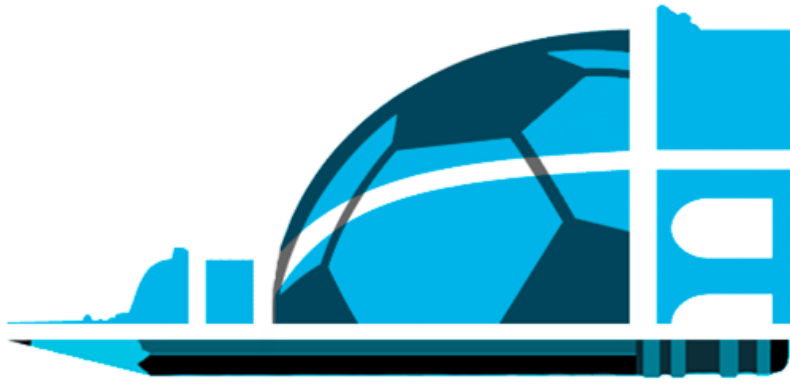




Indusbol
.com

Apuntes de 2ºGITI

María Ballesteros

APUNTES ESTADISTICA

Si alguna vez estos
apuntes te sirvieron
de ayuda, piensa que
tus apuntes pueden
ayudar a muchas
otras personas.

Comparte tus apuntes
En indusbol.com o
simplyjarod.com

Estadística Descriptiva



1 TIPOS DE DATOS

En estadística clasificaremos los datos en:

Cuantitativos { Continuos: consumo del coche, potencia, aceleración
pero - - - - -
Discretos: n° cilindros - n° - - - - -

Cualitativos { Ordinales: categoría
No ordinales: país, gasolina/gasol

2 MEDIDAS DE CENTRO

Para una distribución: $x_1, x_2, \dots, x_n$ tenemos:

Media aritmética $\longrightarrow \bar{X} = \frac{\sum_{i=1}^n x_i}{n}$

Media geométrica (si $x_i > 0 \forall i$) $\longrightarrow$

Media armónica (si $x_i > 0 \forall i$) $\longrightarrow$

$$\bar{X}_G = \sqrt[n]{x_1 x_2 \dots x_n}$$
$$\bar{X}_H = \frac{n}{\sum_{i=1}^n \frac{1}{x_i}}$$

NOTA!!

$$\bar{X}_H \leq \bar{X}_G \leq \bar{X}$$

3 MEDIDAS DE DISPERSIÓN

Desviación típica $S_x = \sqrt{\frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{X})^2}{n}}$

La desviación típica informa de la medida de dispersión que tienen los datos respecto a su media aritmética, es decir, representa la variación esperada con respecto a la media.

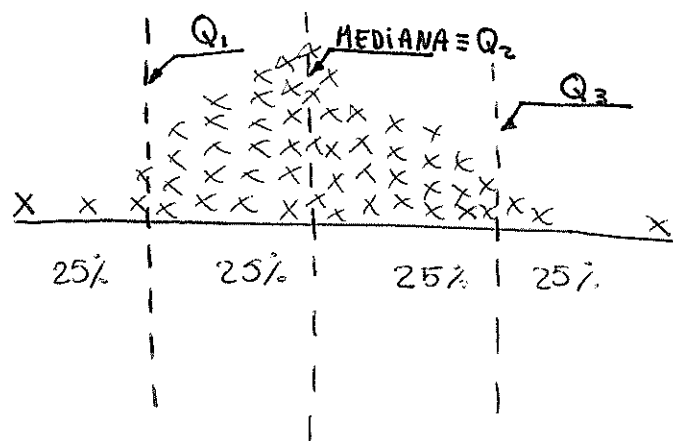
Varianza: S^2 (el cuadrado de la desviación típica)

4 MEDIANA Y CUARTILES

Sea la distribución $X_1, X_2, \dots, X_n$ de datos ordenados tal que $X_{(1)} \leq X_{(2)} \leq \dots \leq X_{(n)}$

$$\text{Mediana} \begin{cases} X_{(p)} & \text{con } p = \frac{n+1}{2} \text{ si } n \text{ es impar} \\ \frac{X_{(p)} + X_{(p+1)}}{2} & \text{con } p = \frac{n}{2} \text{ si } n \text{ es par} \end{cases}$$

$$\text{Cuartiles} \begin{cases} Q_1 = X_{(r)} & \text{con } r = \left\lfloor \frac{p+1}{2} \right\rfloor \text{ Parte entera!!} \\ Q_3 = X_{(s)} & \text{con } s = n - r + 1 \end{cases}$$



$$\begin{aligned} \Rightarrow f_r(X_i \leq Q_1) &= 0.25 \\ f_r(X_i \leq Q_3) &= 0.75 \\ f_r(X_i \leq \text{Med}) &= 0.5 \end{aligned}$$

➔ Ejemplo

$X_1, X_2, \dots, X_n = 7, \overset{Q_1}{(9)}, 15, 18, 23, \overset{Q_2}{(45)}, 67$

$n=7 \rightarrow \text{Mediana} = X_{(p)} \text{ con } p = \frac{n+1}{2} = 4 \rightarrow \boxed{\text{Mediana} = 18}$

$Q_1 = X_{(r)} \text{ con } r = \left\lfloor \frac{p+1}{2} \right\rfloor = \left\lfloor \frac{5}{2} \right\rfloor = 2 \rightarrow \boxed{Q_1 = X_2 = 9}$

$Q_3 = X_{(s)} \text{ con } s = n - r + 1 = 7 - 2 + 1 = 6 \rightarrow \boxed{Q_3 = X_6 = 45}$

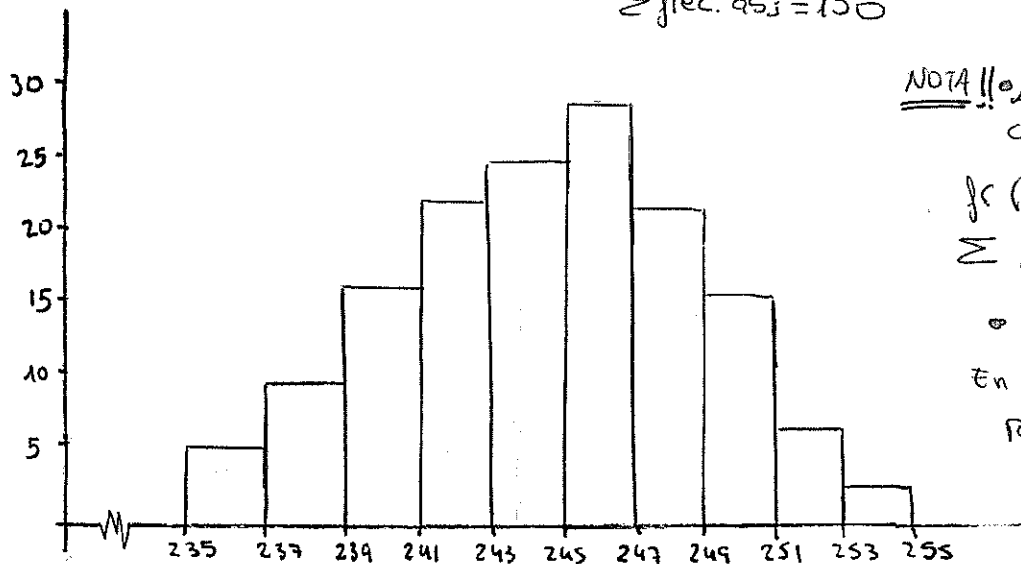
NOTA!! Q_1 está a la misma distancia de la mediana que Q_3

5 DIAGRAMAS

• El Histograma

$$\text{frec. relativa} = \frac{\text{frec. abs.}}{\sum \text{frec. abs.}}$$

Nº clase	Clase	Frecuencia absoluta	Frec. relativa
1	235-237	5	$\frac{5}{150} = 0,03$
2	237-239	9	$\frac{9}{150} = 0,06$
3	239-241	16	$\frac{16}{150} = 0,10\bar{6}$
4	241-243	23	$\frac{23}{150} = 0,15\bar{3}$
5	243-245	24	$\frac{24}{150} = 0,16$
6	245-247	29	$\frac{29}{150} = 0,19\bar{3}$
7	247-249	22	$\frac{22}{150} = 0,14\bar{6}$
8	249-251	15	$\frac{15}{150} = 0,1$
9	251-253	5	$\frac{5}{150} = 0,03$
10	253-255	2	$\frac{2}{150} = 0,01\bar{3}$
		$\sum \text{frec. abs.} = 150$	



NOTA !! La frec. relativa cumple

$$f_r(a < x_i \leq b) \geq 0$$

$$\sum f_r(a_j < x_i < b_j) = 1$$

• Rango = max - min

En nuestro caso:

$$\text{Rango} = 255 - 235 = 20$$

• Diagrama de puntos

Sean dos grupos ejemplo

Cuando tenemos pocos datos elaboramos diagramas de puntos en lugar de histogramas

(A)	(B)
179	174
169	168
170	174
171	177
160	173
182	175
177	174
171	171
182	173
166	170

Diagrama de (A)

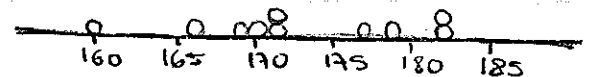


Diagrama de (B)



Diagrama de caja

Densidad de la tierra

5,5	5,47	5,55	5,75	5,29	5,27
5,57	4,88	5,34	5,29	5,34	5,85
5,42	5,62	5,3	5,1	5,26	5,65
5,61	5,63	5,36	5,86	5,44	5,39
5,53	4,07	5,79	5,58	5,46	

Necesitamos

Mediana $\equiv Q_2$	Rango intercuartílico $\equiv RI = Q_3 - Q_1$
Q_1	Lím. inf $\equiv LI = Q_1 - 1,5 RI$
Q_3	Lím. sup $\equiv LS = Q_3 + 1,5 RI$

Ordenamos datos:

4,07	4,88	5,1	5,26	5,27	5,29	5,29
5,3	5,34	5,34	5,36	5,39	5,42	5,44
5,46	5,47	5,5	5,53	5,55	5,57	5,58
5,61	5,62	5,63	5,65	5,75	5,79	5,85
5,86						

$n = 29$ impar $\rightarrow$ Mediana $= X_{(p)}$ con $p = \frac{n+1}{2} = \frac{30}{2} = 15$
 Med $= 5,46$

$Q_1 = X_{(r)}$ con $r = \left[\frac{p+1}{2} \right] = \frac{16}{2} = 8 \rightarrow Q_1 = 5,3$

$Q_3 = X_{(s)}$ con $s = n - r + 1 = 29 - 8 + 1 = 22 \rightarrow Q_3 = 5,61$

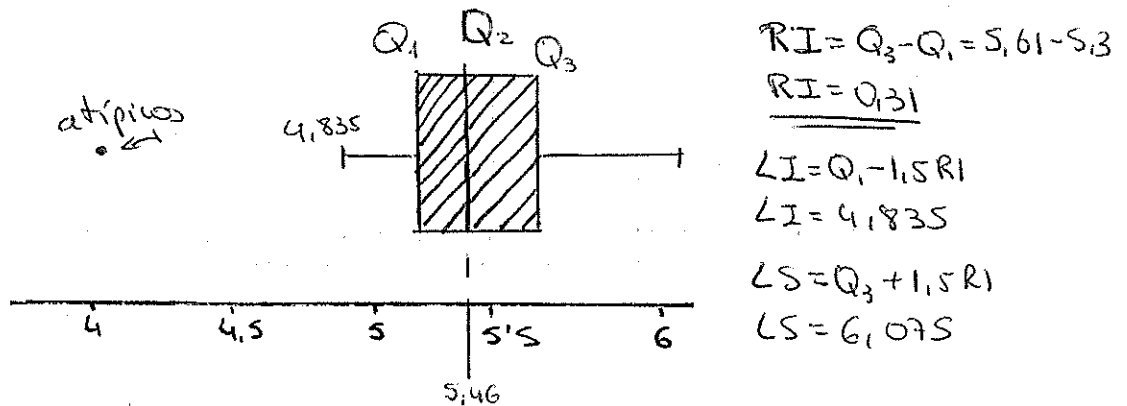
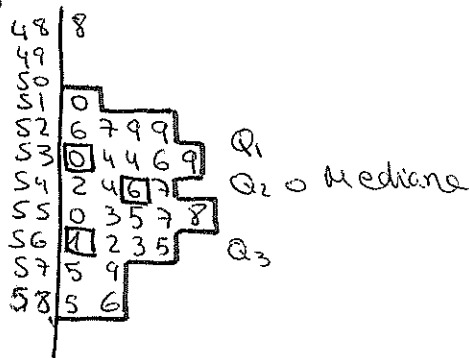


Diagrama de tallos y hojas

Haremos los datos anteriores tomando

5,47
 TALLO HOJA

Bajas 4,07



6 DESIGUALDAD DE CHEBYCHEV

$$f_{rel}(|X_i - \bar{X}| \leq Ks) > 1 - \frac{1}{K^2}$$

Demo: Sean dos subconjuntos $A_1 = \{X_i / |X_i - \bar{X}| > Ks\}$
 $A_2 = \{X_i / |X_i - \bar{X}| \leq Ks\}$

$$S^2 = \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2}{n} = \frac{\sum_{A_1} (X_i - \bar{X})^2}{n} + \frac{\sum_{A_2} (X_i - \bar{X})^2}{n} \geq \frac{\sum_{A_1} (X_i - \bar{X})^2}{n} >$$

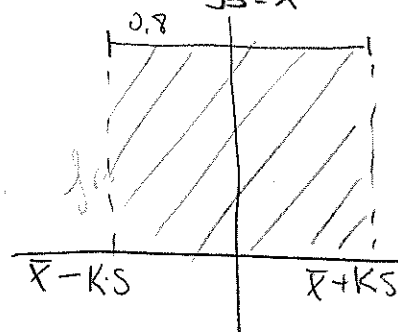
$$> \frac{\sum_{A_1} K^2 s^2}{n} = \frac{n_{A_1} K^2 s^2}{n} = K^2 s^2 f_{rel}(|X_i - \bar{X}| > Ks) \Rightarrow$$

$$S^2 > K^2 s^2 f_{rel}(|X_i - \bar{X}| > Ks)$$

$$\frac{1}{K^2} > f_{rel}(|X_i - \bar{X}| > Ks); \quad \frac{1}{K^2} > 1 - f_{rel}(|X_i - \bar{X}| \leq Ks)$$

$$\text{Por tanto: } f_{rel}(|X_i - \bar{X}| \leq Ks) > 1 - \frac{1}{K^2}$$

→ Ejercicio práctico: Un asesor bursátil le dice a su cliente que el precio de una acción determinada será 55 € con una desviación típica de 1,5 €. El asesor no conoce la distribución de la probabilidad del precio de la acción. Proporciona un intervalo centrado en el valor esperado que contenga el precio de la acción con una probabilidad igual o superior a 0,8



El intervalo pedido será: $[\bar{X} - Ks, \bar{X} + Ks]$

Por desigualdad de Chebychev

$$f_{rel}(|X_i - \bar{X}| \leq Ks) > 1 - \frac{1}{K^2} = 0,8$$

$$1 - \frac{1}{K^2} = 0,8; \quad \frac{1}{K^2} = 0,2; \quad K = 2,236$$

NOTA!! Relacionar siempre probabilidad con frec. rel.

Intervalo $\left\{ \begin{array}{l} \text{Lim. inf} \rightarrow 55 - 2,236 \cdot 1,5 = 51,65 \\ \text{Lim. sup} \rightarrow 55 + 2,236 \cdot 1,5 = 58,35 \end{array} \right.$

Intervalo pedido $[51,65, 58,35]$

7 MOMENTOS DE LOS DATOS. Medidas características de forma → MODELO IDEAL

Momento respecto al origen

$$a_k = \frac{\sum_{i=1}^n X_i^k}{n}$$

Momento respecto a la media

$$m_k = \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^k}{n}$$

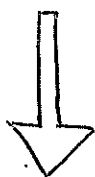
Definimos dos medidas características de forma

• Coeficiente de asimetría

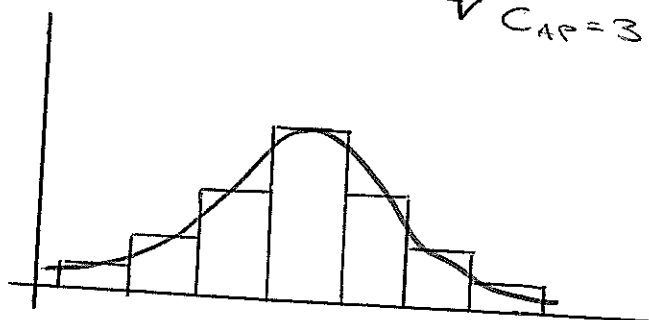
$$C_{AS} = \frac{m_3}{s^3}$$

• Coeficiente de curtosis o apuntamiento

$$C_{AP} = \frac{m_4}{s^4}$$



EL MODELO IDEAL ⇒ $C_{AS} = 0$
 $C_{AP} = 3$



Los momentos de orden impar respecto a la media valen cero en el modelo ideal

$C_{AS} > 0$



$C_{AS} < 0$



⇒ Ejercicio aplicación → cuartiles, diagramas Cox-Bok

En la siguiente tabla se muestran los resultados de la prueba de longitud de los Olímpicos de 1988. Construye el diagrama de cajas:

7.72	7.45	7.45	7.45	7.44	7.43	7.43	7.38	7.37
7.36	7.34	7.29	7.28	7.23	7.19	7.12	7.09	7.08
7.08	7.07	7.05	7.04	7.02	7.01	7.00	6.98	6.97
6.95	6.90	6.83	6.75	6.72	6.72	6.83	6.98	6.97

$n=34 \rightarrow \text{Mediana} = \frac{X_p + X_{p+1}}{2}$ con $p = \frac{n}{2} = 17 \rightarrow \text{Med} = \frac{7.08 + 7.09}{2} = 7.085$

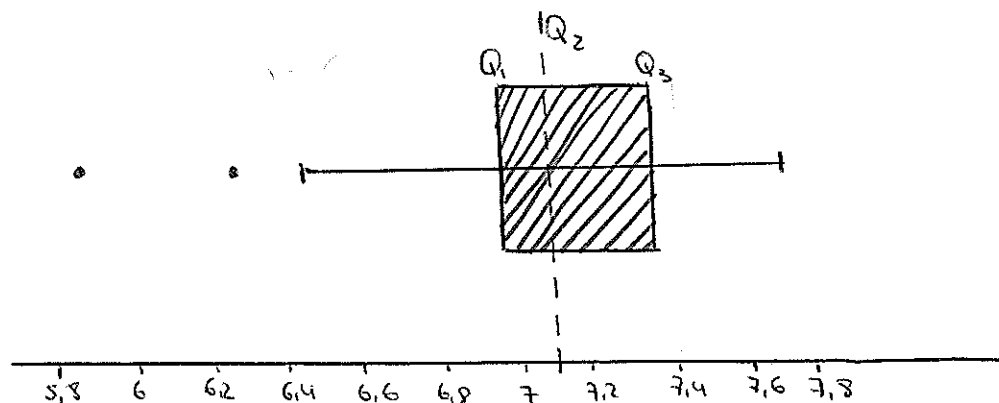
$Q_1 = X_r$ con $r = \left\lceil \frac{p+1}{2} \right\rceil = \left\lceil \frac{18}{2} \right\rceil = 9 \rightarrow Q_1 = 6.98$

$Q_3 = X_s$ con $s = n - r + 1 = 26 \rightarrow Q_3 = 7.37$

$RI = Q_3 - Q_1 = 0.39$

$LI = Q_1 - 1.5RI = 6.395$

$LS = Q_3 + 1.5RI = 7.955$



8 TRANSFORMACIONES

• Lineales $\rightarrow y_i = a + b x_i$

No cambian la forma (asimetría y curtosis) de la distribución

pero $\bar{y} = a + b \bar{x}$

$$S_y = |b| S_x$$

Demo:

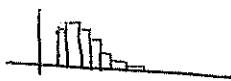
$$\bar{y} = \frac{\sum y_i}{n} = \frac{\sum (a + b x_i)}{n} = \frac{n a}{n} + b \frac{\sum x_i}{n} = a + b \bar{x}$$

Demo

$$S_y^2 = \frac{\sum (y_i - \bar{y})^2}{n} = \frac{\sum (a + b x_i - a - b \bar{x})^2}{n} = b^2 \frac{\sum (x_i - \bar{x})^2}{n} = b^2 S_x^2 \rightarrow S_y = |b| S_x$$

• No lineales $\rightarrow y_i = h(x_i)$

Cambian la forma (C_A y C_{A^2}). La media y varianza de las nuevas distribuciones se calcula por Taylor.

Para $C_A > 0$ 

usaremos transformaciones como $\begin{cases} y_i = \log x_i \\ y_i = \frac{1}{x_i} \end{cases}$

Para $C_A < 0$ 

usaremos transformaciones como $\begin{cases} y_i = \sqrt{x_i} \\ y_i = x_i^2 \end{cases}$

Aproximaciones:

$$h(x) = h(a) + h'(a)(x-a) + \frac{h''(a)}{2}(x-a)^2 + \dots$$

$$\rightarrow h(x) = h(\bar{x}) + h'(\bar{x})(x-\bar{x}) + \frac{h''(\bar{x})}{2}(x-\bar{x})^2$$

Como $y_i = h(x_i) \rightarrow \bar{y} \approx h(\bar{x}) + \frac{h''(\bar{x})}{2} S_x^2$

Ej: $y_i = \log(x_i) \rightarrow \bar{y} = \frac{\sum \log x_i}{n} \approx \log(\bar{x}) - \frac{1}{2} \frac{1}{\bar{x}^2} S_x^2$

$$S_y^2 \approx \left| \frac{1}{100} \right|^2 S_x^2$$

Estandarización

$x_1, x_2, x_3, \dots, x_n$ $\left\{ \begin{array}{l} \bar{x} \\ S_x \end{array} \right.$ la transformación $z_i = \frac{x_i - \bar{x}}{S_x} \Rightarrow \begin{cases} \bar{z} = 0 \\ S_z = 1 \end{cases}$

Box-Cox

Transformación de la forma $\begin{cases} y_i = \frac{x_i^p - 1}{p} & \forall p \neq 0 \\ y_i = \log x_i & p = 0 \end{cases}$

$$z_i = \frac{x_i - \bar{x}}{S_x}$$

9 ESTADÍSTICA DESCRIPTIVA MULTIVARIANTE

• Vector de medias

$$\bar{X} = \begin{pmatrix} \bar{x}_1 \\ \bar{x}_2 \\ \vdots \\ \bar{x}_h \end{pmatrix}$$

→ Covarianza (tiene unidades)

$$S_{xy} = \frac{\sum (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y})}{n}$$

• Matriz de varianzas

Esta matriz es cuadrada, simétrica y semidefinida positiva.

$$\begin{pmatrix} S_{x_1}^2 & S_{x_1 x_2} & \dots & S_{x_1 x_K} \\ S_{x_2 x_1} & S_{x_2}^2 & \dots & S_{x_2 x_K} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ S_{x_K x_1} & S_{x_K x_2} & \dots & S_{x_K}^2 \end{pmatrix} = S^2$$

A su determinante se le denomina → varianza generalizada

→ Coeficiente de correlación

$$r_{xy} = \frac{S_{xy}}{S_x S_y} = \frac{\sum (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y})}{\sqrt{\sum (x_i - \bar{x})^2} \sqrt{\sum (y_i - \bar{y})^2}}$$

Es adimensional

Está acotado [-1, 1]

Veremos ejercicios 1.10

• Matriz de correlaciones →

$$\begin{pmatrix} 1 & r_{xy} \\ r_{xy} & 1 \end{pmatrix}$$

10 TRANSFORMACIONES LINEALES MULTIVARIANTES

Vector de la transformación

Sea $y_i = a_1 x_{1i} + a_2 x_{2i} + \dots + a_k x_{ki} \Rightarrow y_i = (a_1, a_2, \dots, a_k) \begin{pmatrix} x_{1i} \\ x_{2i} \\ \vdots \\ x_{ki} \end{pmatrix} = a^T x_i$

Como $y_i = a^T x_i \Rightarrow \begin{cases} \bar{y} = a^T \bar{x} \\ S_y^2 = a^T S_x^2 a \end{cases}$ Vectorial

Sea $\begin{aligned} y_{1i} &= a_{11} x_{1i} + a_{12} x_{2i} + \dots + a_{1k} x_{ki} \\ y_{2i} &= a_{21} x_{1i} + a_{22} x_{2i} + \dots + a_{2k} x_{ki} \\ &\vdots \\ y_{mi} &= a_{m1} x_{1i} + a_{m2} x_{2i} + \dots + a_{mk} x_{ki} \end{aligned} \Rightarrow \begin{pmatrix} y_{1i} \\ y_{2i} \\ \vdots \\ y_{mi} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1k} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2k} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mk} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_{1i} \\ x_{2i} \\ \vdots \\ x_{ki} \end{pmatrix}$

Matriz de la transformación

Como $y_i = A x_i$

$$\begin{cases} \bar{y} = A \bar{x} \\ S_y^2 = A S_x^2 A^T \end{cases}$$

11 OTRAS FÓRMULAS DE INTERÉS

$$S_x^2 = \frac{\sum (x_i - \bar{x})^2}{n} = \frac{\sum (x_i^2 + \bar{x}^2 - 2x_i\bar{x})}{n} = \frac{\sum x_i^2}{n} + \frac{n\bar{x}^2}{n} - 2\bar{x} \left(\frac{\sum x_i}{n} \right) =$$

$$= \boxed{\frac{\sum x_i^2}{n} - \bar{x}^2 = S_x^2}$$

$$\text{cov}(x, y) = \frac{\sum (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y})}{n} = \frac{\sum (x_i y_i + \bar{x}\bar{y} - \bar{y}x_i - \bar{x}y_i)}{n} =$$

$$= \frac{\sum x_i y_i}{n} + \frac{n\bar{x}\bar{y}}{n} - \bar{y} \left(\frac{\sum x_i}{n} \right) - \bar{x} \left(\frac{\sum y_i}{n} \right) = \boxed{\frac{\sum x_i y_i}{n} - \bar{x}\bar{y} = \text{cov}(x, y)}$$

12 EJERCICIOS

⇒ Sea la transformación lineal $y_i = x_{1i} + x_{2i}$ y sabiendo los valores de $\bar{x}_1$ y $\bar{x}_2$; así como $S_x^2 = \begin{pmatrix} S_{x_1}^2 & S_{x_1 x_2} \\ S_{x_1 x_2} & S_{x_2}^2 \end{pmatrix}$. Hallar $\bar{y}$, S_y^2 en función de los datos.

Se trata de una transformación lineal que escribiremos de la forma:

$$\begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} \rightarrow \text{Expresión vectorial de la transformación}$$

$$y_i = a^T x_i; \text{ con } a = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$\bar{y} = a^T \bar{x} = \begin{pmatrix} 1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \bar{x}_1 \\ \bar{x}_2 \end{pmatrix} = \bar{x}_1 + \bar{x}_2 \rightarrow \boxed{\bar{y} = \bar{x}_1 + \bar{x}_2}$$

$$S_y^2 = a^T S_x^2 a = \begin{pmatrix} 1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} S_{x_1}^2 & S_{x_1 x_2} \\ S_{x_1 x_2} & S_{x_2}^2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} S_{x_1}^2 + S_{x_1 x_2} & S_{x_1 x_2} + S_{x_2}^2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix} =$$

$$= \boxed{S_{x_1}^2 + 2 S_{x_1 x_2} + S_{x_2}^2 = S_y^2}$$

¿y si la transformación fuera $y_i = x_{1i} - x_{2i}$?

$$\begin{pmatrix} y_i \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & -1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_i \\ x_i \end{pmatrix} \quad \bar{y} = a^T \bar{x} = \begin{pmatrix} 1 & -1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \bar{x}_1 \\ \bar{x}_2 \end{pmatrix} = \boxed{\bar{x}_1 - \bar{x}_2 = \bar{y}}$$

$$y_i = a^T \cdot x_i$$

$$S_y^2 = a^T S_x^2 a = \begin{pmatrix} 1 & -1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} S_{x_1}^2 & S_{x_1 x_2} \\ S_{x_1 x_2} & S_{x_2}^2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \end{pmatrix} = \boxed{S_{x_1}^2 - 2 S_{x_1 x_2} + S_{x_2}^2 = S_y^2}$$

Por ultimo, usar la transformación $y_i = 4x_{1i} + 3x_{2i}$

$$y_i = (4 \ 3) \begin{pmatrix} x_{1i} \\ x_{2i} \end{pmatrix} \quad \bar{y} = a^T \bar{x} = (4 \ 3) \begin{pmatrix} \bar{x}_1 \\ \bar{x}_2 \end{pmatrix} = \boxed{4\bar{x}_1 + 3\bar{x}_2 = \bar{y}}$$

$$y_i = a^T x_i$$

$$S_y^2 = a^T S_x a = (4 \ 3) \begin{pmatrix} S_{x_1}^2 & S_{x_1 x_2} \\ S_{x_1 x_2} & S_{x_2}^2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 4 \\ 3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 4S_{x_1}^2 + 3S_{x_1 x_2} & 4S_{x_1 x_2} + 3S_{x_2}^2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 4 \\ 3 \end{pmatrix} =$$

$$= 4^2 S_{x_1}^2 + 4 \cdot 3 S_{x_1 x_2} + 4 \cdot 3 S_{x_1 x_2} + 3^2 S_{x_2}^2 = \boxed{4^2 S_{x_1}^2 + 2 \cdot 3 \cdot 4 S_{x_1 x_2} + 3^2 S_{x_2}^2}$$

⇒ Siendo x_1 y x_2 tal que $\bar{x} = \begin{pmatrix} 10 \\ 12 \end{pmatrix}$ y $S_x^2 = \begin{pmatrix} 36 & 4 \\ 4 & 36 \end{pmatrix}$

Siendo $y_1 = x_1 + x_2$ e $y_2 = x_1 - x_2$, calcula: $\bar{y}$, S_y^2

$$y_i = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} \quad \bar{x} = \begin{pmatrix} \bar{x}_1 = 10 \\ \bar{x}_2 = 12 \end{pmatrix}; \quad S_x^2 = \begin{pmatrix} S_{x_1}^2 = 36 & S_{x_1 x_2} = 4 \\ S_{x_1 x_2} = 4 & S_{x_2}^2 = 36 \end{pmatrix}$$

$$y = A x$$

$$\bar{y} = A \bar{x} = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \bar{x}_1 \\ \bar{x}_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 10 \\ 12 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 22 \\ -2 \end{pmatrix} \rightarrow \boxed{\bar{y} = \begin{pmatrix} \bar{y}_1 = 22 \\ \bar{y}_2 = -2 \end{pmatrix}}$$

$$S_y^2 = A S_x^2 A^T = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 36 & 4 \\ 4 & 36 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 40 & 40 \\ 32 & -32 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} S_{y_1}^2 = 80 & S_{y_1 y_2} = 0 \\ S_{y_1 y_2} = 0 & S_{y_2}^2 = 64 \end{pmatrix}$$

4.1 Datos: 22, 25, 28, 31, 32, 35, 35, 37, 38, 40, 41, 42, 44, 53, 58, 61

a) Media, mediana y desviación típica directamente

$$n=16; \quad \bar{x} = \frac{\sum_{i=1}^{16} x_i}{16} = \boxed{38,875 \equiv \text{Media}}$$

$$S_x = \sqrt{\frac{\sum_{i=1}^{16} (x_i - \bar{x})^2}{16}} = \boxed{10,71 \equiv \text{Desviación típica}}$$

$$\text{Mediana} = \frac{x_p + x_{p+1}}{2} \quad \text{con } p = \frac{n}{2} = 8$$

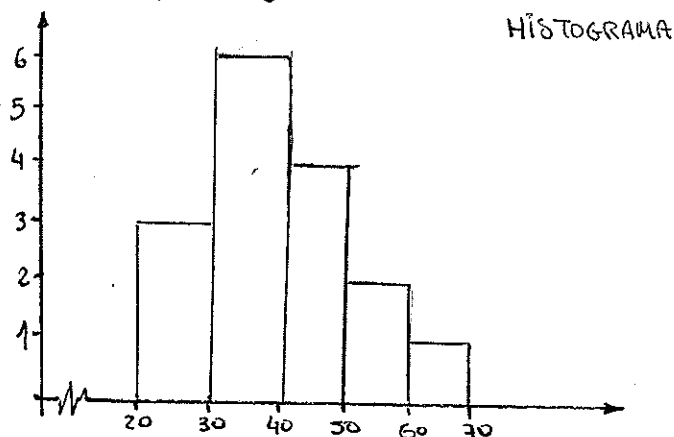
$$\text{Med} = \frac{37 + 38}{2} = \boxed{37,5}$$

b) Lo mismo pero agrupando los datos en 5 clases de long. 10.

Clase	Frec. absoluta	F. rel.
[20-30)	3	3/16
[30-40)	6	6/16
[40-50)	4	4/16
[50-60)	2	2/16
[60-70)	1	1/16
	16	

No entra!

c) Histograma y diagrama de tallo y hojas



DIAG. TALLOS-HOJAS

3	2	2 5 8
9	3	1 2 5 5 7 8
(4)	4	0 1 2 4
3	5	3 8
1	6	1

1.2 4 profesores dan clase a grupos de 10, 18, 22 y 150 alumnos.
Preguntamos a los profesores: Calcular la media y la desviación típica

$$\bar{X}_p = \frac{10 + 18 + 22 + 150}{4} = \boxed{50} \quad S_p = \sqrt{\frac{\sum (x_i - \bar{x})^2}{4}} = \sqrt{\frac{40^2 + 32^2 + 28^2 + 100^2}{4}} = \boxed{57,9}$$

¿Y preguntando a los alumnos?

$$\begin{array}{l} 10 \longrightarrow f_{rel} = \frac{10}{200} \\ 18 \longrightarrow f_{rel} = \frac{18}{200} \\ 22 \longrightarrow f_{rel} = \frac{22}{200} \\ 150 \longrightarrow f_{rel} = \frac{150}{200} \end{array}$$

$$\bar{X}_a = \frac{10^2 + 18^2 + 22^2 + 150^2}{200} = \boxed{117,04}$$

$$S_p = \sqrt{f_{rel} (x_i - \bar{x})^2} = \sqrt{\frac{10}{200} (10 - 117,04)^2 + \frac{18}{200} (18 - 117,04)^2 + \frac{22}{200} (22 - 117,04)^2 + \frac{150}{200} (150 - 117,04)^2} = \boxed{57,13}$$

NOTA!! Los resultados son tan diferentes debido a la heterogeneidad de los datos

1.3 Si $y_i = \frac{1}{x_i}$, obtener $\bar{y}$ e S_y^2 en función de $\bar{x}$ y S_x^2

Se trata de una transformación no lineal

Consideraremos la aproximación $h(x) = h(\bar{x}) + h'(\bar{x})(x - \bar{x}) + \frac{h''(\bar{x})}{2}(x - \bar{x})^2$

$$h(x) = \frac{1}{x}; \quad h'(x) = -\frac{1}{x^2}; \quad h''(x) = \frac{2x}{x^4} = \frac{2}{x^3}$$

$$\text{Por tanto } y = \frac{1}{x} = \frac{1}{\bar{x}} + \frac{1}{\bar{x}^2}(x - \bar{x}) + \frac{1}{\bar{x}^3}(x - \bar{x})^2$$

$$\bar{y} \approx h(\bar{x}) + \frac{1}{2} h''(\bar{x}) S_x^2 = \frac{1}{\bar{x}} + \frac{1}{2} \frac{2}{\bar{x}^3} S_x^2 = \boxed{\frac{1}{\bar{x}} + \frac{S_x^2}{\bar{x}^3}}$$

$$S_y^2 \approx [h'(\bar{x})]^2 S_x^2 = \left(-\frac{1}{\bar{x}^2}\right)^2 S_x^2 = \frac{1}{\bar{x}^4} S_x^2 = \boxed{\frac{S_x^2}{\bar{x}^4}}$$

1.7 $S_x^2 = 4$, $S_y^2 = 9$, $z = x + y$, ¿es posible que $S_z^2 = 2$?

$$z_i = \underbrace{(1 \ 1)}_{a^T} \underbrace{\begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix}}_M; \quad z = a^T M; \quad S_z^2 = a^T S^2 a, \quad \text{con } S^2 = \begin{pmatrix} S_x^2 & S_{xy} \\ S_{xy} & S_y^2 \end{pmatrix}$$

$$S_z^2 = (1 \ 1) \begin{pmatrix} 4 & S_{xy} \\ S_{xy} & 9 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 4 + S_{xy} & S_{xy} + 9 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix} = 4 + S_{xy} + S_{xy} + 9 = 13 + 2 S_{xy}$$

Para que $S_z^2 = 2 \rightarrow S_{xy} = -\frac{11}{2}$; $S^2 = \begin{pmatrix} 4 & -\frac{11}{2} \\ -\frac{11}{2} & 9 \end{pmatrix} = 36 - \frac{11^2}{4} = 36 - 30.25 > 0 \Rightarrow \boxed{\text{Es posible}}$

1.8 Sea la transformación $W_i = K_1 X_i$ Demo $r_{wz} = r_{xy}$ $\bar{w} = K_1 \bar{x}$
 K_1 y $K_2 \rightarrow$ mismo signo $Z_i = K_2 Y_i$ $\bar{z} = K_2 \bar{y}$

$$r_{xy} = \frac{S_{xy}}{S_x S_y}; \quad S_w^2 = \frac{\sum (w_i - \bar{w})^2}{n} = \frac{\sum (K_1 X_i - K_1 \bar{x})^2}{n} = K_1^2 \frac{\sum (X_i - \bar{x})^2}{n} = K_1^2 S_x^2$$

$$r_{wz} = \frac{S_{wz}}{S_w S_z} \quad S_w = |K_1| S_x \quad S_z^2 = K_2^2 S_y^2, \quad S_z = |K_2| S_y$$

$$S_{wz} = \frac{\sum (w_i - \bar{w})(z_i - \bar{z})}{n} = \frac{\sum (K_1 X_i - K_1 \bar{x})(K_2 Y_i - K_2 \bar{y})}{n} = K_1 K_2 \frac{\sum (X_i - \bar{x})(Y_i - \bar{y})}{n} = K_1 K_2 S_{xy}$$

Por tanto

$$r_{wz} = \frac{K_1 K_2 S_{xy}}{|K_1| |K_2| S_x S_y} = \begin{cases} K_1 y K_2 \text{ mismo signo} \Rightarrow r_{wz} = r_{xy} \\ K_1 y K_2 \text{ distinto signo} \Rightarrow r_{wz} = -r_{xy} \end{cases}$$

1.9 $y = a + bx$; con $b > 0 \rightarrow$ Demo $r_{xy} = 1$

$$r_{xy} = \frac{S_{xy}}{S_x S_y} = \frac{\frac{1}{n} \sum (y_i - \bar{y})(x_i - \bar{x})}{S_x \cdot S_y} = \frac{\frac{1}{n} \sum (a + bx_i - a - b\bar{x})(x_i - \bar{x})}{|b| \cdot S_x^2} = \frac{b \cdot \frac{1}{n} \sum (x_i - \bar{x})^2}{b \cdot S_x^2} = \frac{S_x^2}{S_x^2} = 1$$

Como queríamos demostrar!

1.10 Demo $|r| \leq 1$

$$r_{xy} = \frac{S_{xy}}{S_x S_y}; S_{xy} = r_{xy} S_x S_y$$

Matriz de variancias es semidef. positiva

$$\text{Sea } S = \begin{pmatrix} S_x^2 & S_{xy} \\ S_{xy} & S_y^2 \end{pmatrix}; |S| = S_x^2 S_y^2 - S_{xy}^2 \geq 0$$

$$S_x^2 S_y^2 - r_{xy}^2 S_x^2 S_y^2 \geq 0; S_x^2 S_y^2 (1 - r_{xy}^2) \geq 0$$

$$\Rightarrow (1 - r_{xy}^2) \geq 0; r_{xy}^2 \leq 1; \boxed{|r_{xy}| \leq 1} \text{ como queríamos demostrar}$$

1.11 $S^2 = \begin{pmatrix} 2 & 3 & 1 \\ 3 & 4 & 2 \\ 1 & 2 & 2 \end{pmatrix}$ ¿Hay error de cálculo?

La matriz es simétrica.

$$|S| = 16 + 6 + 6 - 4 - 18 - 8 = -2 < 0$$

Hay error

La matriz no debe de ser definida positiva por tanto no es posible $|S| < 0$

1.12 $S^2 = \begin{pmatrix} 20 & 8 & 7 \\ 8 & 10 & 4 \\ 7 & 4 & 15 \end{pmatrix}$ en cm. Calcular var. generalizada en mm.

$$|S_{(mm)}| = 10^3 \cdot |S_{(cm)}| = 10^3 \begin{vmatrix} 20 & 8 & 7 \\ 8 & 10 & 4 \\ 7 & 4 & 15 \end{vmatrix} = 10^3 (3000 + 224 + 224 - 490 - 960 - 320) = \boxed{1678}$$

1.14 Representar diagrama de cajas partiendo de el de tallos y hojas. La rama -6 | 91 representa -0,69 y -0,61

2	-6	91
2	-5	
4	-4	00
10	-3	766320
18	-2	98754310
29	-1	98654321100
(16)	-0	997766554433211
36	0	015566677
27	1	2333478
20	2	134789
14	3	23455699
6	4	011355

$$n = 29 + 36 + 16 = 81$$

$$\text{Med} = X_p \text{ con } p = \frac{81+1}{2} = 41 \rightarrow \text{Med} = -0,03$$

$$Q_1 = X_r \text{ con } r = \left[\frac{p+1}{2} \right] = 21 \rightarrow Q_1 = -0,16$$

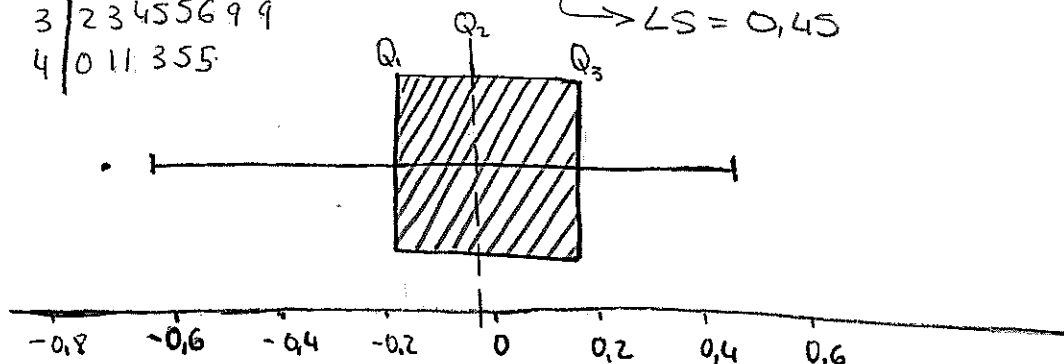
$$Q_3 = X_s \text{ con } s = n - r + 1 = 81 - 21 + 1 = 61 \rightarrow Q_3 = 0,18$$

$$RI = Q_3 - Q_1 = 0,18 - (-0,16) = 0,34$$

$$LI = Q_1 - 1,5 \cdot 0,34 = -0,16 - 0,51 = -0,67 \rightarrow LI = -0,61$$

$$LS = Q_3 + 1,5 \cdot 0,34 = 0,18 + 0,51 = 0,69$$

$$\rightarrow LS = 0,45$$



1.4 $y = \log X$. Obtener $\bar{y}$ y S_y^2 en función $\bar{x}$ y S_x^2

Consideraremos la aproximación $\begin{cases} \bar{y} = h(\bar{x}) + \frac{1}{2} h''(\bar{x}) S_x^2 \\ S_y^2 = |h'(\bar{x})|^2 S_x^2 \end{cases}$ con $y = h(x) = \log x$

$$h'(x) = \frac{1}{x}, \quad h''(x) = -\frac{1}{x^2}$$

$$\bar{y} = \log(\bar{x}) + \frac{1}{2} \left(-\frac{1}{\bar{x}^2}\right) S_x^2 = \log(\bar{x}) - \frac{1}{2\bar{x}^2} S_x^2$$

$$S_y^2 = \left(\frac{1}{\bar{x}}\right)^2 S_x^2 = \frac{S_x^2}{\bar{x}^2}$$

1.13 $\bar{x} = 100$; $y = \log_{10}(x)$; ¿ $\bar{y} = 2.5$ es posible?

Consideramos la aproximación $\bar{y} = h(\bar{x}) + \frac{1}{2} h''(\bar{x}) S_x^2$ con $y = h(x) = \log_{10}(x)$

$$h'(x) = \frac{1}{x} \cdot \frac{1}{\ln 10}$$

$$h''(x) = \frac{-\ln 10}{x^2 (\ln 10)^2}$$

$$\bar{y} = \log_{10}(100) - \frac{1}{2} \frac{\ln 10}{100^2 (\ln 10)^2} S_x^2$$

$$\bar{y} = 2 - \underbrace{\frac{\ln 10}{2 \cdot 100^2 (\ln 10)^2} S_x^2}_{>0} < 2 \Rightarrow \boxed{\bar{y} \neq 2.5} \text{ No es posible}$$

Libro 1 Hacer datos en libro

a) Media, desviación típica, cuantiles y RI

Se define la media aritmética como $\bar{x} = \frac{\sum_{i=1}^n x_i}{n}$

Se define la desviación típica como $S_x = \sqrt{\frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}{n}}$

$$\bar{x} = 383 \text{ ptas}$$

$$S_x = \sqrt{\frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}{n}} = 246.807 \text{ ptas}$$

Interpretación: la desviación esperada a la media es de 246.807 ptas → alta

Q_1 es un n° tal que el 25% de los valores de la muestra son menores ^{o iguales} que él.

Q_2 o mediana es un n° tal que el 50% de los val de la muestra son $\leq$ que él

Q_3 es un n° tal que el 75% de los datos son $\leq$ que él.

Como los datos están ordenados $\rightarrow Q_2 = \begin{cases} X_{(p)} & \text{con } p = \frac{n+1}{2} \text{ si } n \text{ es impar} \\ \frac{X_{(p)} + X_{(p+1)}}{2} & \text{con } p = \frac{n}{2} \text{ si } n \text{ es par} \end{cases}$

$$n = 70 \rightarrow p = 35 \rightarrow Q_2 = \frac{X_{(35)} + X_{(36)}}{2} = \frac{300 + 325}{2} = \boxed{312.5}$$

$$Q_1 = X_{(r)} \text{ con } r = \left\lceil \frac{p+1}{2} \right\rceil = \frac{35+1}{2} = 18; \quad Q_1 = X_{(18)} = \boxed{200}$$

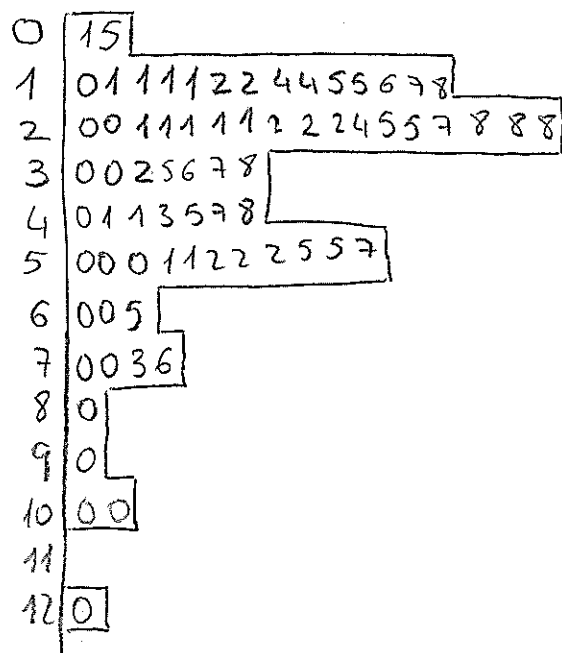
$$Q_3 = X_{(s)} \text{ con } s = n - r + 1 = 70 - 18 + 1 = 53; \quad Q_3 = X_{(53)} = \boxed{520}$$

$$RI = 520 - 200 = 320$$

Interpretación de los datos: El 25% de los estudiantes gastan una cantidad inferior o igual a 200 ptas. La mitad de los estudiantes gastan menos de 312,5 ptas y sólo un 25% gasta una cantidad superior o igual a 520 ptas.

b) Diagrama de tallo y hojas

Se tomará el tallo la cifra de las decenas y las hojas la cifra de los decenas de forma que el diagrama quede:



Interpretación:

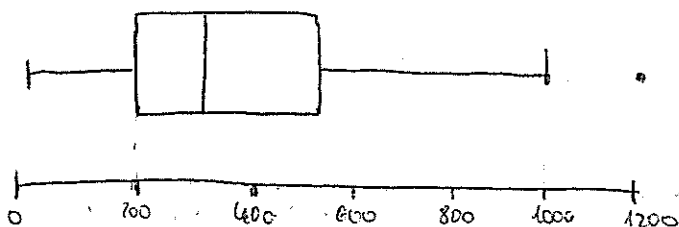
- Asimetría positiva → Diagrama desplazado hacia arriba
Muestra que el mayor nº de alumnos con gastos bajos que con altos
- Heterogeneidad en los datos: Vemos dos picos en el diagrama
→ Una modalidad en la clase 200 ptas y otra en 500 ptas
- Un valor separado del resto (1200 ptas) que está en consonancia con la asimetría del diagrama

c) Diagrama de cajas

Necesitamos $Q_1, Q_2, Q_3, RI, LI, LS$

$$\begin{aligned} Q_1 &= 200 \\ Q_2 &= 312.5 \\ Q_3 &= 520 \\ RI &= 370 \end{aligned}$$

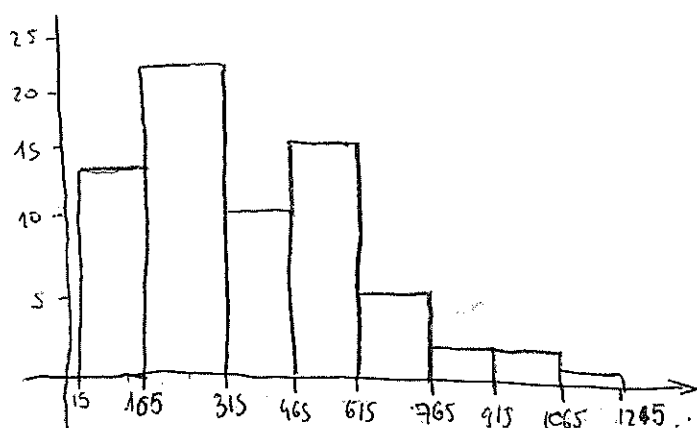
$$\begin{aligned} LS &= Q_3 + 1.5 RI = 520 + 1.5 \cdot 370 = 1000 \\ LI &= Q_1 - 1.5 RI = 200 - 1.5 \cdot 370 = -280 \end{aligned}$$



De nuevo vemos el punto atípico en 1200 ptas. Una asimetría positiva por estar la cola del diagrama a la derecha. Mismas conclusiones que en ap. anterior

d) Histograma

$n^{\circ} \text{clases} = \sqrt{n^{\circ} \text{elementos}} = \sqrt{70} = 8.37 \approx 8 \text{ clases}$; Ancho clase: $(1200 - 15) / 8 = 148 \approx 150$, 1ª clase [15, 165)



Clase	F absoluta	Interpretación
[15, 165)	13	
[165, 315)	22	• Asimetría positiva
[315, 465)	10	• Bimodalidad → Hay dos poblaciones (2 picos)
[465, 615)	15	
[615, 765)	5	
[765, 915)	2	
[915, 1065)	2	
[1065, 1215)	1	

1.2 Una pieza pasa por la máquina 1 y la 2. X e Y son los tiempos de cada máquina

X	5	15	10	10	10	5	10	10	15	10
Y	10	15	15	10	10	15	20	15	20	20

a) Distribución de frecuencias de los tiempos de ambas máquinas

	$X=5$	$X=10$	$X=15$
$Y=10$	$1/10$	$2/10$	0
$Y=15$	$1/10$	$2/10$	$1/10$
$Y=20$	0	$2/10$	$1/10$

Distribución conjunta de (X, Y)

b) Distribución de la máquina 1, $\bar{X}$, S_x^2

	$X=5$	$X=10$	$X=15$
Frel	$2/10$	$6/10$	$2/10$

$$\bar{X} = \frac{\sum_{i=1}^n x_i}{n} = 10$$

$$S_x^2 = \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{X})^2}{n} = 10$$

c) Covarianza + interpretación, $\bar{y} = 15$

$$\text{Cov}(X, Y) = \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{X})(y_i - \bar{Y})}{n} = \frac{25 + 0 + 0 + 0 + 0 + 0 + 0 + 0 + 0 + 25}{10} = 5$$

La covarianza es positiva por lo que ambas variables crecen o decrecen simultáneamente. De forma que cuando una pieza invierte más tiempo en la máquina 1, también se espera que invierta un tiempo grande en la 2.

d) Coste = $0.8X + 0.6Y \rightarrow$ Distribución de frecuencias de los costes, media y varianza.

X	5	15	10	10	10	5	10	10	15	10
Y	10	15	15	10	10	15	20	15	20	20
coste	10	21	17	14	14	13	20	17	24	20

Distribución de frecuencias

Coste	10	13	14	17	20	21	24
Frel	$1/10$	$1/10$	$2/10$	$2/10$	$2/10$	$1/10$	$1/10$

$$\bar{C} = 17$$

$$S_c^2 = 16,6$$

PROBABILIDAD y VARIABLE ALEATORIA

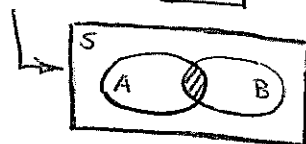
1 CONCEPTOS BÁSICOS

- Experimento aleatorio: Proceso cuyo resultado no es conocido de antemano
- Espacio muestral: Conjunto formado por todos los resultados posibles de un experimento aleatorio
- Suceso: Cualquier subconjunto del espacio muestral. $\emptyset$ = suceso imposible

Las operaciones con sucesos se resumen en:

Sean A y B dos subconjuntos de S:

Unión: $A \cup B = \{x : (x \in A) \vee (x \in B)\}$ Intersección: $A \cap B = \{x : (x \in A) \wedge (x \in B)\}$



Complementario: $\bar{A} = \{x : x \notin A\}$



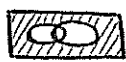
Sus propiedades son:

Commutativa $\begin{cases} A \cup B = B \cup A \\ A \cap B = B \cap A \end{cases}$

Asociativa $\begin{cases} A \cup (B \cap C) = (A \cup B) \cap C \\ A \cap (B \cup C) = (A \cap B) \cup C \end{cases}$

Distributiva $\begin{cases} A \cup (B \cap C) = (A \cup B) \cap (A \cup C) \\ A \cap (B \cup C) = (A \cap B) \cup (A \cap C) \end{cases}$

Leyes de Morgan $\begin{cases} \overline{A \cup B} = \bar{A} \cap \bar{B} \\ \overline{A \cap B} = \bar{A} \cup \bar{B} \end{cases}$



2 AXIOMAS DE PROBABILIDAD Y PROPIEDADES

Dado un espacio muestral S, una función de probabilidad asigna valores $P(A)$ a cada suceso $A \subset S$ y satisface:

- $0 \leq P(A) \leq 1$
- $P(S) = 1$
- Si una sucesión de sucesos $A_1, A_2, \dots, A_n$ cumple $A_i \cap A_j = \emptyset \quad \forall i \neq j \rightarrow P(\bigcup_{i=1}^n A_i) = \sum_{i=1}^n P(A_i)$

Propiedades

$$P(\emptyset) = 0 \iff P(S \cup \emptyset) = P(S) + P(\emptyset) = 1 + 0 = 1$$

$$P(\bar{A}) = 1 - P(A)$$

$$\text{Si } A \subset B \text{ entonces } P(A) \leq P(B)$$

$$P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(A \cap B)$$

Para n sucesos $A_1, A_2, \dots, A_n \subset S$

$$P(\bigcup_{i=1}^n A_i) = \sum_{i=1}^n P(A_i) - \text{intersecciones de orden 2} + \text{intersecciones de orden 3} + \dots$$

3 PROBABILIDAD CLÁSICA

Sea un experimento con un número finito N de resultados excluyentes y equiprobables, la probabilidad del suceso A es:

$$P(A) = \frac{N(A)}{N} \quad \begin{array}{l} N: \text{n}^\circ \text{ resultados posibles} \\ N(A): \text{n}^\circ \text{ resultados favorables al suceso } A \end{array}$$

Ejemplos:

a) Lanzar moneda $\rightarrow$ Salir cara
 $S: \{C, X\} \quad P(C) = \frac{1}{2}$

b) Lanzar dado $\rightarrow$ Salir par
 $S: \{1, 2, 3, 4, 5, 6\} \quad P(\text{par}) = \frac{3}{6} = \frac{1}{2}$

c) Lanzar dos dados $\rightarrow$ "suma 7"

$$N = 6 \times 6 = 36$$

$$N(\text{suma } 7) = 6$$

$$P(\text{suma } 7) = \frac{6}{36} = \frac{1}{6}$$

DADO 1		2	3	4	5	6
1	(1,1)	(1,2)	(1,3)	(1,4)	(1,5)	(1,6)
2	(2,1)	(2,2)	(2,3)	(2,4)	(2,5)	(2,6)
3	(3,1)	(3,2)	(3,3)	(3,4)	(3,5)	(3,6)
4	(4,1)	(4,2)	(4,3)	(4,4)	(4,5)	(4,6)
5	(5,1)	(5,2)	(5,3)	(5,4)	(5,5)	(5,6)
6	(6,1)	(6,2)	(6,3)	(6,4)	(6,5)	(6,6)

d) Urna $\rightarrow$ Sacar 1ª blanca y 2ª negra sin reposar



$$P(B \text{ y } N) = \frac{3}{5} \cdot \frac{2}{4} = \frac{6}{20} = \frac{3}{10}$$

$$N = 25 - 5 = 20$$

$$N(B \text{ y } N) = 6$$

BOLA 1		2	3	4	5	6
1	B1 B1	B2 B1	B3 B1	B4 B1	B5 B1	B6 B1
2	B1 B2	B2 B2	B3 B2	B4 B2	B5 B2	B6 B2
3	B1 B3	B2 B3	B3 B3	B4 B3	B5 B3	B6 B3
4	B1 B4	B2 B4	B3 B4	B4 B4	B5 B4	B6 B4
5	B1 B5	B2 B5	B3 B5	B4 B5	B5 B5	B6 B5
6	B1 B6	B2 B6	B3 B6	B4 B6	B5 B6	B6 B6

y reposando

$$N = 25$$

$$N(B \text{ y } N) = 6$$

$$\rightarrow P(B \text{ y } N) = \frac{6}{25}$$

4 COMBINATORIA

Número posible de reordenaciones de n objetos tomados de r en r .

	SIN REEMPLAZAMIENTO	CON REEMPLAZAMIENTO
IMPORTA EL ORDEN	$\frac{n!}{(n-r)!}$	n^r
NO IMPORTA EL ORDEN	$\binom{n}{r}$	$\binom{n+r-1}{r}$

● Primitiva: Se eligen 6 números distintos del 1 al 49

$P(\text{acertar los 6})$

No hay reemplazamiento por los núm. son distintos $\Rightarrow$
 No importa el orden

$$\Rightarrow N = \binom{49}{6} = \frac{49!}{6!(49-6)!} = \frac{49 \cdot 48 \cdot 47 \cdot 46 \cdot 45 \cdot 44}{6 \cdot 5 \cdot 4 \cdot 3 \cdot 2 \cdot 1} = 13983816$$

$$P(\text{acertar 6}) = \frac{1}{13983816} = 0,000000072$$

$P(\text{acertar 5})$

$$P(\text{acertar 5}) = \frac{\binom{6}{5} \binom{43}{1}}{13983816} = \frac{6 \cdot 43}{13983816} = 0,000018$$

$$P(\text{acertar 4}) = \frac{\binom{6}{4} \binom{43}{2}}{13983816} = \frac{\frac{6!}{4!2!} \cdot \frac{43 \cdot 42}{2!}}{13983816} = \frac{6 \cdot 5 \cdot 43 \cdot 42}{4 \cdot 13983816} = 0,00097$$

$$P(\text{acertar 0}) = \frac{\binom{6}{0} \binom{43}{6}}{13983816} = \frac{1 \cdot \frac{43 \cdot 42 \cdot 41 \cdot 40 \cdot 39 \cdot 38}{6!}}{13983816} = 0,44$$

$$P(\text{salir 1}) = \frac{\binom{1}{1} \binom{47}{5}}{13983816} = \frac{1 \cdot \frac{47 \cdot 46 \cdot 45 \cdot 44 \cdot 43}{5!}}{13983816} = \frac{720 \cdot 1}{49 \cdot 5!} = \frac{6}{49} = 0,1224$$

En una estación de metro hay 5 pasajeros esperando a un tren con 10 vagones. Cada pasajero elige el vagón i p (todos en vagón diferente)?

1 2 3 4 5 6 7 8 9 10

Casos posibles $N: 10^5 \rightarrow$ Importa el orden hay reemplazamiento

$n=10$
 $r=5$

$P(\text{todos d.i.}) = \frac{10 \times 9 \times 8 \times 7 \times 6}{10^5} = \frac{3024}{100000} = 0,3024$

el 1º puede meterse en 10 vagones. El 2º solo en 9. El 3º en 8,...

De un lote con 100 piezas se toman al azar 10. Si todas son buenas se acepta el lote y si no, se rechaza. $P(\text{aceptar lote con 10 piezas malas})$

$$N = \binom{100}{10}; N(A) = \binom{10}{10} \binom{90}{0} \quad P(A) = \frac{\binom{10}{10} \binom{90}{0}}{\binom{100}{10}} = \frac{1 \cdot \frac{90!}{0!90!}}{\frac{100!}{10!90!}} = \frac{10!(90!)^2}{10!90!100!} = \frac{90!}{100!} = 0,33$$

Prob. de que en un grupo de 25 personas haya al menos 2 con el mismo cumpleaños

$$P(\text{no coincidencias}) = \frac{365 \cdot (365-1) \cdot (365-2) \cdots (365-24)}{365^{25}} = 0,432$$

$$P(\text{Hay una coincidencia o más}) = 1 - P(\text{no coincide}) = 1 - 0,43 = 0,57$$

5 PROBABILIDAD CONDICIONADA

Sea B un suceso con probabilidad distinta de cero, se define la probabilidad del suceso A condicionado por B como:

$$P(A|B) = \frac{P(A \cap B)}{P(B)}$$

	Mujeres	Hombres
Fumadores	0,12	0,18 $\rightarrow$ 0,30
No fumadores	0,39	0,31 $\rightarrow$ 0,70
	0,51	0,49

• Probabilidad de que, si el hombre, sea fumador?

$$P(F|H) = \frac{0,18}{0,49} = 0,37$$

• Prob. de que, si el mujer, sea fumadora?

$$P(F|M) = \frac{0,12}{0,51} = 0,24$$

• Prob. de que, si el mujer, no sea fumadora? y si el hombre?

$$P(NF|M) = \frac{0,39}{0,51} = 0,76$$

$$P(NF|H) = \frac{0,31}{0,49} = 0,63$$

• Prob. de que, si el fumador, sea mujer? y hombre?

$$P(M|F) = \frac{0,12}{0,3} = 0,4 \quad P(H|F) = \frac{0,18}{0,3} = 0,6$$

Mediante la probabilidad condicionada podemos calcular:

$$P(A|I) = \frac{P(A \cap I)}{P(I)} \rightarrow \begin{array}{l} \text{Intersección de sucesos} \\ \text{Probabilidad de } A \end{array} \quad P(A \cap I) = P(A|I) \cdot P(I)$$

$$P(A) = P[(A \cap I) \cup (A \cap \bar{I})] = P(A|I) \cdot P(I) + P(A|\bar{I}) \cdot P(\bar{I})$$



Urnas a) Sin reemplazamiento

$P(1^{\text{a}} \text{ blanco } 2^{\text{a}} \text{ negra})$

$$P(B_1 \cap N_2) = P(N_2 | B_1) \cdot P(B_1) = \frac{2}{4} \cdot \frac{3}{5} = \frac{6}{20} = \frac{3}{10}$$

b) Con reemplazamiento

$$P(B_1 \cap N_2) = P(N_2 | B_1) \cdot P(B_1) = \frac{2}{5} \cdot \frac{3}{5} = \frac{6}{25}$$

Prob. de que se extraiga una bola blanca eligiendo una urna al azar.



B. Saca blanca
U1: Elige Urna 1

U2: Elige Urna 2

$$P(B) = P(B|U_1) + P(B|U_2) = P(B \cap U_1) \cdot P(U_1) + P(B \cap U_2) \cdot P(U_2) = \frac{3}{5} \cdot \frac{1}{2} + \frac{1}{4} \cdot \frac{1}{2} = \frac{3}{10} + \frac{1}{8} = \frac{12+5}{40} = \frac{17}{40}$$

Se toma una bola de U1 y se mete en U2. ¿P(B)?

B: Saca blanca

B1: Saca blanca en 1ª extracción

$$P(B) = P(B|B_1) + P(B|\bar{B}_1) = \frac{3}{5} \cdot \frac{3}{5} + \frac{1}{5} \cdot \frac{2}{5} = \frac{8}{25}$$

$$= P(B|B_1) \cdot P(B_1) + P(B|\bar{B}_1) \cdot P(\bar{B}_1) = \frac{2}{5} \cdot \frac{3}{5} + \frac{1}{5} \cdot \frac{2}{5} = \frac{8}{25}$$

6 INDEPENDENCIA

Si en el conocimiento de la ocurrencia de B cambia la probabilidad de que ocurra otro suceso A se dice que A y B son dependientes $\rightarrow P(A|B) \neq P(A)$

Si A es independiente de B $P(A|B) = P(A)$ y $P(B|A) = P(B)$

y como $P(A|B) = \frac{P(A \cap B)}{P(B)} \rightarrow \boxed{P(A \cap B) = P(A) \cdot P(B)}$

Con 3 o más sucesos, para que sean independientes deberá cumplirse que:

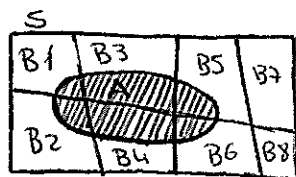
$$P(A \cap B \cap C) = P(A) \cdot P(B) \cdot P(C)$$

$$P(A \cap B) = P(A) \cdot P(B)$$

$$P(A \cap C) = P(A) \cdot P(C)$$

$$P(B \cap C) = P(B) \cdot P(C)$$

7 PROBABILIDAD TOTAL Y TEOREMA DE BAYES



$$\begin{aligned} P(A) &= P(A \cap S) = P[A \cap (B_1 \cup B_2 \cup \dots \cup B_N)] = \\ &= P[(A \cap B_1) \cup (A \cap B_2) \cup \dots \cup (A \cap B_N)] = \\ &= P(A \cap B_1) + P(A \cap B_2) + \dots + P(A \cap B_N) \end{aligned}$$

$$P(A) = P(A|B_1) \cdot p(B_1) + P(A|B_2) \cdot p(B_2) + \dots + P(A|B_N) \cdot p(B_N)$$

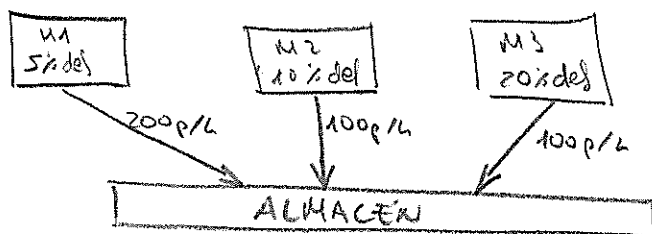
Esto será equivalente a decir $P(A) = P(A|B) \cdot p(B) + P(A|\bar{B}) \cdot p(\bar{B})$

BAYES

Sea la partición de S $B_1, B_2, \dots, B_n$ con $p(B_i) > 0$ $i=1, 2, 3, \dots, n$
Sea A cualquier suceso con $p(A) > 0$. Entonces

$$P(B_i|A) = \frac{P(B_i \cap A)}{P(A)} = \frac{P(A|B_i) \cdot p(B_i)}{\sum_{j=1}^n P(A|B_j) p(B_j)}$$

● Porcentaje de piezas defectuosas fabricadas por tres máquinas es 5%, 10% y 20%
Máquina 1 $\rightarrow$ 200 piezas/h, Máquina 2 y 3 $\rightarrow$ 100 piezas/h. Se toma una pieza del almacén y es defectuosa ¿ $P(\text{procede de } M_1)$? ¿ $P(\text{procede de } M_2)$? ¿ $P(\text{procede de } M_3)$?



D : pieza defectuosa
 M_1 : " mag. 1
 M_2 : " " 2
 M_3 : " " 3

$$P(M_1|D) = \frac{P(M_1 \cap D)}{P(D)} = \frac{P(D|M_1) p(M_1)}{0,1} = \frac{0,05 \cdot \frac{1}{2}}{0,1} = \boxed{0,25}$$

$$\begin{aligned} P(D) &= P(M_1 \cap D) + P(M_2 \cap D) + P(M_3 \cap D) = P(D|M_1) p(M_1) + P(D|M_2) p(M_2) + \\ &+ P(D|M_3) p(M_3) = 0,05 \cdot \frac{1}{2} + 0,1 \cdot \frac{1}{4} + 0,2 \cdot \frac{1}{4} = 0,1 \end{aligned}$$

$$P(M_2|D) = \frac{P(M_2 \cap D)}{P(D)} = \frac{P(D|M_2) p(M_2)}{0,1} = \frac{0,1 \cdot \frac{1}{4}}{0,1} = \boxed{0,25}$$

$$P(M_3|D) = \frac{P(M_3 \cap D)}{P(D)} = \frac{P(D|M_3) p(M_3)}{0,1} = \frac{0,2 \cdot \frac{1}{4}}{0,1} = \boxed{0,5}$$

Si una persona porta el virus A, el analisis lo detecta al 99% verac. El analisis proporciona falsos positivos indicando presencia del virus en el 3% de los sanos. Solo 5 de cada 1000 tienen virus ¿P(tener el virus si el analisis da positivo)?

V: tener virus
P: analisis positivo

Se pide $P(V|P)$

Datos $P(P|V) = 0,99$
 $P(P|\bar{V}) = 0,03$
 $P(V) = \frac{5}{1000} = 0,005$

$$P(V|P) = \frac{P(V \cap P)}{P(P)} = \frac{P(P|V) \cdot P(V)}{P(P)} = \frac{0,99 \cdot 0,005}{0,0348} = 0,142$$

$$P(P) = P(P|V) \cdot P(V) + P(P|\bar{V}) \cdot P(\bar{V}) = 0,99 \cdot 0,005 + 0,03 \cdot 0,995 = 0,0348$$

Estudio 1.000.000

	Sanos	Enfermos
Dan ⊕ →	29850	4950
Dan ⊖ →	965150	50

Hay 5000 enfermos

$$V \cap P = 5000 \cdot 0,99 = 4950$$

$$V \cap \bar{P} = 5000 - 4950 = 50$$

Hay 995000 sanos

$$\bar{V} \cap P = 995000 \cdot 0,03 = 29850$$

$$\bar{V} \cap \bar{P} = 995000 - 29850 = 965150$$

$$P = 29850 + 4950 = 34800$$

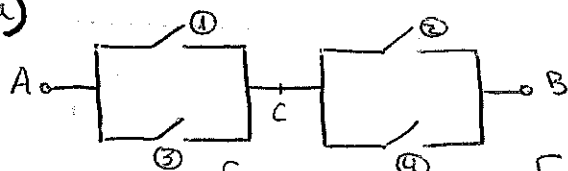
Por tanto, de los 34.800 positivos, sólo 4.950 tenían el virus

$$P(V|P) = \frac{4950}{34800} = 0,142$$

8 EJERCICIOS DE PROBABILIDAD

(2.1) Probabilidad de que el interruptor esté cerrado es p . Calcular la probabilidad de que pase corriente de A a B.

a) AB : para corriente de AB
 AC : " " " AC

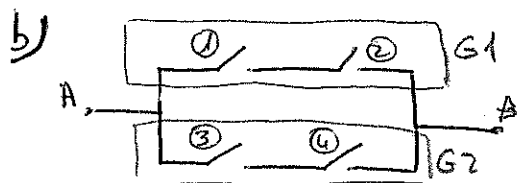


$$P(AB) = [1 - (1-p)^2]^2$$

$$P(AB) = P[(AC) \cap (CB)] = [1 - (1-p)^2]^2$$

$$P(AC) = P(CB) = 1 - P(\bar{AC}) = 1 - (1-p)(1-p)$$

↑abierto ↑abierto



$G1$: para corriente por $G1$

$G2$: " " " $G2$

$$P(AB) = 1 - P(\bar{AB}) = 1 - P(\bar{G1})P(\bar{G2}) = 1 - (1-p^2)^2$$

$$P(\bar{G1}) = 1 - P(G1) = 1 - p^2$$

2.2 Para cualquier par de sucesos A_1, A_2 se cumple que:

$$P(A_1 \cup A_2) \geq P(A_1) + P(A_2) - 1 \leftarrow \text{DESIGUALDAD DE BONFERRONI}$$

Demstrar que para n sucesos se cumple $P(A_1, A_2, \dots, A_n) = \sum_{i=1}^n P(A_i) - (n-1)$

$$n=2 \quad P(A_1 \cup A_2) \geq P(A_1) + P(A_2) - 1$$

$$n=3 \quad P(\underbrace{A_1 \cup A_2}_B \cup A_3) = P(B \cup A_3) \geq P(B) + P(A_3) - 1 = P(A_1 \cup A_2) + P(A_3) - 1 \geq P(A_1) + P(A_2) + P(A_3) - 2$$

$$n-1) \quad P(\underbrace{A_1 \cup A_2 \cup \dots \cup A_{n-1}}_B \cup A_n) = P(B \cup A_n) \geq P(B) + P(A_n) - 1 \Rightarrow P(A_1 \cup A_2 \cup \dots \cup A_{n-1}) + P(A_n) - 1 \geq P(A_1) + P(A_2) + \dots + P(A_{n-1}) - (n-2)$$

Generalizando para n

$$P(A_1, A_2, \dots, A_n) \geq P(A_1) + P(A_2) + \dots + P(A_n) - (n-1) \quad \underline{\underline{CQD}}$$

2.3 $P(\text{componente se averte antes de } 100h) = 0,01$. Hay 50 componentes.
 $P(\text{averie la maquina antes de } 100h)$

a) La maquina se averia si lo hace uno o más componentes.

$$P(\text{averia}) = 1 - P(\text{no averia}) = 1 - [P(\text{funcionen todos})] = 1 - [P(\text{funcione } 1)]^{50} = 1 - (1 - 0,01)^{50} = 1 - 0,99^{50} = \boxed{0,395}$$

b) La maquina se averia si fallan dos o más componentes

$$P(\text{averia}) = 1 - P(\text{no averia}) = 1 - [P(\text{funcionen todos}) + P(\text{funcionen } 49)] = 1 - 0,99^{50} - \binom{50}{49} \cdot 0,99^{49} \cdot 0,01 = \boxed{0,089}$$

c) La maquina se averia si lo hacen todos los componentes

$$P(\text{averia}) = P(\text{no funcione elemento})^{50} = \boxed{0,01^{50}}$$

¿cuántas formas podemos ordenar 49 el. de 50? $\binom{50}{49}$

24) ¿Cuál es mayor? $\underbrace{P(AB|A)}_{P1} \text{ o } \underbrace{P(AB|A \cup B)}_{P2}$



$$P1 = P(AB|A) = \frac{P(AB \cap A)}{P(A)} = \frac{P(AB)}{P(A)}$$

$$P2 = P(AB|A \cup B) = \frac{P(AB \cap (A \cup B))}{P(A \cup B)} = \frac{P(AB)}{P(A \cup B)}$$

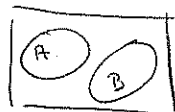
Como $P(A \cup B) \geq P(A)$

$$\rightarrow \frac{P(AB)}{P(A)} \geq \frac{P(AB)}{P(A \cup B)}$$

$$\boxed{P(1) \geq P(2)}$$

2.5 A, B. $p(A) > 0$ y $p(B) > 0$. Verdadero o falso

a) Si A y B son mutuamente excluyentes entonces no pueden ser independientes



Condición de independencia

$$p(A \cap B) = p(A) \cdot p(B)$$

Excluyente $\rightarrow p(A \cap B) = 0 \rightarrow p(A \cap B) \neq p(A) \cdot p(B)$ por $p(A) > 0$ y $p(B) > 0$

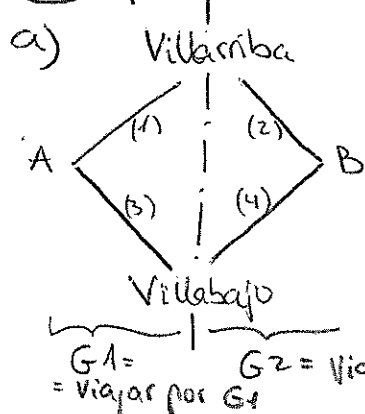
Verdadero

b) Si A y B son independientes entonces no pueden ser mutuamente excluyentes

$$p(A \cap B) = p(A) \cdot p(B)$$

Verdadero

2.6 $p(\text{tramo transitable}) = 0,8$. ¿ $p(\text{viajar Villanueva a Villabaja})$?



$$p(\text{viajar}) = 1 - p(\text{no viajar}) = 1 - (1 - 0,8^2)^2 = \boxed{0,8704}$$

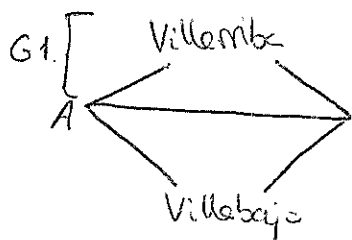
$$p(\text{no viajar}) = p(\bar{G}_1) \cdot p(\bar{G}_2)$$

$$p(\bar{G}_1) = 1 - p(G_1) = 1 - (0,8)^2$$

$G_1 =$ viajar por G_1
 $G_2 =$ viajar por G_2

b) Se construye el tramo de carretera AB con $p(\text{viajar AB}) = 0,8$.

c) $p(\text{viajar Villanueva a Villabaja})$?



$$p(\text{viajar}) = \underbrace{p(\text{viajar} | \bar{AB})}_{0,8704} \cdot \underbrace{p(\bar{AB})}_{0,2} + \underbrace{p(\text{viajar} | AB)}_{0,8} \cdot \underbrace{p(AB)}_{0,8} \rightarrow$$

$$\Rightarrow p(\text{viajar} | AB) = p(G_1) + p(G_2) = (1 - (1 - 0,8)^2)^2 = 0,9216$$

$$p(G_1) = 1 - p(\bar{G}_1) = 1 - (1 - 0,8)^2$$

$$p(\text{viajar}) = 0,8704 \cdot 0,2 + 0,9216 \cdot 0,8 = \boxed{0,91136}$$

- 2.7) MONTY HALL: Consecutivamente elige entre 3 puertas. Una tiene premio. Elige y el presentador le muestra que detrás de una de las otras dos no hay premio y le ofrece cambiar. ¿Que debe hacer?



A_1 : elegir premio

$$p(\text{acertar cambiando}) = p(\text{acertar} | A_1) p(A_1) + p(\text{acertar} | \bar{A}_1) p(\bar{A}_1) = 0 \cdot \frac{1}{3} + 1 \cdot \frac{2}{3} = \boxed{\frac{2}{3}}$$

$$p(\text{acertar sin cambio}) = p(\text{acertar} | A_1) p(A_1) + p(\text{acertar} | \bar{A}_1) p(\bar{A}_1) = 1 \cdot \frac{1}{3} + 0 \cdot \frac{2}{3} = \boxed{\frac{1}{3}}$$

- 2.8) Demo: Si A, B son independientes, también lo son A y $\bar{B}$, y $\bar{A}$ y $\bar{B}$

A y B independientes $\rightarrow p(A \cap B) = p(A) \cdot p(B)$

$$\left\{ \begin{array}{l} p(A|B) = \frac{p(A \cap B)}{p(B)} = p(A) \\ p(B|A) = \frac{p(B \cap A)}{p(A)} = p(B) \end{array} \right.$$

$$p(A) = \underbrace{p(A|B)}_{p(A)} \underbrace{p(B)}_{p(B)} + p(A|\bar{B}) p(\bar{B}) = p(A)p(B) + p(A|\bar{B}) p(\bar{B})$$

$$p(A) - p(A)p(B) = p(A|\bar{B}) p(\bar{B}); \quad p(A)(1 - p(B)) = p(A|\bar{B}) p(\bar{B})$$

$$p(A) p(\bar{B}) = p(A|\bar{B}) p(\bar{B}); \quad p(A) = p(A|\bar{B}) \rightarrow A \text{ es independiente de } \bar{B}$$

$\Rightarrow$ A y $\bar{B}$ son independientes

$$p(A|\bar{B}) = \frac{p(A \cap \bar{B})}{p(\bar{B})} = p(A) \rightarrow p(A \cap \bar{B}) = p(A) p(\bar{B})$$

$$\left\{ \begin{array}{l} p(\bar{A}|B) = p(\bar{A}) \\ p(\bar{B}|A) = p(\bar{B}) \end{array} \right. ; p(\bar{A} \cap B) = p(\bar{A}) p(B)$$

$\bar{A}$ y $\bar{B}$ $p(\bar{A}) = \underbrace{p(\bar{A}|B)}_{p(\bar{A})} p(B) + p(\bar{A}|\bar{B}) p(\bar{B})$

$$p(\bar{A}) - p(\bar{A}) p(B) = p(\bar{A}|\bar{B}) p(\bar{B}); \quad p(\bar{A})(1 - p(B)) = p(\bar{A}|\bar{B}) p(\bar{B})$$

$$p(\bar{A}) = p(\bar{A}|\bar{B}) \rightarrow \boxed{\bar{A} \text{ y } \bar{B} \text{ son independientes}}$$

$$p(\bar{A}|\bar{B}) = \frac{p(\bar{A} \cap \bar{B})}{p(\bar{B})} = p(\bar{A}); \quad p(\bar{A} \cap \bar{B}) = p(\bar{A}) p(\bar{B})$$

2.9) Estudiantes A y B. A asiste 80% clases y B 60%. Uno está en clase, cuál es la probabilidad de que sea A?

X: hoy uno en clase $\rightarrow P(X) = P(A|\bar{B}) + P(\bar{A}|B) = 0,8 \cdot 0,4 + 0,2 \cdot 0,6$

$$P(A|X) = \frac{P(A \cap X)}{P(X)} = \frac{P(A \cap \bar{B})}{P(A \cap \bar{B}) + P(\bar{A} \cap B)} = \frac{0,8 \cdot 0,4}{0,8 \cdot 0,4 + 0,2 \cdot 0,6} = \boxed{0,72}$$

2.10) $P(\text{componente se averie}) = 0,01$. Se comprueba su estado con un ensayo que falla con una $p = 0,05$ y si el componente está averiado el ensayo no se equivoca. El ensayo indica que se ha averiado el componente. ¿P (realmente este averiado)?

A_e : ensayo detecta fallo; A : averiado realmente

$$P(A|A_e) = \frac{P(A_e|A) \cdot P(A)}{P(A_e|A) \cdot P(A) + P(A_e|\bar{A}) \cdot P(\bar{A})} = \frac{1 \cdot 0,01}{1 \cdot 0,01 + 0,05 \cdot (1 - 0,01)} = \frac{0,01}{0,01 + 0,05 \cdot 0,99} = \boxed{0,168}$$

2.11) 4 fichas marcadas con las letras A, B, C, ABC. Se toma 1 al azar. Son independientes los sucesos: presencia de A, presencia de B y presencia de C.

(A) (B) (C) (ABC)

Condición de independencia

$$P(A \cdot B \cdot C) = P(A) \cdot P(B) \cdot P(C)$$

$$P(A \cdot B) = P(A) \cdot P(B)$$

$$P(A \cdot C) = P(A) \cdot P(C)$$

$$P(B \cdot C) = P(B) \cdot P(C)$$

$$P(AB) = \frac{1}{4}; P(A)P(B) = \frac{2}{4} \cdot \frac{2}{4} = \frac{1}{4} \quad \checkmark$$

$$P(AC) = \frac{1}{4}; P(A)P(C) = \frac{2}{4} \cdot \frac{2}{4} = \frac{1}{4} \quad \checkmark$$

$$P(BC) = \frac{1}{4}; P(B)P(C) = \frac{2}{4} \cdot \frac{2}{4} = \frac{1}{4} \quad \checkmark$$

$$P(ABC) = \frac{1}{4}; P(A)P(B)P(C) = \frac{2}{4} \cdot \frac{2}{4} \cdot \frac{2}{4} = \frac{1}{8}$$

$$\rightarrow P(ABC) \neq P(A)P(B)P(C) \Rightarrow$$

$\Rightarrow$ Los sucesos no son independientes!

2.12 3 personas: A, B, C. De las llamadas $\frac{2}{5}$ son para A, $\frac{2}{5}$ para B y $\frac{1}{5}$ para C. A sale 50% tiempo, B y C el 25%. Probabilidad de que:

a) No esté ninguno para responder el teléfono.

L_A : Llamen a A; A: A está en la oficina
 L_B : " " B; B: B " " " "
 L_C : " " C; C: C " " " "

$$P(\bar{A} \cap \bar{B} \cap \bar{C}) = P(\bar{A}) P(\bar{B}) P(\bar{C}) = \frac{1}{2} \cdot \frac{1}{4} \cdot \frac{1}{4} = \frac{1}{32} = \boxed{0,03}$$

b) Este le llame a la que llamen

$$P(L_A A + L_B B + L_C C) = \frac{2}{5} \cdot \frac{1}{2} + \frac{2}{5} \cdot \frac{3}{4} + \frac{1}{5} \cdot \frac{3}{4} = \frac{1}{5} + \frac{3}{10} + \frac{3}{20} = \frac{4+6+3}{20} = \frac{13}{20} = \boxed{0,65}$$

c) Haya 3 llamadas para una misma persona

$$P(L_A L_A L_A + L_B L_B L_B + L_C L_C L_C) = [P(L_A)]^3 + [P(L_B)]^3 + [P(L_C)]^3 = \left(\frac{2}{5}\right)^3 + \left(\frac{2}{5}\right)^3 + \left(\frac{1}{5}\right)^3 = \frac{17}{125} = \boxed{0,136}$$

d) Haya 3 llamadas seguidas para 3 personas diferentes.

$$P(L_A L_B L_C + L_A L_C L_B + L_B L_A L_C + L_B L_C L_A + L_C L_A L_B + L_C L_B L_A) = \left(\frac{2}{5} \cdot \frac{2}{5} \cdot \frac{1}{5}\right) \cdot 6 = \frac{24}{125} = \boxed{0,192}$$

2.13 Campeonato de tenis. Dos secuencias A-B-A o B-A-B donde A y B son los oponentes. Hay que ganar 2 partidos seguidos. A es mejor que B, ¿qué secuencia elegir? SECUENCIA A-B-A

$$P(\text{ganar}) = P(ABA) + P(AB\bar{A}) + P(\bar{A}BA) = aba + ab(1-a) + (1-a)ba = ab(a + 1-a + 1-a) = ab(2-a)$$

SECUENCIA B-A-B $(2-b)ab$

$$P(\text{ganar}) = P(BAB) + P(BA\bar{B}) + P(\bar{B}AB) = bab + ba(1-b) + (1-b)ab = ab(b + 1-b + 1-b) = ab(2-b)$$

Como $p(a) < p(b) \rightarrow ab(2-b) < ab(2-a)$

Mejor secuencia A-B-A

- 2.14) Un jurado de 3 miembros decide por mayoría. Dos miembros tienen una habilidad p de acertar y el tercero lanza una moneda. Si un juez tiene una habilidad, p , de acertar ¿cuál de los dos sistemas es mejor?

A: acierta el 1º juez $\rightarrow p(A)=p$; $p(\bar{A})=1-p$

B: " " 2º juez $\rightarrow p(B)=p$; $p(\bar{B})=1-p$

C: " " 3º juez $\rightarrow p(C)=\frac{1}{2}$; $p(\bar{C})=\frac{1}{2}$

$$p(\text{acertar sist. 3 jueces}) = p(ABC + A\bar{B}C + \bar{A}BC + ABC) = p(ABC) + p(A\bar{B}C) + p(\bar{A}BC) + p(ABC) =$$

$$= p \cdot p \cdot \frac{1}{2} + p(1-p) \cdot \frac{1}{2} + (1-p)p \cdot \frac{1}{2} + p \cdot p \cdot \frac{1}{2} =$$

$$= \frac{p^2}{2} + \frac{p-p^2}{2} + \frac{p-p^2}{2} + \frac{p^2}{2} = p$$

Los dos sistemas tienen igual probabilidad

- 2.15) Una comunidad de vecinos tiene un alarma. Si roban se pone en funcionamiento siempre. $p(\text{robo}) = 0,001$. $p(\text{falsa alarma}) = 0,01$. Si se declara una señal de alarma ¿p (sea falsa)?

A: suena la alarma; R: Roban

$$p(\bar{R}|A) = \frac{p(A|\bar{R}) \cdot p(\bar{R})}{p(A|\bar{R}) \cdot p(\bar{R}) + p(A|R) \cdot p(R)} = \frac{0,01 \cdot (1-0,001)}{0,01 \cdot (1-0,001) + 1 \cdot 0,001} =$$

Bayes

$$= \frac{0,00999}{0,01099} = \boxed{0,909}$$

- Una pareja tiene dos hijos. ¿Cuál es la probabilidad de que si al menos uno de ellos es varón, lo sean los dos?

Casos posibles: $V_1 V_2$ $V_1 M_2$ $M_1 V_2$ $M_1 M_2$

$$p(V_1 V_2 | (V_1 M_2) \cup (M_1 V_2) \cup (V_1 V_2)) = \frac{1/4}{3/4} = \boxed{\frac{1}{3}}$$

- Federer y Nadal están empatados 40-40 y hace Nadal. $p(\text{Nadal gane el punto con su saque}) = 0,6$. Calcula la p de que gane el juego Nadal

N: gana Nadal; E: Empatán, mete un punto uno y luego el otro

$$2 \text{ puntos} \rightarrow p(N) = 0,6 \quad \hookrightarrow p(E) = (0,6 \cdot 0,4)^2$$

$$p(\text{gana Nadal}) = p(N) + p(EN) + p(EEN) + p(EENN) + \dots =$$

$$= 0,6^2 + 2 \cdot 0,6 \cdot 0,4 \cdot 0,6^2 + (2 \cdot 0,6 \cdot 0,4)^2 \cdot 0,6^2 + (2 \cdot 0,6 \cdot 0,4)^3 \cdot 0,6^2 =$$

$$= \frac{0,6^2}{1 - 2 \cdot 0,6 \cdot 0,4} = \boxed{0,6923}$$

↑ Progres geom
 $\frac{a_1}{1-r}$

9 VARIABLE ALEATORIA DISCRETA. Distribución de probabilidad y función de distribución

• Una variable aleatoria es una función que asigna un número real a cada uno de los resultados de un experimento aleatorio

Cuando los valores que toma una variable aleatoria son finitos o infinitos numerables se dice que es discreta. Ej.: Resultados al lanzar un dado $\{1, 2, 3, 4, 5, 6\}$

N° veces que lanzas moneda hasta obtener cara $\{1, 2, 3, 4, \dots\}$

• Sea $\{x_1, x_2, \dots, x_n\}$ valores posibles de una variable aleatoria X . Se denomina distribución de probabilidad de la v. aleatoria a $P(X=x)$ que cumple:

$$P(X=x_i) \geq 0$$

$$\sum_{i=1}^n P(X=x_i) = 1$$

Ej.: N° veces al lanzar dos monedas

x	$P(X=x)$
0	$1/4$
1	$1/2$
2	$1/4$



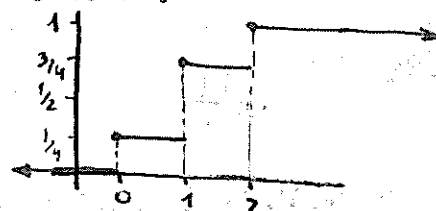
v. aleatoria no uniforme

• La función de distribución $F_X(x)$ de una v. aleatoria X se define para todo número real x como:

$$F_X(x) = P(X \leq x)$$

Ej.: N° veces al lanzar dos monedas

x	$F_X(x)$
$(-\infty, 0)$	0
$[0, 1)$	$1/4$
$[1, 2)$	$3/4$
$[2, +\infty)$	1



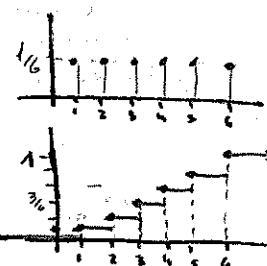
Propiedades: $\lim_{x \rightarrow -\infty} F_X(x) = 0$

$$\lim_{x \rightarrow +\infty} F_X(x) = 1$$

$F_X(x)$ es una función no decreciente

$F_X(x)$ es continua por la derecha

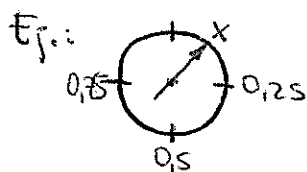
Ej. v.a. discreta uniforme
Lanzamiento de 1 dado



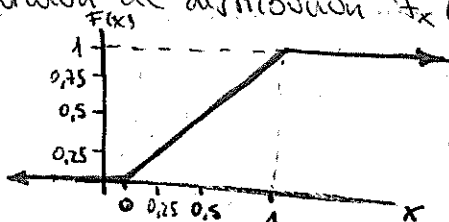
x	$P(X=x)$
1	$1/6$
2	$1/6$
3	$1/6$
4	$1/6$
5	$1/6$
6	$1/6$

10 VARIABLE ALEATORIA CONTINUA. Función de densidad

• Una variable aleatoria X es continua si su función de distribución $F_X(x)$ es continua



$$F_X(x) = \begin{cases} x & x \in [0, 1) \\ 1 & x \geq 1 \\ 0 & x < 0 \end{cases}$$



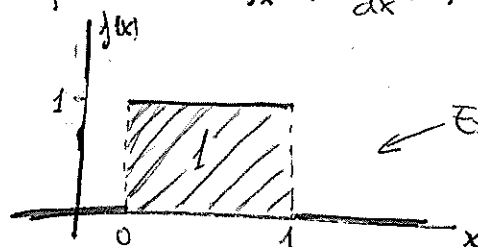
• La función de densidad de probabilidad $f_X(x)$ de una variable aleatoria continua X

es la que verifica $F_X(x) = \int_{-\infty}^x f_X(t) dt$

$$f_X(x) = \frac{d}{dx} F_X(x)$$

$\forall x$ y si $F(x)$ es derivable:

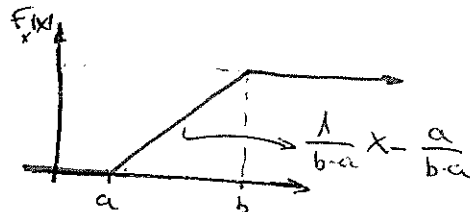
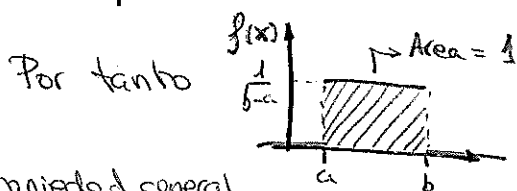
$$f_X(x) = \frac{d}{dx} F(x) = \begin{cases} 1 & \forall x \in [0, 1] \\ 0 & \forall x \in (-\infty, 0) \cup (1, \infty) \end{cases}$$



Es uniforme!

Todo variable aleatoria uniforme continua en $[a, b)$ cumple:

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a} & x \in [a, b] \\ 0 & x \notin [a, b] \end{cases} \quad F_x(x) = \int_a^x f(x) dx = \int_a^x \frac{1}{b-a} dx = \frac{x-a}{b-a} = \frac{1}{b-a}x - \frac{a}{b-a}$$

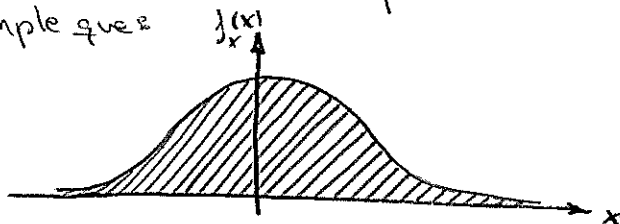


• Propiedad general

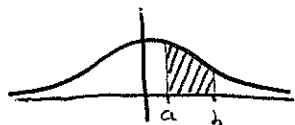
Una función $f_x(x)$ es función de densidad de probabilidad de una variable aleatoria X si y sólo si cumple que:

a) $f_x(x) \geq 0 \quad \forall x$

b) $\int_{-\infty}^{\infty} f_x(x) dx = 1$



• Cálculo de probabilidad



$$P(a \leq x \leq b) = F_x(b) - F_x(a) = \int_a^b f_x(x) dx$$

$$P(X > b) = 1 - F_x(b) = 1 - P(X \leq b) = \int_b^{\infty} f_x(x) dx$$

11 ESPERANZA Y VARIANZA

• Se define esperanza o media de una variable aleatoria discreta X y se representa por $E[X]$ al valor:

$$E[X] = \sum_{i=1}^n x_i P(X = x_i)$$

Ej.: Lanzamiento de un dado: $E[X] = 1 \times \frac{1}{6} + 2 \times \frac{1}{6} + 3 \times \frac{1}{6} + 4 \times \frac{1}{6} + 5 \times \frac{1}{6} + 6 \times \frac{1}{6} = 3,5$

• Se define esperanza o media de una variable aleatoria continua X con función de densidad $f_x(x)$ y se representa por $E[X]$ al valor:

$$E[X] = \int_{-\infty}^{\infty} x f_x(x) dx$$

Ej.: Distrib. unif. $f(x) = 1 \quad 0 \leq x \leq 1$
 $E[X] = \int_0^1 x \cdot 1 dx = \frac{x^2}{2} \Big|_0^1 = \frac{1}{2}$

→ Propiedad: Sea la transformación lineal $Y = aX + b$ con a, b constantes

$$E[Y] = E[aX + b] = a E[X] + b$$

Demo: X v. aleatoria $Y = aX + b$

$$\begin{aligned} E[Y] = E[aX + b] &= \int_{-\infty}^{\infty} (aX + b) f_x(x) dx = \int_{-\infty}^{\infty} aX f_x(x) dx + \int_{-\infty}^{\infty} b f_x(x) dx = a \underbrace{\int_{-\infty}^{\infty} X f_x(x) dx}_{E[X]} + \\ &+ b \underbrace{\int_{-\infty}^{\infty} f_x(x) dx}_1 = a E[X] + b \quad \text{C.Q.D.} \end{aligned}$$

• Sea X una variable aleatoria con media μ , se denomina varianza a:

$$\boxed{\text{Var}(X) = E[(X - \mu)^2]}$$

$$\left\{ \begin{array}{l} \text{V. aleatoria discreta} \\ \text{Var}[X] = \sum_{x=-\infty}^{\infty} (x - \mu)^2 P(X=x) \\ \text{V. aleatoria continua} \\ \text{Var}[X] = \int_{-\infty}^{\infty} (x - \mu)^2 f_X(x) dx \end{array} \right.$$

→ Propiedades

i) Sea la transformación lineal $Y = aX + b$ con a y b constantes:

$$\begin{aligned} \text{Var}[Y] &= E[(Y - \mu_Y)^2] = E[(aX + b - a\mu_X - b)^2] = E[a^2(X - \mu_X)^2] = \\ &= a^2 E[(X - \mu_X)^2] = a^2 \text{Var}[X] \end{aligned}$$

ii) $\boxed{\text{Var}(X) = E[(X - \mu)^2] = E[X^2] - \mu^2}$

Ejemplos: - Lanzamiento del dado

$$\begin{aligned} \text{Var}[X] &= E[X^2] - \mu^2 = \left(1^2 \cdot \frac{1}{6} + 2^2 \cdot \frac{1}{6} + 3^2 \cdot \frac{1}{6} + 4^2 \cdot \frac{1}{6} + 5^2 \cdot \frac{1}{6} + 6^2 \cdot \frac{1}{6}\right) - (3,5)^2 = \\ &= \frac{35}{12} // \end{aligned}$$

Otra forma

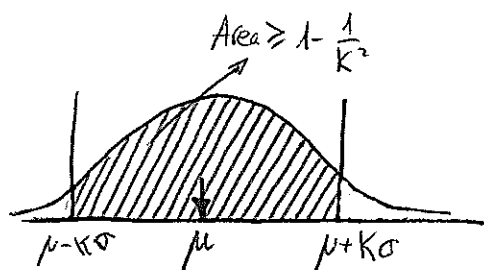
$$\begin{aligned} \text{Var}[X] &= E[(X - \mu)^2] = \sum (x - \mu)^2 \cdot P(X=x) = \\ &= (1-3,5)^2 \frac{1}{6} + (2-3,5)^2 \frac{1}{6} + (3-3,5)^2 \frac{1}{6} + (4-3,5)^2 \frac{1}{6} + (5-3,5)^2 \frac{1}{6} + (6-3,5)^2 \frac{1}{6} = \\ &= \frac{35}{12} // \end{aligned}$$

- Distribución uniforme $\rightarrow f_X(x) = 1$ $\mu = 0,5$

$$\begin{aligned} \text{Var}[X] &= E[(X - \mu)^2] = \int_0^1 (x - \mu)^2 \cdot 1 dx = \left[\frac{x^3}{3} \Big|_0^1 + 0,5^2 x \Big|_0^1 - 2 \frac{x^2}{2} \cdot 0,5 \Big|_0^1 \right] = \\ &= \frac{1}{3} + 0,5^2 - 0,5 = \frac{1}{12} // \end{aligned}$$

Otra forma: $\text{Var}[X] = E[X^2] - \mu^2 = \int_0^1 x^2 \cdot 1 dx - 0,5^2 = \left[\frac{x^3}{3} \Big|_0^1 - 0,5^2 \right] = \frac{1}{3} - 0,5^2 = \frac{1}{12} //$

12 DESIGUALDAD DE TCHEBYCHEV



Para cualquier variable aleatoria
 $\mu = E[X]$ y $\sigma^2 = \text{Var}[X]$

$$P(|X - \mu| \leq k\sigma) \geq 1 - \frac{1}{k^2}$$

13 MEDIANA, MOMENTOS Y C_{AS} , C_{AP}

- Mediana en variables discretas: He de ser un valor de X que cumple
 $P_X(X < m) < 0.5$
 $P_X(X \leq m) \geq 0.5$

Ejemplo dados

X $F_X(x) = P(X \leq x)$

$m = 3?$

$(-\infty, 0] \rightarrow 0$

$[0, 1) \rightarrow 0$

$[1, 2) \rightarrow 1/6$

$[2, 3) \rightarrow 2/6$

$[3, 4) \rightarrow 3/6$

$[4, 5) \rightarrow 4/6$

$[5, 6) \rightarrow 5/6$

$[6, \infty) \rightarrow 1$

$$P(X < 3) = \frac{2}{6} < 0.5 \quad \text{---} \rightarrow \underline{m=3}$$

$$P(X \leq 3) = \frac{3}{6} = 0.5 \geq 0.5 \quad \text{---}$$

- Momentos respecto al origen

$$\mu_1 = E[X] = \mu$$

$$\mu_2 = E[X^2]$$

$\vdots$

$$\mu_p = E[X^p]$$

- Momentos respecto a la media

$$\alpha_1 = E[(X - \mu)] = 0$$

$$\alpha_2 = E[(X - \mu)^2] = \sigma^2$$

$\vdots$

$$\alpha_p = E[(X - \mu)^p]$$

Demó $\alpha_1 = 0$ $\alpha_1 = E[(X - \mu)] = 0$

1ª forma $\alpha_1 = E[X - \mu] = E[X] - \mu = \mu - \mu = 0$ CQD

2ª forma $\alpha_1 = E[X - \mu] = \int_{-\infty}^{\infty} (x - \mu) f_X(x) dx = \int_{-\infty}^{\infty} x f_X(x) dx - \int_{-\infty}^{\infty} \mu f_X(x) dx =$
 $= E[X] - \mu \int_{-\infty}^{\infty} f_X(x) dx = \mu - \mu = 0$ CQD

$$C_{AS} = \frac{\alpha_3}{\sigma_x^3} = \frac{E[(X - \mu)^3]}{\sigma_x^3}$$

$$C_{AP} = \frac{\alpha_4}{\sigma_x^4} = \frac{E[(X - \mu)^4]}{\sigma_x^4}$$

14 TRANSFORMACIONES NO LINEALES

Son transformaciones de la forma $y = h(x)$

• Aproximaciones:

$$y \approx h(\mu_x) + h'(\mu_x)(x - \mu_x) + \frac{1}{2} h''(\mu_x)(x - \mu_x)^2$$

$$E[y] \approx h(\mu_x) + h'(\mu_x) E[(x - \mu_x)] + \frac{1}{2} h''(\mu_x) E[(x - \mu_x)^2];$$

0 (momento de orden 1)

$$E[y] = h(\mu_x) + \frac{1}{2} h''(\mu_x) \sigma_x^2$$

Aproximemos ahora

$$y \approx h(\mu_x) + h'(\mu_x)(x - \mu_x)$$

$$\mu_y = E[y] = h(\mu_x)$$

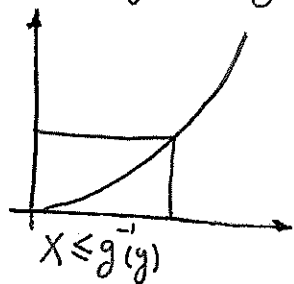
$$\text{Var}[y] \approx E[(y - \mu_y)^2] = E[(h(\mu_x) + h'(\mu_x)(x - \mu_x) - h(\mu_x))^2] = h'(\mu_x)^2 E[(x - \mu_x)^2]$$

$$\text{Var}[y] = (h'(\mu_x))^2 \sigma_x^2$$

• Dada una variable aleatoria X con función de densidad $f_x(x)$ veamos como se obtiene $f_y(y)$ de la variable aleatoria

$$Y = g(X)$$

Si la función g es creciente



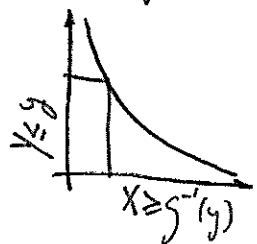
$$F_y(y) = P(Y \leq y) = P(g(X) \leq y) = P(X \leq g^{-1}(y)) = F_x(g^{-1}(y))$$

$$F_y(y) = F_x(g^{-1}(y))$$

$$f_y(y) = \frac{dF_y(y)}{dy} = \frac{dF_x(g^{-1}(y))}{dg^{-1}(y)} \cdot \frac{dg^{-1}(y)}{dy} = f_x(g^{-1}(y)) \cdot \frac{dg^{-1}(y)}{dy}$$

$$f_y(y) = f_x(g^{-1}(y)) \cdot \frac{dg^{-1}(y)}{dy}$$

Si la función g es decreciente



$$F_y(y) = P(Y \leq y) = P(g(X) \leq y) = P(X \geq g^{-1}(y)) = 1 - P(X \leq g^{-1}(y)) = 1 - F_x(g^{-1}(y))$$

$$f_y(y) = \frac{dF_y(y)}{dy} = \frac{d(1 - F_x(g^{-1}(y)))}{dg^{-1}(y)} = \frac{d(1 - F_x(g^{-1}(y)))}{dy} = -f_x(g^{-1}(y)) \cdot \frac{dg^{-1}(y)}{dy}$$

$$= -f_x(g^{-1}(y)) \cdot \frac{dg^{-1}(y)}{dy} = f_y(y)$$

En general diremos que si g es una función monótona

$$f_Y(y) = \left| \frac{d g^{-1}(y)}{dy} \right| \cdot f_X(g^{-1}(y))$$

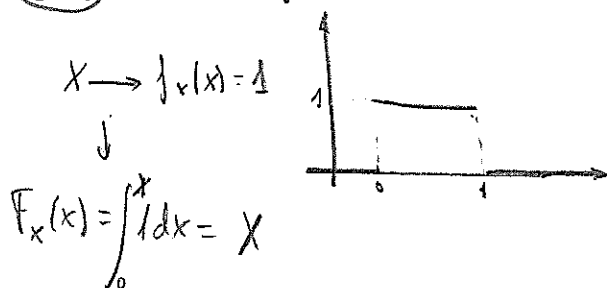
➔ El radio de una esfera es una variable aleatoria ^{con} $f_X(x) = 3x^2$ $0 \leq x \leq 1$
 ¿cuál es la función de densidad del volumen?

$$Y = \frac{4}{3} \pi X^3 = g(x); \quad X = \left(\frac{3Y}{4\pi} \right)^{1/3} = g^{-1}(y)$$

$$\begin{aligned} f_Y(y) &= \left| \frac{d}{dy} g^{-1}(y) \right| \cdot f_X(g^{-1}(y)) = \frac{d}{dy} \left[\left(\frac{3y}{4\pi} \right)^{1/3} \right] \cdot 3 \left(\frac{3y}{4\pi} \right)^{1/3} = \\ &= \frac{1}{3} \left(\frac{3y}{4\pi} \right)^{-2/3} \cdot \frac{3}{4\pi} \cdot 3 \left(\frac{3y}{4\pi} \right)^{1/3} = \frac{3}{4\pi} \quad \text{con } 0 \leq y \leq \frac{4\pi}{3} \end{aligned}$$

15 EJERCICIOS VARIABLE ALEATORIA

(2.16) X v.a. uniforme en $(0,1)$. Calcular $P(Y > 0.8)$ si $Y = e^{-X^2}$



Se pide

$$\begin{aligned} P(Y > 0.8) &= P(e^{-X^2} > 0.8) = P(-X^2 > \log 0.8) = \\ &= P(X^2 \leq -\log 0.8) = P(X \leq \sqrt{-\log 0.8}) = \\ &= F_X(\sqrt{-\log 0.8}) = \sqrt{-\log 0.8} = \boxed{0.472} \end{aligned}$$

(2.18) Si X es una variable aleatoria con media μ . Demostrar que cuando $m = \mu$, $E[(X-m)^2]$ es mínima.

Calculamos $E[(X-m)^2] = E[X^2] + E[m^2] - 2mE[X] =$

$$\sigma^2 + \mu^2 + m^2 - 2m\mu = g(m)$$

$$g'(m) = 0 + 0 + 2m - 2\mu$$

$$g'(m) = 0 \rightarrow 2m = 2\mu, \quad m = \mu$$

$$g''(m) = 2 > 0 \rightarrow \boxed{m = \mu \text{ es mínimo}}$$

2.19) La función de densidad de v.a. X es:

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{Kx} & \text{si } 25 \leq x \leq 50 \\ 0 & \text{en el resto} \end{cases} \quad \text{Obtener } K, \text{ la media y la varianza de } X.$$

a) $\int_{-\infty}^{\infty} f(x) dx = 1 \rightarrow \int_{-\infty}^{25} 0 dx + \int_{25}^{50} \frac{1}{Kx} dx + \int_{50}^{\infty} 0 dx = 1; \quad \frac{1}{K} \ln|x| \Big|_{25}^{50} = 1$

$$\ln \frac{50}{25} = K; \quad \boxed{K = \ln 2}$$

b) $E[X] = \int_{-\infty}^{\infty} x f_x(x) dx = \int_{25}^{50} x \frac{1}{\ln 2 \cdot x} dx = \frac{x}{\ln 2} \Big|_{25}^{50} = \boxed{\frac{25}{\ln 2}} \leftarrow \mu_x$

$$\begin{aligned} \text{Var}[X] &= E[X^2] - \mu_x^2 = \int_{25}^{50} x^2 \frac{1}{\ln 2 \cdot x} dx - \left(\frac{25}{\ln 2}\right)^2 = \frac{x^2}{2 \ln 2} \Big|_{25}^{50} - \left(\frac{25}{\ln 2}\right)^2 = \\ &= \frac{x^2}{2 \ln 2} \Big|_{25}^{50} - \frac{25^2}{(\ln 2)^2} = \frac{50^2 - 25^2}{2 \ln 2} - \frac{25^2}{(\ln 2)^2} = \boxed{51.67} \leftarrow \sigma_x^2 \end{aligned}$$

Calcular la función de distribución $F_x(x)$

$$\begin{aligned} F_x(x) &= P(X \leq x) = \int_{-\infty}^x f_x(x) dx = \int_{25}^x \frac{1}{\ln 2 \cdot x} dx = \frac{1}{\ln 2} \ln|x| \Big|_{25}^x = \frac{1}{\ln 2} \left(\ln\left(\frac{x}{25}\right) \right) = \\ &= \begin{cases} \frac{\ln\left(\frac{x}{25}\right)}{\ln 2} & \forall x \in [25, 50] \\ 0 & \forall x \in (-\infty, 25) \\ 1 & \forall x \in (50, \infty) \end{cases} \end{aligned}$$

Calcular $P(X \geq 30)$

$$P(X \geq 30) = 1 - \overbrace{P(X \leq 30)}^{F_x(30)} = 1 - \frac{\ln\left(\frac{30}{25}\right)}{\ln 2} = \boxed{0.737}$$

Otra forma

$$P(X \geq 30) = \int_{30}^{50} f_x(x) dx = \int_{30}^{50} \frac{1}{\ln 2 \cdot x} dx = \frac{1}{\ln 2} \ln\left|\frac{50}{30}\right| = 0.737 \quad \checkmark$$

2.20 La velocidad V de una molécula de masa m de un gas a temperatura T es una v. aleatoria con $f(v) = \frac{4}{\sigma^3 \sqrt{\pi}} v^2 e^{-v^2/\sigma^2}$, $v \geq 0$
 donde $\sigma = \sqrt{2KT/m}$. Además $E(V) = 2\sigma/\sqrt{\pi}$ y $\text{Var}[V] = (3/2 - 4/\pi)\sigma^2$

a) Calcular el valor medio de la energía cinética $mV^2/2$ a la misma T , que gas tiene mayor valor medio de energía, uno ligero o uno pesado?

Se pide $E[\frac{mV^2}{2}] = \frac{m}{2} E[V^2] = \frac{m}{2} \frac{3}{2} \sigma^2 = \frac{3}{4} m \sigma^2 = \frac{3}{4} m \frac{2KT}{m} = \boxed{\frac{3}{2} KT}$

$$\text{Var}[V] = E[V^2] - (E[V])^2 = \left(\frac{3}{2} - \frac{4}{\pi}\right) \sigma^2$$

$$\rightarrow E[V^2] = \left(\frac{3}{2} - \frac{4}{\pi}\right) \sigma^2 + \left(\frac{2\sigma}{\sqrt{\pi}}\right)^2 = \sigma^2 \left(\frac{3}{2} - \frac{4}{\pi} + \frac{4}{\pi}\right) = \frac{3}{2} \sigma^2$$

El valor medio de la energía es independiente de la masa del gas

b) Obtener la función de densidad de la energía cinética de una molécula. Indicar si depende de la masa molecular.

$$y = \frac{mV^2}{2}, \quad f_y(y) = \left| \frac{d g^{-1}(y)}{dy} \right| f_v(g^{-1}(y)) = \frac{2}{\sqrt{2y/m}} \cdot \frac{4}{\sigma^3 \sqrt{\pi}} \frac{2y}{m} e^{-\frac{2y}{m\sigma^2}} =$$

$$V = \sqrt{\frac{2y}{m}} = g^{-1}(y) \quad \left| \right| = \sqrt{\frac{1}{2y/m} \cdot \frac{4}{\sigma^3 \sqrt{\pi}} \frac{2y}{m} e^{-\frac{2y}{m\sigma^2}}} = \sqrt{\frac{1}{2my}} \frac{4 m^{3/2}}{(2KT)^{3/2} \pi^{1/2} m} e^{-\frac{2y}{m 2KT}} =$$

$$= \frac{2^2 m^{3/2}}{2^2 m^{1/2} y^{1/2} (KT)^{3/2} \pi^{1/2} m} e^{-y/KT} = \frac{2}{(KT)^{3/2}} \sqrt{\frac{y}{\pi}} e^{-y/KT}$$

$$f_y(y) = \frac{2}{(KT)^{3/2}} \sqrt{\frac{y}{\pi}} e^{-y/KT} \quad y \geq 0$$

2.21 La función de distribución s.a. X es $F_X(x)$. Obtener la función de densidad de la s.a. $Y = F(X) \rightarrow X = F^{-1}(y)$

$$F_y(y) = P(Y \leq y) = P(F(X) \leq y) = P(F^{-1}(F_X(X)) \leq F^{-1}(y)) = P(X \leq F^{-1}(y)) =$$

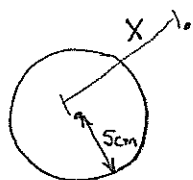
$$= F_X(F^{-1}(y)) = y \Rightarrow F_y(y) = y$$

NOTA!! La transformación $Y = F(X)$ convierte la v.a. X en uniforme!!

$$f_y(y) = \frac{d F_y(y)}{dy} = \begin{cases} 1 & 0 \leq y \leq 1 \\ 0 & \text{en el resto} \end{cases}$$

2.22 $f(x) = \frac{x}{\sigma^2} \exp\left[-\frac{x^2}{2\sigma^2}\right], x \geq 0; \sigma > 0$

X es la v.a. de la distancia del punto de impacto del proyectil al centro del blanco y σ el parámetro que mide la precisión. Si para una distancia determinada de disparo $\sigma = 10 \text{ cm}$ ¿p(lanzar 10 proyectiles y que ninguno impacte a una distancia menor de 5 cm del centro del blanco)?



$$P(X \leq 5) = P(\text{impactar dentro})$$

$$P(\text{impactar fuera}) = P(X > 5) = 1 - P(X \leq 5)$$

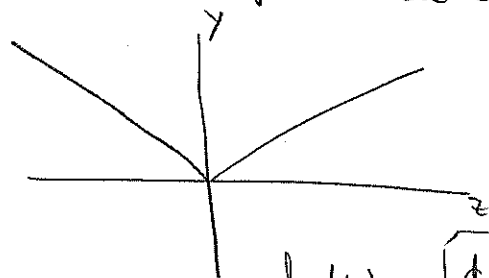
$$P(X \leq 5) = F_X(5) = \int_0^5 \frac{x}{\sigma^2} e^{-\frac{x^2}{2\sigma^2}} dx = \int_0^5 \frac{x}{10^2} e^{-\frac{x^2}{2 \cdot 10^2}} dx = -e^{-\frac{x^2}{200}} \Big|_0^5 =$$

$$= e^0 - e^{-\frac{25}{200}} = 1 - 0,88 = 0,1175$$

$$P(\text{impactar todos fuera}) = (1 - P(X \leq 5))^{10} = (1 - 0,1175)^{10} = \boxed{0,2865}$$

2.24 Z v.a $f(z) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \exp\left[-\frac{z^2}{2\sigma^2}\right]; -\infty < z < \infty; \sigma > 0$

Obtener la función de densidad de $Y = |Z|$ y su media. $y = g(z)$



$$y = \begin{cases} z & \text{si } z \geq 0 \rightarrow g^{-1}(y) = z = y \\ -z & \text{si } z < 0 \rightarrow g^{-1}(y) = z = -y \end{cases}$$

$$f_Y(y) = \left| \frac{dg^{-1}(y)}{dy} \right| f_Z(g^{-1}(y)) + \left| \frac{dg^{-1}(y)}{dy} \right| f_Z(g^{-1}(y)) =$$

$$= \left| \frac{d}{dy}(y) \right| \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{y^2}{2\sigma^2}} + \left| \frac{d}{dy}(-y) \right| \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{(-y)^2}{2\sigma^2}} = \frac{2}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{y^2}{2\sigma^2}} \quad y \geq 0$$

$$f_Y(y) = \frac{2}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{y^2}{2\sigma^2}}; y \geq 0$$

$$E[Y] = \int_0^{\infty} y f_Y(y) dy = \frac{2}{\sqrt{2\pi}\sigma} (-\sigma^2) \int_0^{\infty} y e^{-\frac{y^2}{2\sigma^2}} dy = \frac{-2\sigma}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{y^2}{2\sigma^2}} \Big|_0^{\infty} = \boxed{\frac{+2\sigma}{\sqrt{2\pi}}}$$

2.25 V.a. discreta X . $P(X=x) = Kx$ con $x=1, 2, 3, \dots, 20$.

Se pide K y $E(X | X > 10)$ Paritética = $\frac{\text{1er término} + \text{Último}}{2} \cdot n^\circ \text{ términos}$

$$\sum_{i=1}^{20} (P(X=x_i)) = 1 \Rightarrow \sum_{i=1}^{20} Kx_i = K \sum_{i=1}^{20} x_i = K \cdot \frac{1+20}{2} \cdot 20 = K \cdot 210 \Rightarrow$$

$$\Rightarrow K \cdot 210 = 1 \Rightarrow \boxed{K = \frac{1}{210}}$$

$$E(X | X > 10) = \sum_{x=11}^{20} x \cdot P(X=x) = \sum_{x=11}^{20} x \cdot \frac{x}{155} = \frac{1}{155} \sum_{x=11}^{20} x^2 = \boxed{16,0323}$$

$$P(X | X > 10) = \frac{P(X \cdot X > 10)}{P(X > 10)} = \frac{P(X=x)}{P(X > 10)} = \frac{Kx}{K \sum_{x=11}^{20} x} = \frac{x}{\frac{11+20}{2} \cdot 10} = \frac{x}{155}$$

2.26 V.a. X con $f(x) = \begin{cases} K(1-x^2) & 0 < x < 1 \\ 0 & \text{en el resto} \end{cases}$

Obtener K , la media y la varianza de $Y = 3X - 1$

$$F_x(x) = \int_{-\infty}^{\infty} f(x) = 1 \rightarrow \int_{-\infty}^0 0 \cdot dx + \int_0^1 K(1-x^2) dx + \int_1^{\infty} 0 \cdot dx = 1 \rightarrow$$

$$\rightarrow K \int_0^1 (1-x^2) dx = K \left[x - \frac{x^3}{3} \right] \Big|_0^1 = K \left(1 - \frac{1}{3} \right) = \frac{2}{3} K \rightarrow \frac{2}{3} K = 1 \Rightarrow \boxed{K = \frac{3}{2}}$$

$$E[X] = \int_0^1 x f_x(x) dx = \int_0^1 x \cdot \frac{3}{2} (1-x^2) dx = \frac{3}{2} \left(\frac{x^2}{2} - \frac{x^4}{4} \right) \Big|_0^1 = \frac{3}{2} \cdot \frac{1}{4} = \frac{3}{8}$$

$$E[Y] = 3E[X] - 1 = 3 \cdot \frac{3}{8} - 1 = \frac{9}{8} - 1 = \frac{9-8}{8} = \boxed{\frac{1}{8}}$$

$$\begin{aligned} \text{Var}[X] &= \int_0^1 (x - \mu_x)^2 f_x(x) dx = \int_0^1 \left(x - \frac{3}{8} \right)^2 \cdot \frac{3}{2} (1-x^2) dx = \frac{3}{2} \int_0^1 \left(x^2 + \frac{9}{64} - \frac{3}{4}x \right) (1-x^2) dx = \\ &= \frac{3}{2} \int_0^1 \left(x^2 + \frac{9}{64} - \frac{3}{4}x - x^4 - \frac{9}{64}x^2 + \frac{3}{4}x^3 \right) dx = \frac{3}{2} \left(\frac{x^3}{3} + \frac{9x}{64} - \frac{3x^2}{8} - \frac{x^5}{5} - \frac{9x^3}{64 \cdot 3} + \frac{3x^4}{4 \cdot 4} \right) \Big|_0^1 = \\ &= \frac{3}{2} \left(\frac{1}{3} + \frac{9}{64} - \frac{3}{8} - \frac{1}{5} - \frac{3}{64} + \frac{3}{16} \right) = \frac{3}{2} \frac{320 + 135 - 360 - 192 - 45 + 180}{960} = \frac{3 \cdot 38}{2 \cdot 960} = \\ &= \frac{19}{320} \end{aligned}$$

$$\text{Var}[Y] = 3^2 \cdot \text{Var}[X] = 9 \cdot \frac{19}{320} = \boxed{\frac{171}{320}}$$

2.27) Diámetro D de bolas de acero sigue distribución con media μ y desviación típica σ . Obtener de forma aproximada media y varianza de los volúmenes.

$V = \frac{4}{3} \pi \left(\frac{D}{2}\right)^3$; Consideramos la aproximación.

$$\mu_v = h(\mu) + \frac{1}{2} h''(\mu) \sigma^2 \quad \text{y} \quad \sigma_v = \left(h'(\mu)\right)^2 \sigma^2$$

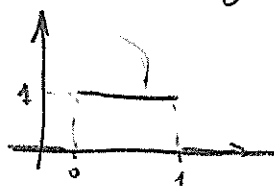
$$V = h(D) \quad h(\mu) = \frac{4}{3} \pi \left(\frac{\mu}{2}\right)^3; \quad h'(D) = \frac{4}{3} \pi \frac{3D^2}{2^3} = \frac{4\pi D^2}{2} \rightarrow h'(\mu) = \frac{\pi \mu^2}{2}$$

$$h''(D) = \pi D \rightarrow h''(\mu) = \pi \mu$$

$$\mu_v = \frac{\pi}{6} \mu^3 + \frac{1}{2} \pi \mu \sigma^2 \quad \sigma_v = \left(\frac{\pi \mu^2}{2}\right)^2 \sigma^2$$

Sea X una v.a. uniforme continua en $[0,1]$. $y = -\log(x) = g(x)$

Calcular $f_y(y)$



$$f_X(x) = 1 \quad 0 \leq x \leq 1$$

$$x = g^{-1}(y)$$

$$y = g(x) = -\log(x); \quad x^{-1} = e^y; \quad x = \frac{1}{e^y} \quad y \geq 0$$

$$f_y(y) = \left| \frac{d}{dy} g^{-1}(y) \right| f_X(g^{-1}(y)) = \left| \frac{d}{dy} \left(\frac{1}{e^y} \right) \right| \cdot 1 = \left| -e^{-y} \right| = e^{-y}; \quad f_y(y) = e^{-y} \text{ con } y \geq 0$$

Dada X con función de densidad $f_X(x)$ $x \in \mathbb{R}$, calcular $f_y(y)$ si

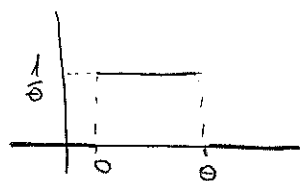
$$Y = X^2 = g(x); \quad X = \sqrt{y} = g^{-1}(y)$$

$$f_y(y) = \left| \frac{d}{dy} g^{-1}(y) \right| \cdot f_X(g^{-1}(y)) = \left| \frac{d}{dy} (\sqrt{y}) \right| f_X(\sqrt{y}) = \left| \frac{1}{2\sqrt{y}} \right| f_X(\sqrt{y}); \quad y \geq 0$$

Si X fuera continua uniforme $\rightarrow f_X(x) = \frac{1}{b-a}$ en $[a,b]$

$$f_y(y) = \frac{1}{2\sqrt{y}} \left(\frac{1}{b-a} \right); \quad y \geq 0$$

2.28 Si X es una v.a. uniforme entre 0 y θ , obtener la función de densidad de la v.a. $Y = \sqrt{X} = g(X)$; $X = Y^2 = g^{-1}(Y)$



$$f_X(x) = \frac{1}{\theta} \quad x \in [0, \theta]$$

$$f_Y(y) = \left| \frac{d}{dy} g^{-1}(y) \right| \cdot f_X(g^{-1}(y)) = \frac{d}{dy} (y^2) \cdot f_X(y^2) =$$

$$= 2y \cdot \frac{1}{\theta} = \frac{2y}{\theta} \Rightarrow \boxed{f_Y(y) = \frac{2y}{\theta} \quad \text{con } y \in [0, \sqrt{\theta}]}$$

16 1er PARCIAL

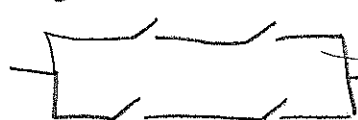
→ $p(\text{pasa corriente por interruptor}) = p$. Calcular la probabilidad de que pase corriente de A a B



C: pasa por tramo central

$$p(\text{pasa corriente}) = p(AB|C) \cdot p(C) + p(AB|\bar{C}) \cdot p(\bar{C})$$

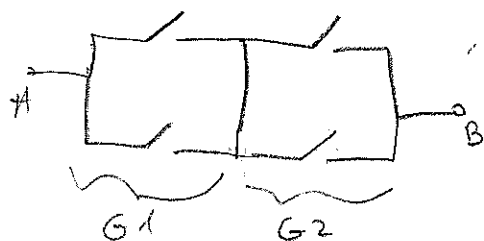
Supongamos circuito



$$\Rightarrow p(AB|\bar{C}) = 1 - (1-p^2)^2$$

$$\begin{array}{ccccc} p^2 & \rightarrow & 1-p^2 & \rightarrow & (1-p^2)^2 \\ \text{pasa por} & & \text{no pasa} & & \text{no pasa} \\ \text{el grupo} & & \text{por grupo} & & \text{por ningún grupo} \end{array}$$

Ahora, con C cerrado

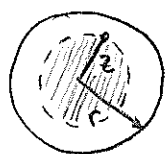


$$p(G1) = 1 - p(G1) = 1 - (1-p)^2 = p(G2)$$

$$p(AB|C) = p(G1) \cdot p(G2) = (1 - (1-p)^2)^2 = p(AB|C)$$

$$\rightarrow \boxed{p(\text{pasa corriente}) = (1 - (1-p)^2)^2 p + (1-p^2)(1-p)}$$

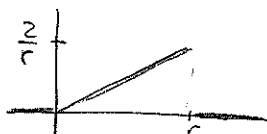
2.17 Se elige punto interior a $X^2 + Y^2 = r^2$. Z es v.a. que define la distancia al centro. Calcular F_Z y f_Z área del círculo / área total



$$F_Z(z) = P(Z \leq z) = \frac{\pi z^2}{\pi r^2} = \frac{z^2}{r^2} \rightarrow \boxed{F_Z(z) = \frac{z^2}{r^2} \quad 0 \leq z \leq r}$$

$$f_Z(z) = \frac{dF_Z}{dz} = \frac{2z}{r^2}$$

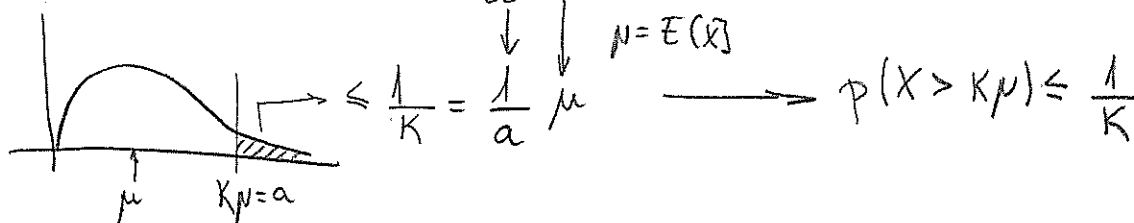
$$\boxed{f_Z(z) = \frac{2z}{r^2} \quad \text{con } 0 \leq z \leq r}$$



2.23 Chebyshev: $P(|X - \mu| \leq K\sigma) > 1 - \frac{1}{K^2}$

Demostrar a partir de esta desigualdad la desigualdad de Markov

$$P(X > a) \leq \frac{1}{a} E[X] \quad \text{con } P(X > 0) = 1$$



$$E[X] = \int_0^{\infty} x f_x(x) dx = \int_0^a x f_x(x) dx + \int_a^{\infty} x f_x(x) dx \Rightarrow$$

$$\Rightarrow E[X] \geq \int_a^{\infty} x f_x(x) dx > \int_a^{\infty} a f_x(x) dx \Rightarrow E[X] \geq a P(X \geq a) \rightarrow$$

$$\rightarrow P(X \geq a) \leq \frac{1}{a} E[X] \quad \text{C.Q.D.}$$

Libro 2.1 Razonar, si A, B son sucesos con probabilidad no nula y son complementarios, ¿pueden ser independientes?

Sucesos complementarios $\rightarrow$ $\begin{cases} \text{Son excluyentes } A \cap B = \emptyset \\ P(A+B) = 1 \end{cases}$

$$P(A \cap B) = 0 \rightarrow \text{Si fueran independientes } P(A \cap B) = P(A)P(B) > 0 \rightarrow$$

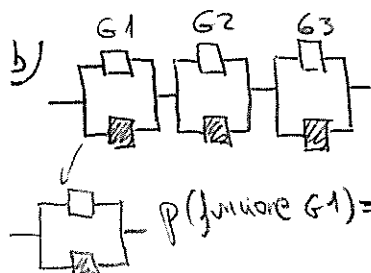
No pueden ser independientes

Libro 2.4 $p(\text{fallo componente blanco}) = 0,01$; $p(\text{fallo componente oscuro}) = 0,05$
¿cuál configuración es mejor?

a) $\textcircled{1}$ $\begin{cases} P(\text{funciona linea 1}) = P(\text{funcionan los 3}) = (1 - 0,01)^3 = 0,970299 \\ P(\text{funciona linea 2}) = P(\text{funcionan los 3}) = (1 - 0,05)^3 = 0,857375 \end{cases}$

$$P(\text{funcione maquina}) = 1 - P(\text{no funcione}) = 1 - P(\textcircled{1}) P(\textcircled{2}) = 1 - (1 - 0,970299)(1 - 0,857375) =$$

$$= 0,996 \rightarrow P(\text{averia}) = 4,236 \cdot 10^{-3}$$



$$P(\text{funcione G1}) = 1 - P(\text{no funcione}) = 1 - (0,01)(0,05)$$

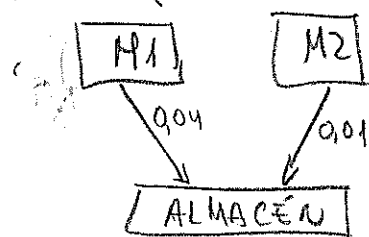
$$P(\text{funcione maquina}) = P(G1 \cdot G2 \cdot G3) = (P(G1))^3 = (1 - (0,01)(0,05))^3 = 0,9985$$

$$\rightarrow P(\text{averia}) = 1,499 \cdot 10^{-3}$$

Preferible configuración B

Libro 2.5 M1 $\rightarrow$ 0,04 defectuosas M2 $\rightarrow$ 0,01 defectuosas

Se toman 2 piezas al azar y resulten aceptables. Calcular p/los dos piezas sean de la misma 1)



$$p(\text{coger defectuosa}) = \underbrace{p(D|M1)}_{0,04} \cdot \underbrace{p(M1)}_{\frac{1}{2}} + \underbrace{p(D|M2)}_{0,01} \cdot \underbrace{p(M2)}_{\frac{1}{2}} = 0,025$$

$$p(\text{aceptable}) = 0,975$$

$$p(M1 | \text{aceptable}) = \frac{p(\text{aceptable} | M1) \cdot p(M1)}{p(\text{aceptable} | M1) \cdot p(M1) + p(\text{aceptable} | M2) \cdot p(M2)} =$$

$$= \frac{(1-0,04) \cdot \frac{1}{2}}{(1-0,04) \cdot \frac{1}{2} + (1-0,01) \cdot \frac{1}{2}} = 0,4923 \rightarrow \text{Si sacamos dos piezas}$$

$$p(\text{los dos M1}) = 0,4923^2 = \boxed{0,2423}$$

Libro 2.7 Empresa legal chips defectuosos 5% y vende en paquetes de 5 unidades

Empresa ilegal " " 50% y vende en " " 5 "

10% chips vendidos son ilegales. ¿p/un paquete con 2 chips defectuosos sea ilegal?

$$p(2 \text{ chips mal} | EI) = \binom{5}{2} 0,5^2 0,5^3 = 10 \cdot 0,5^5$$

$$p(EI) = 0,1$$

$$p(2 \text{ chip mal} | EL) = \binom{5}{2} 0,05^2 0,95^3$$

$$p(EL) = 0,9$$

$$p(EI | 2 \text{ chips mal}) = \frac{p(2 \text{ chips mal} | EI) \cdot p(EI)}{p(2 \text{ chips mal} | EI) \cdot p(EI) + p(2 \text{ chips mal} | EL) \cdot p(EL)}$$

$$p(EI | 2 \text{ chips mal}) = \frac{10 \cdot 0,5^5 \cdot 0,1}{10 \cdot 0,5^5 \cdot 0,1 + 10 \cdot 0,05^2 \cdot 0,95^3 \cdot 0,9} = \boxed{0,618}$$

En paquete ilegal

$\bar{C}_1 \bar{C}_2 C_3 C_4 C_5 \rightarrow 0,5^2 \cdot 0,5^3$	} $\binom{5}{2}$
$\bar{C}_1 C_2 \bar{C}_3 C_4 C_5$	
$C_1 \bar{C}_2 C_3 \bar{C}_4 C_5$	
$\bar{C}_1 C_2 C_3 C_4 \bar{C}_5$	
$C_1 \bar{C}_2 \bar{C}_3 C_4 C_5$	
$C_1 \bar{C}_2 C_3 \bar{C}_4 \bar{C}_5$	
$C_1 C_2 \bar{C}_3 \bar{C}_4 C_5$	
$C_1 C_2 \bar{C}_3 C_4 \bar{C}_5$	
$C_1 C_2 C_3 \bar{C}_4 \bar{C}_5$	
$C_1 C_2 C_3 C_4 \bar{C}_5$	

Libro 2.8 Entre media y dos desviaciones típicas se encuentra el 75% de la prob. total. Justificar

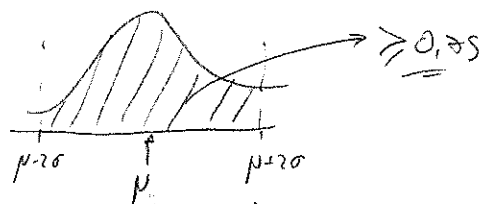
Por Tchebychev sabemos $P(|X-\mu| \leq K\sigma) \geq 1 - \frac{1}{K^2}$; $1 - \frac{1}{K^2} = 0,75$, $K = \sqrt{\frac{1}{0,25}} = 2$

$$K=2 \rightarrow P(|X-\mu| \leq 2\sigma) \geq 0,75$$

Por tanto $p(\mu - 2\sigma \leq X \leq \mu + 2\sigma) \geq 0,75$

$$X - \mu \leq 2\sigma \rightarrow X \leq \mu + 2\sigma$$

$$X - \mu \geq -2\sigma \rightarrow X \geq \mu - 2\sigma$$



Libro 2.12 Máquina 1 $\rightarrow \mu_1, \sigma_1$ 60% total componentes } Calcular μ_{TOTAL} y σ_{TOTAL} y 

Máquina 2 $\rightarrow \mu_2, \sigma_2$ 40% total componentes }

TOTAL = 0,6 piezas M1 + 0,4 piezas M2 $\rightarrow$ Transf. lineal

$$E[TOTAL] = 0,6 E[M1] + 0,4 E[M2] = \boxed{0,6 \mu_1 + 0,4 \mu_2}$$

$$(M1 \ M2) \begin{pmatrix} 0,6 \\ 0,4 \end{pmatrix} = 0,6 M1 + 0,4 M2 = Tot.$$

Tenemos $F_{TOTAL}(x) = \underbrace{P(X=x)}_{F_{M1}} p(M1) + \underbrace{P(X=x)}_{F_{M2}} p(M2)$

$$F_{TOTAL}(x) = 0,6 F_{M1}(x) + 0,4 F_{M2}(x)$$

$$f_{TOT}(x) = 0,6 f_{M1}(x) + 0,4 f_{M2}(x)$$

$$E[X_{TOT}] = \int_{-\infty}^{\infty} x f_{TOT}(x) dx = \underbrace{\int_{-\infty}^{\infty} 0,6 x f_{M1}(x) dx}_{0,6 E_{M1}[x]} + \underbrace{\int_{-\infty}^{\infty} 0,4 x f_{M2}(x) dx}_{0,4 E_{M2}[x]} =$$

$$= \boxed{0,6 \mu_1 + 0,4 \mu_2}$$

$$Var[X_{TOT}] = E[X_{TOT}^2] - (E[X_{TOT}])^2$$

$$E[X_{TOT}^2] = \int_{-\infty}^{\infty} x^2 f_{TOT}(x) dx = \int_{-\infty}^{\infty} x^2 0,6 f_{M1}(x) dx + \int_{-\infty}^{\infty} x^2 0,4 f_{M2}(x) dx =$$

$$= 0,6 \int_{-\infty}^{\infty} x^2 f_{M1}(x) dx + 0,4 \int_{-\infty}^{\infty} x^2 f_{M2}(x) dx = 0,6 E_{M1}[x^2] + 0,4 E_{M2}[x^2]$$

$$\left\{ \begin{array}{l} \text{Como } E_{M1}[x^2] = Var_{M1}[x] + \mu_1^2 = \sigma_1^2 + \mu_1^2 \text{ como } E_{M2}[x^2] = Var_{M2}[x] + \mu_2^2 \\ Var_{M1}[x] = E(x^2) - \mu_1^2 \end{array} \right\} = 0,6 (\sigma_1^2 + \mu_1^2) + 0,4 (\sigma_2^2 + \mu_2^2)$$

Sustituimos $Var[X_{TOT}] = 0,6 (\sigma_1^2 + \mu_1^2) + 0,4 (\sigma_2^2 + \mu_2^2) - (0,6 \mu_1 + 0,4 \mu_2)^2 - 0,48 \mu_1 \mu_2$

$$= 0,6 \sigma_1^2 + 0,4 \sigma_2^2 + \mu_1^2 (0,6 - 0,6^2) + \mu_2^2 (0,4 - 0,4^2) - 0,48 \mu_1 \mu_2 =$$

$$= 0,6 \sigma_1^2 + 0,4 \sigma_2^2 + 0,24 \mu_1^2 + 0,24 \mu_2^2 - 0,48 \mu_1 \mu_2 = 0,6 \sigma_1^2 + 0,4 \sigma_2^2 + 0,24 (\mu_1^2 + \mu_2^2 - 2 \mu_1 \mu_2)$$

$$= \boxed{0,6 \sigma_1^2 + 0,4 \sigma_2^2 + 0,24 (\mu_1 - \mu_2)^2}$$

Libro 2.15 O.a. X $f(x) = \begin{cases} 12x^2(1-x) & 0 < x < 1 \\ 0 & \text{en el resto} \end{cases}$

Calcular $CV = \frac{\sigma}{\mu}$

$$\mu = \int_{-\infty}^{\infty} x f_x(x) dx = \int_0^1 x \cdot 12x^2(1-x) dx = \int_0^1 (12x^3 - 12x^4) dx = \left(12 \frac{x^4}{4} - 12 \frac{x^5}{5} \right) \Big|_0^1 =$$

$$= 3 - 2,4 = \boxed{0,6}$$

$$\sigma^2 = \int_{-\infty}^{\infty} (x-\mu)^2 f_x(x) dx = \int_0^1 (x-0,6)^2 12x^2(1-x) dx = \boxed{\frac{1}{25}}$$

Libro 2.17 $P(X \leq 0,29) = 0,75$ X o.a. continua $(0,1)$; $Y = 1-X$

$P(Y \leq K) = 0,25$ ¿K?

$P(X \leq x) = F_x(x)$

$$P(Y \leq K) = P(1-X \leq K) = P(-X \leq K-1) = P(X \geq 1-K) = 1 - \underbrace{P(X \leq 1-K)}_{F_x(1-K)}$$

$$1 - \underbrace{P(X \leq 1-K)}_{F_x(1-K)} = 0,25, \quad F_x(1-K) = 0,75$$

Dato $\rightarrow P(X \leq 0,29) = F_x(0,29) = 0,75$

$$1-K = 0,29; \quad \boxed{K = 0,71}$$

Libro 2.20 X o.a. $f_x(x) = \begin{cases} Kx & 0 < x < 6 \\ 0 & \text{en el resto} \end{cases}$

a) Calcular $f_y(y)$ si $X = 1/y$ $\begin{cases} y = \frac{1}{x} = g(x) \\ x = \frac{1}{y} = g^{-1}(y) \end{cases} \quad y \in \left(\frac{1}{6}, \infty\right)$

$$f_y(y) = \left| \frac{d}{dy} (g^{-1}(y)) \right| f_x(g^{-1}(y)) = \left| \frac{-1}{y^2} \right| K/y = \frac{+K}{y^3} = \frac{1}{18y^3}$$

$$\int_0^6 f_x(x) dx = 1; \quad \int_0^6 Kx dx = K \frac{x^2}{2} \Big|_0^6 = K \cdot 18 = 1; \quad K = \frac{1}{18}$$

$$f_y(y) = \begin{cases} \frac{1}{18y^3} & y \in \left(\frac{1}{6}, \infty\right) \\ 0 & \text{en el resto} \end{cases}$$

b) $E[Y] = \int_{-\infty}^{\infty} y f_y(y) dy = \int_{1/6}^{\infty} y \frac{1}{18y^3} dy = \int_{1/6}^{\infty} \frac{1}{18y^2} dy = \left. \frac{y^{-1}}{-18} \right|_{1/6}^{\infty} =$

$$= \lim_{y \rightarrow \infty} \left(-\frac{1}{18y} \right) - \left(-\frac{1}{18 \cdot \frac{1}{6}} \right) = \boxed{\frac{1}{3}}$$

Libro 2.21 X u.a. $f_X(x) = \begin{cases} \frac{2x}{\theta^2} & \text{si } 0 < x < \theta \\ 0 & \text{en el resto} \end{cases}$ Obtener la función de densidad y la mediana de $Y = 4X + 5$

$$Y = g(X) = 4X + 5; \quad g^{-1}(y) = \frac{y-5}{4} \quad 5 < y < 4\theta + 5$$

$$f_Y(y) = \left| \frac{d}{dy} g^{-1}(y) \right| f_X(g^{-1}(y)) = \frac{d}{dy} \left(\frac{y-5}{4} \right) \cdot \frac{2}{\theta^2} \left(\frac{y-5}{4} \right) = \frac{1}{4} \cdot \frac{2}{\theta^2} \cdot \frac{y-5}{4} = \frac{1}{8\theta^2} (y-5)$$

$$f_Y(y) = \begin{cases} \frac{1}{8\theta^2} (y-5) & 5 < y < 4\theta + 5 \\ 0 & \text{en el resto} \end{cases}$$

Mediana Y es el valor que verifica $P(Y \leq m_Y) = \frac{1}{2}$

$$F_Y(y) = \int_5^y \frac{1}{8\theta^2} (y-5) dy = \frac{1}{8\theta^2} \left(\frac{y^2}{2} - 5y \right) \Big|_5^y = \frac{1}{8\theta^2} \left[\frac{y^2}{2} - 5y - \frac{5^2}{2} + 25 \right]$$

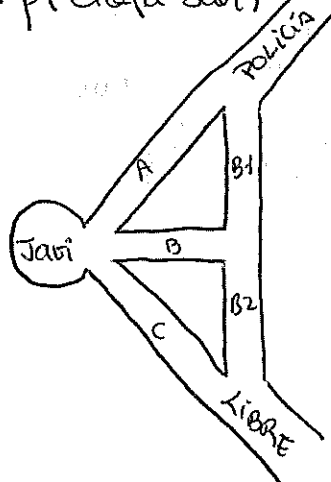
$$F_Y(m) = \frac{1}{2} \rightarrow \frac{1}{8\theta^2} \left(\frac{m^2}{2} - 5m + 12.5 \right) = \frac{1}{2}$$

$$\frac{m^2}{2} - 5m + 12.5 = 4\theta^2; \quad m^2 - 10m + 25 - 8\theta^2 = 0 \quad m \in (5, 4\theta + 5)$$

$$m = \frac{10 \pm \sqrt{100 - 4(25 - 8\theta^2)}}{2} = 5 \pm \sqrt{25 - 25 + 8\theta^2} = 5 + 2\sqrt{2}\theta \rightarrow \boxed{m_Y = 5 + 2\sqrt{2}\theta}$$

Aviso 1 ~~500~~ habitaciones. 15% reservan (cancelados) $\rightarrow p(\text{cancelación}) = 0.15$
~~overbooking~~ = 0.99 ¿Cuántas reservas debe fijar el hotel?
 $p(X \leq 500) = 0.99$ ~~X u.a. n.º de clientes que quedan al hotel con reserva~~
~~X = N \cdot 0.85~~ ~~N reservan~~
 My difíciles!

$\Rightarrow p(\text{Europa Javi})$



$$p(\text{Europa}) = p(C) + p(B2|B) p(B) = \frac{1}{3} + \frac{1}{2} \cdot \frac{1}{3} = \frac{2+1}{6} = \boxed{\frac{1}{2}}$$

$$p(\text{Europa} | B) = p(\text{Europa} | B1) p(B1) + p(\text{Europa} | B2) p(B2) = 0 \cdot \frac{1}{2} + 1 \cdot \frac{1}{2} = \boxed{\frac{1}{2}}$$

$$p(\text{Europa} | C) = \boxed{1}$$

$$p(\text{Europa} | A) = \boxed{0}$$

FÓRMULAS RESUMEN: 1^{er} Parcial

TEMA 1

UNIVARIANTE

• Media $\bar{X} = \frac{\sum_{i=1}^n X_i}{n}$

• Varianza $S_x^2 = \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2}{n}$; • Desviación típica $S_x = \sqrt{S_x^2} = \sqrt{\frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2}{n}}$

• Cuartiles $\rightarrow Q_2 = \text{mediana} = \begin{cases} X_{(p)} & \text{si } n \text{ es impar } p = \frac{n+1}{2} \\ \frac{X_{(p)} + X_{(p+1)}}{2} & \text{si } n \text{ es par } p = \frac{n}{2} \end{cases}$

$RI = Q_3 - Q_1$

$Q_1 = X_{(r)}$ con $r = \left\lceil \frac{p+1}{2} \right\rceil$

$Q_3 = X_{(s)}$ con $s = n - r + 1$

• Límites $\rightarrow LI = Q_1 - 1,5 RI$
 $LS = Q_3 + 1,5 RI$

• Momentos $\rightarrow$ Respecto al origen $a_k = \frac{\sum X_i^k}{n}$

Respecto a la media $m_k = \frac{\sum (X_i - \bar{X})^k}{n}$

• Coefficientes $\rightarrow C_A3 = \frac{m_3}{S^3}$ En modelo ideal $\begin{cases} C_A3 = 0 \\ C_A4 = 3 \end{cases}$
 $C_A4 = \frac{m_4}{S^4}$

• Tchebychev

$$\text{Prob}(|X_i - \bar{X}| \leq K S) > 1 - \frac{1}{K^2}$$

MULTIVARIANTE

• Covarianza $S_{xy} = \frac{\sum (X_i - \bar{X})(Y_i - \bar{Y})}{n}$ • Mat. varianzas $S^2 = \begin{pmatrix} S_x^2 & S_{xy} \\ S_{yx} & S_y^2 \end{pmatrix}$

• Correlación $r_{xy} = \frac{S_{xy}}{S_x S_y} [-1, 1]$ • Mat. correlaciones $\begin{pmatrix} 1 & r_{xy} \\ r_{xy} & 1 \end{pmatrix}$
 (co) correlación = $r_{xy}^2 \geq 0,5 \rightarrow \text{alto}$

TRANSFORMACIONES UNIVARIANTES

• Lineales $y = aX + b \rightarrow \bar{y} = a\bar{x} + b$
 $s_y^2 = a^2 s_x^2$

• No lineales
 Para $C_{AS} > 0 \rightarrow y_i = \log x_i, y_i = \frac{1}{x_i}, y_i = \sqrt{x_i}$
 Para $C_{AS} < 0 \rightarrow y_i = x_i^2$

• Aproximaciones $\bar{y} = h(\bar{y}) + \frac{1}{2} h''(\bar{y}) \cdot s_x^2$

$$s_y^2 = (h'(\bar{y}))^2 s_x^2$$

• Estandarización $z_i = \frac{x_i - \bar{x}}{s_x} \quad \begin{cases} \bar{z} = 0 \\ s_z = 1 \end{cases}$

• Box-Cox $y_i = \frac{x_i^p - 1}{p} \quad \forall p \neq 0$
 $y_i = \log x_i \quad p = 0$

TRANSFORMACIONES MULTIVARIANTES $\rightarrow$ Solo lineales

• Vectorial
 $y = a_1 x_{1i} + a_2 x_{2i} + \dots + a_k x_{ki} \rightarrow y_i = (a_1, a_2, \dots, a_k) \begin{pmatrix} x_{1i} \\ x_{2i} \\ \vdots \\ x_{ki} \end{pmatrix} = a^T X_i$

$$y_i = a^T X_i \quad \bar{y} = a^T \bar{X}$$

$$s_y^2 = a^T s_x^2 a$$

• Matricial

$$\begin{pmatrix} y_{1i} \\ y_{2i} \\ \vdots \\ y_{ki} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1k} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2k} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{k1} & a_{k2} & \dots & a_{kk} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_{1i} \\ x_{2i} \\ \vdots \\ x_{ki} \end{pmatrix} \Rightarrow y = A X_i$$

$$\bar{y} = A \bar{X}$$

$$s_y^2 = A s_x^2 A^T$$

OTRAS FÓRMULAS

• $s_x^2 = \frac{\sum x_i^2}{n} - \bar{x}^2$

• $\text{Cov}(x, y) = \frac{\sum x_i y_i}{n} - \bar{x} \bar{y}$

Modelos Univariantes de Probabilidad

1 PROCESO DE BERNOULLI

Se habla de procesos de Bernoulli cuando el resultado del experimento realizado admite dos categorías: "Aceptable" y "Defectuoso".

- Se repite el experimento n veces
- Siendo p la probabilidad de defectuoso, p es constante
- Los experimentos son independientes

La variable de Bernoulli es discreta. Ej.: Lanzamiento de un dado n veces clasificando el resultado como 6 o distinto de 6.

2 DISTRIBUCIÓN BINOMIAL

Sea X una variable aleatoria con distribución binomial:

$X = n^\circ$ de elementos defectuosos al observar n

El experimento habrá de hacerse con reposición o con un $N \gg n$ ($\frac{N}{n} > 10$)

$X \rightarrow B(n, p)$ con n : n° elementos observados
 p : prob. de defectuoso

X	$P(X=x)$		
0	$\binom{n}{0} p^0 (1-p)^n$	$\Rightarrow$	$P(X=K) = \binom{n}{K} p^K (1-p)^{n-K}$
1	$\binom{n}{1} p^1 (1-p)^{n-1}$		
2	$\binom{n}{2} p^2 (1-p)^{n-2}$		
$\vdots$	$\vdots$		
n	$\binom{n}{n} p^n$		

$K = 0, 1, 2, \dots, n$

Obviamente $\begin{cases} P(X=K) \geq 0 \\ \sum_{K=0}^n \binom{n}{K} p^K (1-p)^{n-K} = 1 \end{cases}$

Propiedades $E[X] = \sum_{K=0}^n K \cdot P(X=K) = np$, $E[X] = np$

$Var[X] = E[X^2] - E[X]^2 = np(1-p)$ $Var[X] = np(1-p)$

Cuando $p=0,5$ la distribución binomial es simétrica

Ejemplos

① N° caras al lanzar 100 monedas $B(n=100, p=0,5)$

¿Probabilidad de que salgan 10 caras?

$$P(X=10) = \binom{100}{10} p^{10} (1-p)^{100-10} = \binom{100}{10} 0,5^{10} (1-0,5)^{90}$$

$p = \frac{1}{2}$

¿Probabilidad de que salgan al menos 60 caras?

$$P(X \geq 60) = \sum_{x=60}^{100} \binom{100}{x} p^x (1-p)^{100-x} = \sum_{x=60}^{100} \binom{100}{x} 0,5^x (1-0,5)^{100-x}$$

$p = \frac{1}{2}$

¿Probabilidad de que salgan máximo 40 caras?

$$P(X \leq 40) = \sum_{x=0}^{40} \binom{100}{x} p^x (1-p)^{100-x} = \sum_{x=0}^{40} 0,5^x (1-0,5)^{100-x}$$

$p = \frac{1}{2}$

② Un contrato estipula la compra de componentes en lote grande que deben contener un máximo de 10% de piezas con algún defecto. Para comprobar la calidad se toman 11 unidades y se acepta el lote si como máximo hay dos piezas defectuosas. ¿Es un buen procedimiento de control?

X o.a n° piezas defectuosas $X \sim B(n=11, p)$

$$P(\text{aceptar lote}) = P(X \leq 2) = \binom{11}{0} p^0 (1-p)^{11} + \binom{11}{1} p^1 (1-p)^{10} + \binom{11}{2} p^2 (1-p)^9$$

p :	5%	10%	15%	20%	25%
$P(\text{aceptar})$	0,985	0,910	0,779	0,617	0,455

3 DISTRIBUCIÓN GEOMÉTRICA

Sea Y una v.a. de distribución de probabilidad geométrica

Y : n° elementos hasta que aparece 1 defectivo

	Y	$P(Y=y)$
●	1	p
● ●	2	$(1-p)p$
● ● ●	3	$(1-p)^2 p$
⋮	⋮	⋮
● ● ● ... ●	K	$(1-p)^{K-1} p$

$$P(Y=K) = (1-p)^{K-1} p$$

Propiedades

$E[Y] = \frac{1}{p}$	$Var[Y] = \frac{1-p}{p^2}$
----------------------	----------------------------

4 DISTRIBUCIÓN DE POISSON

Definiremos esta distribución con un ejemplo. Sea la fabricación continua de conductor de cobre y λ el n° medio de defectos cada 100 m.

$X =$ n° defectos en un tramo de 100 m

Por tanto, una distribución de poisson es una binomial con $n \rightarrow \infty$

$$P_x(x) = \binom{n}{x} p^x (1-p)^{n-x} \quad ; \quad p = \frac{\lambda}{n}$$

$$P_x(x) = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{n!}{(n-x)! x!} \left(\frac{\lambda}{n}\right)^x \left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^{n-x} = \frac{\lambda^x}{x!} \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{n(n-1) \dots (n-x+1)}{n^x} \underbrace{\left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^n}_{\rightarrow e^{-\lambda}} \underbrace{\left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^{-x}}_{\rightarrow 1} =$$

$$= \frac{\lambda^x}{x!} e^{-\lambda} \quad ; \quad x = 0, 1, 2, \dots$$

$$P(X=x) = \frac{\lambda^x}{x!} e^{-\lambda} \quad ; \quad x = 0, 1, 2, \dots$$

$$E[X] = \lambda \quad \text{Var}[X] = \lambda$$

* Para $\lambda > 5$ la distribución de Poisson tiende a ser simétrica.

⇒ Ejemplo: Una fuente radiactiva emite partículas según la distribución de poisson de media 10 partículas/minuto. Se desea calcular:

- Probabilidad de 5 partículas en 1 minuto.

$$\lambda = 10 \text{ part/min} \quad P(X=5) = \frac{\lambda^x}{x!} e^{-\lambda} = \frac{10^5}{5!} e^{-10} = \boxed{0,0378}$$

$X =$ n° part. en 1 min

- Probabilidad de 0 partículas en 1 minuto.

$$P(X=0) = \frac{10^0}{0!} e^{-10} = \boxed{4,54 \cdot 10^{-5}}$$

- Probabilidad de más de 5 partículas en 1 minuto.

$$P(X > 5) = 1 - P(X \leq 5) = 1 - \sum_{x=0}^5 \frac{10^x}{x!} e^{-10} = 1 - e^{-10} \left(\frac{10^0}{0!} + \frac{10^1}{1!} + \frac{10^2}{2!} + \frac{10^3}{3!} + \frac{10^4}{4!} + \frac{10^5}{5!} \right) =$$

$$= \boxed{0,933}$$

- Probabilidad de 20 o menos partículas en 5 minutos

$$X = \text{n° partículas en 5 mins} \rightarrow \lambda' = 5\lambda = 50 \text{ part / 5 mins}$$

$$P(Y \leq 30) = \sum_{y=0}^{30} \frac{50^y}{y!} e^{-50} = e^{-50} \sum_{y=0}^{30} \frac{50^y}{y!} = \boxed{0,0016}$$

5 DISTRIBUCIÓN EXPONENCIAL

Tomando el mismo ejemplo, de la fabricación continua de conductor de cobre con $\lambda \equiv n^\circ$ medio de defectos cada 100m y

$T \equiv$ distancia entre dos defectos consecutivos $\rightarrow$ v.a. exponencial

$$P(T \geq t) = P(\text{0 defectos en el intervalo } [0, t]) = P(X=0 | X \rightarrow \text{Poisson}(\lambda t)) = \frac{(\lambda t)^0}{0!} e^{-\lambda t} = e^{-\lambda t}$$

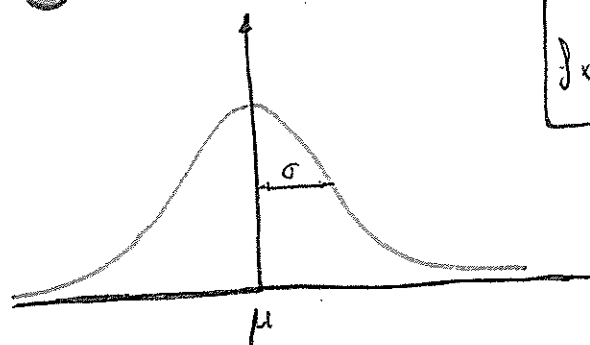
$$\begin{aligned} P(T \geq t) &= e^{-\lambda t} \quad t \geq 0 \\ F_T(t) &= P(T \leq t) = 1 - e^{-\lambda t} \quad t \geq 0 \\ f_T(t) &= \lambda e^{-\lambda t}, \quad t \geq 0 \end{aligned}$$

Propiedades $E[T] = \int_{-\infty}^{\infty} t f_T(t) dt = \int_0^{\infty} t \lambda e^{-\lambda t} dt = \lambda \left[t \frac{e^{-\lambda t}}{-\lambda} \Big|_0^{\infty} + \int_0^{\infty} \frac{e^{-\lambda t}}{\lambda} dt \right] =$

$$= \lambda \frac{1}{\lambda} e^{-\lambda t} \frac{1}{-\lambda} \Big|_0^{\infty} = 0 - \left(-\frac{1}{\lambda} \right) = \frac{1}{\lambda} \rightarrow \boxed{E[T] = \frac{1}{\lambda}}$$

$$\begin{aligned} \text{Var}[T] &= E[T^2] - (E[T])^2 = \int_0^{\infty} t^2 \lambda e^{-\lambda t} dt - \frac{1}{\lambda^2} = \lambda \left(t^2 \frac{e^{-\lambda t}}{-\lambda} \Big|_0^{\infty} + \int_0^{\infty} \frac{e^{-\lambda t}}{\lambda} 2t dt \right) - \frac{1}{\lambda^2} \\ &= \lambda \left(\underbrace{\frac{2}{\lambda} \int_0^{\infty} e^{-\lambda t} t dt}_{E[T]} \right) - \frac{1}{\lambda^2} = \frac{2}{\lambda} \cdot \frac{1}{\lambda} - \frac{1}{\lambda^2} = \frac{1}{\lambda^2} \quad \boxed{\text{Var}[T] = \frac{1}{\lambda^2}} \end{aligned}$$

6 DISTRIBUCIÓN NORMAL. Campana de Gauss



$$f_X(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{1}{2}\left(\frac{x-\mu}{\sigma}\right)^2}; \quad x \in \mathbb{R}$$

$$X \rightarrow N(\mu, \sigma)$$

Propiedades

$$E[X] = \mu$$

$$E[(X-\mu)^3] = 0 \quad (\text{todos los momentos de orden impar son nulos})$$

$$CA_3 = \frac{E[(X-\mu)^3]}{\sigma^3} = 0$$

$$\text{Var}[X] = \sigma^2$$

$$E[(X-\mu)^4] = 3\sigma^4$$

$$CA_4 = \frac{E[(X-\mu)^4]}{\sigma^4} = 3$$

Los valores de una distribución normal podremos mirarlos en tablas estandarizando la variable

NORMAL ESTANDAR: $Z \rightarrow N(0,1)$

$$f_z(z) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{z^2}{2}} \quad \Phi(z) = \int_{-\infty}^z \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{t^2}{2}} dt \quad \left\{ \text{valor de tablas} \right\}$$

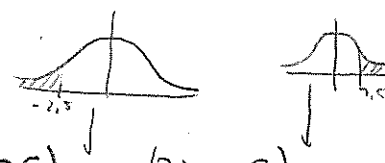
ESTANDARIZACIÓN

$$X \rightarrow N(\mu, \sigma); \quad Z = \frac{X - \mu}{\sigma} \rightarrow N(0,1)$$

$$P(X < a | X \rightarrow N(\mu, \sigma)) = P\left(\frac{X - \mu}{\sigma} \leq \frac{a - \mu}{\sigma}\right) = P(Z \leq \frac{a - \mu}{\sigma}) = \Phi\left(\frac{a - \mu}{\sigma}\right)$$

⇒ Ejemplo: La longitud X de ciertos tornillos es una v.a. con distribución normal de media 30 mm y dev. típica 0,2 mm. Se aceptan como válidos los tornillos que cumplen $29,5 < X < 30,4$

- Proporción de tornillos no aceptables por cortos.

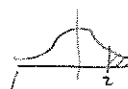


$$P(X \leq 29,5) = P\left(\frac{X - 30}{0,2} \leq \frac{29,5 - 30}{0,2}\right) = P(Z \leq -2,5) = P(Z \geq 2,5) = 1 - P(Z \leq 2,5) = 1 - 0,9938 = 6,2 \cdot 10^{-3}$$

$\Phi(2,5)$

0,62 % de los tornillos no serán aceptables por cortos

- Proporción de tornillos no aceptables por largos



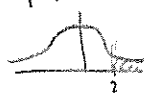
$$P(X \geq 30,4) = P\left(\frac{X - 30}{0,2} \geq \frac{30,4 - 30}{0,2}\right) = P(Z \geq 2) = 1 - \Phi(2) = 1 - 0,9772 = 0,0228$$

2,28 % de los tornillos no serán aceptables por largos

- Proporción de tornillos válidos.



$$P(29,5 < X < 30,4) = P\left(\frac{29,5 - 30}{0,2} < \frac{X - 30}{0,2} < \frac{30,4 - 30}{0,2}\right) = P(-2,5 < Z < 2) = P(Z > -2,5) - P(Z > 2) = P(Z < 2,5) - (1 - P(Z < 2)) = \Phi(2,5) - 1 + \Phi(2) = 0,9938 - 1 + 0,9772 = 0,971$$



97,1 % de los tornillos serán válidos

7 EJERCICIOS

31) Llamadas a una centralita siguen distribución Poisson $\lambda = 3$ (lam/5 min)
Calcular la probabilidad de:

a) Seis llamadas en 5 mins.

X v.a. Llamadas a la centralita cada 5 minutos. $\left\{ \begin{array}{l} X \rightarrow P(\lambda = 3 \text{ llamadas/5 min}) \end{array} \right.$

$$P(X=6) = \frac{\lambda^x}{x!} e^{-\lambda} = \frac{3^6}{6!} e^{-3} = \boxed{0,05}$$

b) Tres llamadas en 10 mins.

Y v.a. Llamadas a la centralita cada 10 min $\left\{ \begin{array}{l} Y \rightarrow P(\lambda' = 2\lambda = 6 \text{ lam/10 min}) \end{array} \right.$

$$P(Y=3) = \frac{6^3}{3!} e^{-6} = \boxed{0,089}$$

c) Más de 15 en un cuarto de hora

W v.a. Llamadas a la centralita cada 15 mins $\left\{ \begin{array}{l} W \rightarrow P(\lambda'' = 3\lambda = 9 \text{ lam/15 mins}) \end{array} \right.$

$$P(W > 15) = 1 - P(W \leq 15) = 1 - \sum_{k=0}^{15} e^{-9} \frac{9^k}{k!} =$$

$$= \boxed{1 - e^{-9} \left(1 + 9 + \frac{9^2}{2!} + \frac{9^3}{3!} + \dots + \frac{9^{15}}{15!} \right)}$$

d) Dos en 1 minuto

U v.a. Llamadas a la centralita cada minuto $\left\{ \begin{array}{l} U \rightarrow P(\lambda''' = \frac{1}{5} = \frac{3}{5} \text{ lam/min}) \end{array} \right.$

$$P(U=2) = \frac{\left(\frac{3}{5}\right)^2}{2!} e^{-\frac{3}{5}} = \boxed{0,099}$$

32) X distribución exponencial con media 1. Obtener la función de distribución y la de densidad de $W = aX^{1/b}$ $a > 0$, $b > 0$.

$$f_X(X) = e^{-x} \quad \left\| \quad F_W(w) = P(W \leq w) = P(aX^{1/b} \leq w) = P\left(X \leq \left(\frac{w}{a}\right)^b\right) = F_X\left(X = \left(\frac{w}{a}\right)^b\right) = \right.$$

$$F_X(X) = 1 - e^{-x} \quad \left\| \quad = 1 - e^{-\left(\frac{w}{a}\right)^b}\right.$$

$$\boxed{f_W(w) = 1 - e^{-\left(\frac{w}{a}\right)^b}} \rightarrow \begin{array}{l} W \geq 0 \\ a > 0 \quad b > 0 \end{array}$$

$$f_w(w) = \frac{d F_w(w)}{dw} = -e^{-\left(\frac{w}{a}\right)^b} \cdot \left(-\left(\frac{w}{a}\right)^{b-1} \cdot \left(\frac{1}{a}\right)\right) = e^{-\left(\frac{w}{a}\right)^b} \frac{b}{a^b} w^{b-1} \quad \begin{matrix} w \geq 0 \\ a > 0 \\ b > 0 \end{matrix}$$

NOTA!! Se define la tasa de falla como $\lambda_w = \frac{f_w(w)}{1 - F_w(w)}$

En nuestro caso $\rightarrow \lambda(w) = \frac{e^{-\left(\frac{w}{a}\right)^b} \frac{b}{a^b} w^{b-1}}{1 - 1 + e^{-\left(\frac{w}{a}\right)^b}} = \frac{b}{a^b} w^{b-1}$

- 3.3 El n° averías diarias de una máquina sigue una distribución de Poisson de media 0,4 averías. Calcular la probabilidad de que haya 3 días consecutivos sin avería.

X v.a. n° averías por día $X \rightarrow P(\lambda = 0,4 \text{ averías/día})$

Y v.a. n° averías 3 días $Y \rightarrow P(\lambda' = 3\lambda = 1,2 \text{ averías/3 días})$

$$P(Y=0) = e^{-1,2} \frac{1,2^0}{0!} = \boxed{e^{-1,2}}$$

Otra forma $\left(P(X=0 \mid X \rightarrow \text{Poisson}(\lambda = 0,4 \text{ av/día}))\right)^3 = \left(e^{-0,4} \frac{0,4^0}{0!}\right)^3 = \boxed{e^{-1,2}}$

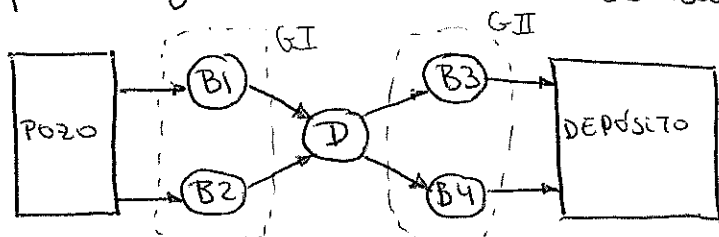
- 3.4 A un puerto llegan de media 10 clientes/h. Calcular la prob. de que lleguen 8 clientes en la prox. media hora, sabiendo que en la última hora llegaron 14 clientes y que la v.a. número de clientes que llegan el 1h sigue distribución de Poisson.

X: v.a. n° clientes que llegan en 1h: $X \rightarrow \text{Poisson}(\lambda = 10 \text{ clientes/h})$

Y: v.a. n° clientes " " " " $\frac{1}{2} \text{ h}$ $Y \rightarrow \text{Poisson}(\lambda' = \frac{1}{2} \lambda = 5 \text{ clientes}/\frac{1}{2} \text{ h})$

$$P(Y=8 \mid X=14) \underset{\substack{\uparrow \\ \text{por indep.}}}{=} P(Y=8) = \boxed{e^{-5} \frac{5^8}{8!}}$$

- 3.5 Los tiempos de vida de la depuradora y las bombas son variables aleatorias independientes con distribución exponencial, siendo 20000 h la vida media de la depuradora y 30000 h la de las bombas.



- a) Calcular la probabilidad de que llegue agua al depósito después de 20000 h de funcionamiento.

$$E[T_B] = 30000 = \frac{1}{\lambda_B} \rightarrow f_{T_B}(T_B) = \frac{1}{30000} e^{-\frac{t}{30000}}, T_B \geq 0$$

$$E[T_D] = 20000 = \frac{1}{\lambda_D} \rightarrow f_{T_D}(T_D) = \frac{1}{20000} e^{-\frac{t}{20000}}, T_D \geq 0$$

$T_B \equiv$ va exponencial tiempo de vida de una bomba

$T_D \equiv$ va " " " " " " la depuradora

$$P(\text{llegue agua al depósito tras 20000h}) = P(G-I) \cdot P(D) \cdot P(G-II)$$

$$P(G-I) = 1 - P(\bar{G-I}) = 1 - P(\bar{B1})P(\bar{B2}) = P(G-II) \longrightarrow$$

$$\left\{ \begin{aligned} f_{T_B} &= \frac{1}{30000} e^{-\frac{t}{30000}} \rightarrow F_{T_B}(T_B < t) = \int_0^t \frac{1}{30000} e^{-\frac{t}{30000}} = 1 - e^{-\frac{t}{30000}} \\ P(\bar{B1}) &= P(T_B < 20000) = F_{T_B}(20000) = 1 - e^{-\frac{20000}{30000}} = 1 - e^{-2/3} = P(\bar{B2}) \end{aligned} \right\} \Rightarrow$$

$$\Rightarrow P(G-I) = 1 - P(\bar{G-I}) = 1 - (1 - e^{-2/3})^2; \text{ por tanto}$$

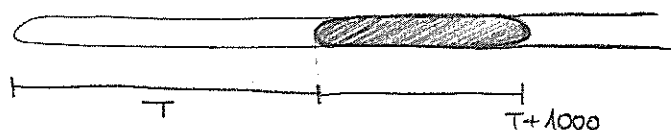
$$P(\text{llegar agua al dep tras 20000h}) = (1 - (1 - e^{-2/3})^2)^2 \cdot P(D) = (1 - (1 - e^{-2/3})^2)^2 e^{-1} =$$

$$f_{T_D} = \frac{1}{20000} e^{-\frac{t}{20000}}, F_{T_D} = 1 - e^{-\frac{t}{20000}}$$

$$P(D) = P(T_D > 20000) = 1 - F_{T_D}(20000) = 1 - (1 - e^{-1}) = e^{-1}$$

$$= 0.214$$

b) Calcular la probabilidad de que una depuradora que ha trabajado T horas falle antes de las 1000 h siguientes. ¿Es razonable que, para evitar fallos de la depuradora se renueve esta cada 20000 h? ¿Por qué?



$$\begin{aligned} P(T_D < T+1000 \mid T_D > T) &= \frac{P(T_D < T+1000 \cdot T_D > T)}{P(T_D > T)} = \frac{P(T < T_D < T+1000)}{1 - F_{TD}(T)} = \\ &= \frac{F_{TD}(T+1000) - F_{TD}(T)}{1 - F_{TD}(T)} = \frac{1 - e^{-\frac{(T+1000)}{20000}} - (1 - e^{-\frac{T}{20000}})}{1 - (1 - e^{-\frac{T}{20000}})} = \\ &= \frac{e^{-\frac{T}{20000}} (1 - e^{-\frac{1000}{20000}})}{e^{-\frac{T}{20000}}} = 1 - e^{-\frac{1000}{20000}} = F_{TD}(1000) = P(T_D < 1000) \end{aligned}$$

⇒ No tiene sentido cambiar la depuradora transcurridas 20000h pues hoy la misma probabilidad de que esta se estropee independientemente de cuántas horas lleve funcionando

prob de que la depuradora dure menos de 1000h

NOTA Las variables aleatorias con distribución exponencial no tienen memoria (ver 3.13)

3.6) 1 de cada 100 personas porta un virus. Se realiza un análisis combinado que consiste en: Se toman los muestras de sangre de 50 en 50, se mezclan y se analiza la mezcla. Si el resultado del análisis es negativo, se concluye que los 50 individuos están sanos. Si el análisis es positivo se repite a cada persona individualmente. El análisis es infalible.

a) N° esperado de análisis que se realizarán siguiendo esta estrategia

$Y =$ n.º análisis realizados $\rightarrow$ de busco $E[Y]$

Y	$P(Y=y)$
1	$p(\text{mezcla negativa})$
51	$p(\text{mezcla positiva})$

$X =$ n° individuos enfermos de un total de 50 $\Rightarrow X \sim B(n=50, p=0.01)$

$$P(Y=1) = P(X=0 \mid X \sim B(n=50, p=0.01)) = \binom{50}{0} p^0 (1-p)^{50} = 0.99^{50}$$

$$P(Y=51) = 1 - 0.99^{50}$$

$$E[Y] = 1 \cdot P(Y=1) + 51 \cdot P(Y=51) = 1 \cdot 0.99^{50} + 51 \cdot (1 - 0.99^{50}) = 20.94 \approx 21$$

El n° esperado de análisis es 21

b) ¿Cuál es la probabilidad de que un individuo sea portador del virus si el análisis realizado a su grupo de 50 ha resultado positivo?

X : individuo es portador ; $\oplus$: Análisis positivo

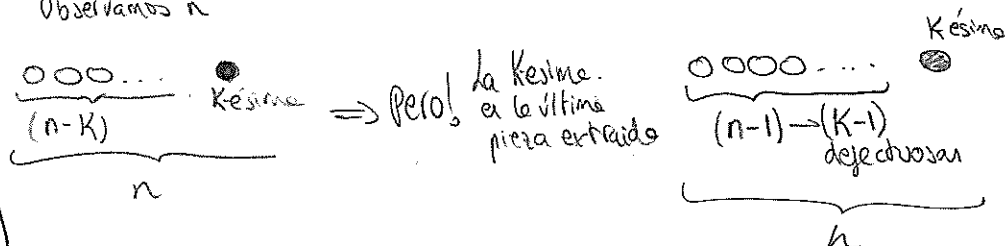
$$P(X|\oplus) = \frac{P(X \cdot \oplus)}{P(\oplus)} = \frac{P(\oplus|X) \cdot P(X)}{P(Y=51)} = \frac{1 \cdot \frac{1}{100}}{0,395} = \boxed{0,025}$$

3.7 Lote con proporción de defectuosos p se extraen piezas hasta observar la K -ésima defectuosa. Se pide la distribución de prob de v. a X : n° tot. de piezas observadas.

X	$P(X=x)$
K	P^K
$K+1$	$P^K(1-p)$
$K+2$	$P^K(1-p)^2$
$\vdots$	$\vdots$

$$P(X=n) = \binom{n-1}{K-1} P^{K-1} P^{(n-1)-(K-1)} P^K = \binom{n-1}{K-1} P^K P^{n-K}$$

Observamos n



$$P(X=n) = \binom{n-1}{K-1} P^K P^{n-K}$$

3.8 La función de densidad de una v.a. X es:

$$f(x) = \begin{cases} x/8, & \text{si } 0 \leq x \leq 4 \\ 0, & \text{en el resto} \end{cases}$$

Se generan sucesivamente los valores de esta variable. ¿Cuántos valores de X habrá que generar por término medio para obtener un valor mayor que 3?

Y : v.a. valores generados de X hasta observar uno mayor que 3. V.a. geométrica (p)

Se pide $E[Y] = \frac{1}{p}$; $P(X > 3) = 1 - P(X \leq 3) = 1 - F_X(3) = 1 - \frac{9}{16} = 0,4375 = \frac{7}{16}$

$$F_X(x) = \int_0^x \frac{x}{8} dx = \frac{x^2}{16}$$

Por ser Y una v.a. geométrica $E[Y] = \frac{1}{p} = \frac{16}{7} = 2,29 \rightarrow$ Entre 2 y 3 valores

3.9 Una pareja decide tener hijos hasta el nacimiento de la primera niña. Calcular la probabilidad de que tengan más de 4 hijos.

$$p(\text{niño}) = p(\text{niña}) = 0,5$$

X v.a. geométrica n de hijos hasta nacimiento de una niña.

$X \rightarrow$ geométrica ($p = 0,5$)

x	$P(X=x)$
1	0,5
2	$(1-0,5)0,5$
3	$(1-0,5)^2 0,5$
4	$(1-0,5)^3 0,5$
$\vdots$	
K	$(1-0,5)^{K-1} 0,5$

$$P(X > 4) = 1 - P(X \leq 4) = 1 - \sum_{k=1}^4 (1-p)^{k-1} p \quad p = 0,5$$

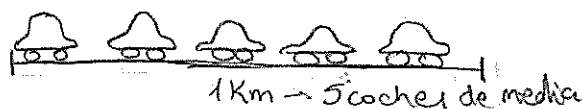
$$= 1 - \sum_{k=1}^4 0,5^k = 1 - (0,5 + 0,5^2 + 0,5^3 + 0,5^4) = \frac{1}{16} = \boxed{0,0625}$$

3.10 La distancia D entre dos vehículos sigue una distribución exponencial con media 200 metros. ¿Cuál es la probabilidad de que en un tramo de 1 Km haya exactamente 5 vehículos?

D : v. aleatoria exponencial distancia entre 2 vehículos

$$E[D] = 200 \text{ m} = \frac{1}{\lambda}, \quad F_D(D) = 1 - e^{-\lambda d}, \quad f_D(D) = \lambda e^{-\lambda d} \quad \text{con } \lambda = \frac{1}{200}$$

$$\Rightarrow \begin{cases} F_D(D) = 1 - e^{-\frac{1}{200}d} \\ f_D(D) = \frac{1}{200} e^{-\frac{1}{200}d} \end{cases}$$



X : v. aleatoria n coches en 1 Km; $X \rightarrow$ Poisson ($\lambda = 5 \text{ coches/1 Km}$)

$$\text{Se pide } P(X=5) = \frac{\lambda^x}{x!} e^{-\lambda} = \frac{5^5}{5!} e^{-5} = \boxed{0,175}$$

3.13 Obtener tasa de fallo de T , siendo T una v.a. exponencial de media 1000 h. Interpolador resultado.

$$\left. \begin{array}{l} \text{Tasa de fallo} \\ \lambda(t) = \frac{f_T(t)}{1 - F_T(t)} \end{array} \right\} \text{ Por ser } T \text{ v.a. exponencial } \left\{ \begin{array}{l} F_T(T) = 1 - e^{-\frac{1}{1000}t} \\ f_T(T) = \frac{1}{1000} e^{-\frac{1}{1000}t} \end{array} \right.$$

$$\lambda(t) = \frac{\frac{1}{1000} e^{-\frac{1}{1000}t}}{1 - (1 - e^{-\frac{1}{1000}t})} = \frac{1}{1000} = \lambda = \text{cte} \Rightarrow$$

Por tanto, las variables aleatorias con distribución exponencial no tienen memoria

- 3.14 Un examen consiste en 25 cuestiones. En cada cuestión el alumno elige entre 5 respuestas propuestas sólo 1. El número mínimo de respuestas correctas para aprobar es a . Se fija a con el siguiente criterio: Prob de aprobar para un alumno que contesta al azar sea menor que 0,05. (Una cuestión es respondida al azar si uno de los resultados propuestos tiene el mismo prob de ser elegido).

Y v.a. n° respuestas correctas respondiendo al azar de un total de 25

$$Y \rightarrow B(n=25, p=\frac{1}{5})$$

$$P(\text{aprobar contestando al azar}) = P(Y \geq a | Y \rightarrow B(25, \frac{1}{5})) < 0,05 =$$

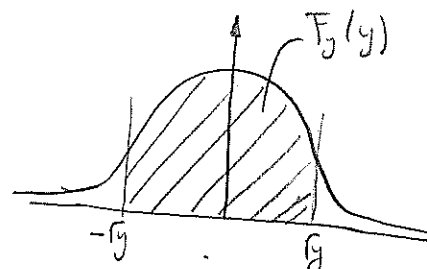
$$P(Y \geq a) = 1 - P(Y < a) = 1 - \sum_{k=0}^{a-1} \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k} < 0,05$$

Se resolvería por aproximación a la normal que se verá en el tema siguiente!!

- 3.15 Obtener la función de densidad de una v.a. χ^2 si $X \rightarrow N(0,1)$
 $Y = X^2$ $X \rightarrow N(0,1)$, $F_X(x) = \Phi(x)$

$$F_Y(y) = P(Y \leq y) = P(X^2 \leq y) = P(-\sqrt{y} \leq X \leq \sqrt{y}) =$$

$$= \Phi(\sqrt{y}) - \Phi(-\sqrt{y})$$



$$f_Y(y) = \frac{dF_Y(y)}{dy} = \frac{d\Phi(u)}{du} \cdot \frac{1}{2\sqrt{y}} - \frac{d\Phi(-u)}{du} \cdot \left(-\frac{1}{2\sqrt{y}}\right) \quad \text{with } u = \sqrt{y}$$

$$= f_X(\sqrt{y}) \frac{1}{2\sqrt{y}} + f_X(-\sqrt{y}) \frac{1}{2\sqrt{y}} = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{y}{2}} \frac{1}{2\sqrt{y}} + \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{y}{2}} \frac{1}{2\sqrt{y}} =$$

{ Como $X \rightarrow N(0,1) \rightarrow f_X(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}}$ }

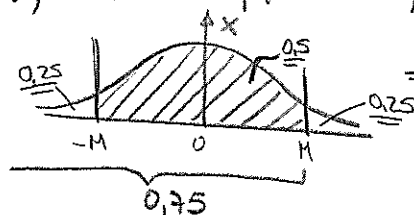
$$= 2 \cdot \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{y}{2}} \frac{1}{2\sqrt{y}} = \frac{1}{\sqrt{2\pi y}} e^{-\frac{y}{2}} \rightarrow$$

$$f_Y(y) = \frac{1}{\sqrt{2\pi y}} e^{-\frac{y}{2}} \quad y \geq 0$$

3.16) Dada una v.a. $X \sim N(0, \sigma^2)$, calcular la mediana de la variable $Y = |X|$

$$F_Y(M) = 0.5 \rightarrow P(Y \leq M) = 0.5 \rightarrow P(|X| \leq M) = 0.5$$

$$P(-M \leq X \leq M) = 0.5$$



$$\Rightarrow P(X \leq M) = 0.75$$

Estandarizando $P\left(\frac{X-0}{\sigma} \leq \frac{M-0}{\sigma}\right) = 0.75$, $\Phi(z_0) = 0.75 \rightarrow z_0 = 0.68$ (Tabla)

$$\frac{M-0}{\sigma} = 0.68 \Rightarrow \boxed{M = 0.68\sigma}$$

3.17) La longitud L [mm.] de longitud de piezas es una v.a. $N(32, 0.3)$

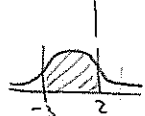
se consideran aceptables los medidos entre (31.1, 32.6)

a) Calcular la probabilidad de que una pieza elegida al azar sea aceptable.

L v.a. $N(32, 0.3)$

$$P(\text{aceptable}) = P(31.1 < L < 32.6) = \overset{\text{estandarizamos}}{P\left(\frac{31.1-32}{0.3} < \frac{L-32}{0.3} < \frac{32.6-32}{0.3}\right)} =$$

$$= P(-3 < Z < 2) = P(Z < 2) - P(Z < -3) = P(Z < 2) - P(Z > 3) =$$



$$= P(Z < 2) - (1 - P(Z < 3)) = \Phi(2) - (1 - \Phi(3)) =$$

$$= 0.9772 - (1 - 0.9987) = \boxed{0.9759}$$

b) Se toman al azar 3 piezas. ¿Cuál es la prob. de que la 1ª y la 3ª sean aceptables y la segunda no lo sea?

$$P(A \cap D \cap A) = \underset{\text{independencia}}{P(\text{aceptable})^2 \cdot P(\text{defectuosa})} = P(\text{aceptable})^2 (1 - P(\text{aceptable})) = 0.9759^2 (1 - 0.9759) = \boxed{0.0229}$$

c) En una muestra se toman 3 ¿prob. de que al menos 1 sea aceptable?

$X \rightarrow$ v.a. n° piezas defectuosas de un total de 3 : $X \rightarrow B(n=3, p=P(\text{defectuosa}) = \frac{1-0.9759}{0.0241})$

$$P(\text{al menos 1 aceptable}) = 1 - P(\text{todas defectuosas}) = 1 - P(X=3) = 1 - \binom{n}{3} p^n (1-p)^{n-3} =$$

$$= 1 - \binom{3}{3} (0.0241)^3 = \boxed{0.999986}$$

d) Las piezas se embalan en lotes de 500. Calcular la prob. de que un lote tenga más de 15 piezas defectuosas

Y : va n° piezas defectuosas en un total de 500 $\Rightarrow Y \rightarrow B(n=500, p=0,0241)$

$$P(Y > 15 | Y \rightarrow B(n=500, p=0,0241)) = 1 - P(Y \leq 15) = 1 - \sum_{y=0}^{15} \binom{500}{y} (0,0241)^y (1-0,0241)^{500-y}$$

Este sumatorio es complicado de hacer por lo que aproximaremos la v.a. Y a una normal. Se verá en el tema siguiente!

3.25 Federer y Nadal están empatados, 40-40. Seis Nadal. $p(\text{Nadal gana punto}) = 0,6$
¿Juego lo gana Nadal?

(G)
 $NN \rightarrow \text{Gana Nadal } 0,6^2$
 $NF \rightarrow \text{Empate } 2 \cdot 0,6 \cdot 0,4$
 $FN \rightarrow \text{Empate } 2 \cdot 0,6 \cdot 0,4$
 $FF \rightarrow \text{Gana Federer } 0,4^2$

Gana Nadal (cosas)
 $G \rightarrow 0,6^2$
 $E G \rightarrow (2 \cdot 0,6 \cdot 0,4) 0,6^2$
 $E E G \rightarrow (2 \cdot 0,6 \cdot 0,4)^2 0,6^2$
 $E E E G \rightarrow (2 \cdot 0,6 \cdot 0,4)^3 0,6^2$
 $\vdots$

$$P(\text{gana Nadal}) = 0,6^2 + (2 \cdot 0,6 \cdot 0,4) 0,6^2 + (2 \cdot 0,6 \cdot 0,4)^2 0,6^2 + \dots =$$

$$= 0,6^2 (1 + 0,6 \cdot 0,4 \cdot 2 + (0,6 \cdot 0,4 \cdot 2)^2 + \dots) = 0,6^2 \frac{1}{1 - 0,6 \cdot 0,4 \cdot 2} = \frac{9}{13} = \boxed{0,692}$$

proy geométrica razón = $0,6 \cdot 0,4 \cdot 2$

Suma de una PG = $\frac{\text{Primer término}}{1 - \text{razón}}$

● Sea $X \rightarrow N(\mu, \sigma)$ Hallar X_0 para que $P(X \leq X_0) = 0,75$

$$P(X \leq X_0) = P(Z \leq \frac{X_0 - \mu}{\sigma}) = 0,75$$

$$Z_0 = 0,675 \rightarrow \frac{X_0 - \mu}{\sigma} = 0,675, \quad \boxed{X_0 = 0,675\sigma + \mu}$$

EXERCICIOS APROXIMACIONES (Ver tema 4)

3.14 Examen 25 cuestiones. Cada cuestión 5 soluciones y solo 1 correcta. N° mín. de respuestas correctas para aprobar el a. Se fija a con el criterio: prob. de aprobar al azar $< 0,05$. Se pide a.

Y va n° respuestas correctas de un total de 25 $\rightarrow B(n=25, p=\frac{1}{5})$

$$P(\text{aprobar}) = P(Y \geq a | Y \rightarrow B(25, \frac{1}{5})) \approx P(Y \geq a-0,5 | Y \sim N(\mu=5, \sigma=\sqrt{5 \cdot \frac{4}{5}}=2)) =$$

$$= P(Z \geq \frac{a-0,5}{2}) = 1 - P(Z \leq \frac{a-0,5}{2}) = 0,05 \quad \xrightarrow{\text{tablas}} \quad \frac{a-0,5}{2} = 1,64$$

$$a = 2 \cdot 1,64 + 0,5 = 3,78 \rightarrow \boxed{a = 4 \text{ respuestas correctas}}$$

3.17 d) Piezas se embalan en lote de 500 con prob. de defectuoso $p = 0,024$.
Se pide la probabilidad de que un lote tenga más de 15 defectuosos.

X v.a. n° piezas def. de un total de 500 $\rightarrow$ Binomial ($n=500, p=0,024$)

$$P(X > 15 | X \sim B(500, 0,024)) \approx P(Y \geq 15,5 | X \sim N(\mu = \underbrace{500 \cdot 0,024}_{12}, \sigma = \underbrace{\sqrt{500 \cdot 0,024 \cdot 0,976}}_{3,42})) =$$

$$= P(Z \geq \frac{15,5 - 12}{3,42}) = P(Z \geq 1,02) = 1 - \Phi(1,02) = 1 - 0,8461 = \boxed{0,1539}$$

3.18 Concesionario recibe pedidos según un proceso Poisson de media 2 vehículos/semana.
Los pedidos se realizan con una antelación mínima de 1 mes. ¿Cuántos automóviles
ha de tener a principios de 1 mes para satisfacer con una prob. igual o mejor a 0,95
la demanda mensual? (1 mes = 4 semanas).

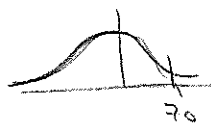
X v.a. n° pedidos 1 semana $\rightarrow \lambda = 2/\text{sem.}$

Y v.a. n° pedidos 1 mes $\rightarrow \lambda = 8/\text{mes}$

$P(Y \leq c) \geq 0,95 \rightarrow$ se pide c

$$P(Y \leq c | Y \sim \text{Poisson}(\lambda=8)) \approx P(Y \leq c+0,5 | Y \sim N(8, \sqrt{8})) =$$

$$= P(Z \leq \underbrace{\frac{c+0,5-8}{\sqrt{8}}}_{z_0}) \geq 0,95$$



$$z_0 = 1,65$$

$$\frac{c+0,5-8}{\sqrt{8}} \geq 1,65; \text{ con la igualdad } c = 12,16 \rightarrow \boxed{C > 13}$$

3.19 $p(\text{disparo impacte en blanco}) = 0,0001$. Se pide

$P(\text{impactar 4 o más veces en 50 000 disparos})$

X v.a. n° disparos que impactan de un total de 50 000 $\rightarrow B(50000, 0,0001)$

$$P(X \geq 4 | X \sim B(n=50000, p=0,0001)) = 1 - \sum_{x=0}^3 \binom{50000}{x} (0,0001)^x (1-0,0001)^{50000-x} \approx$$

$\left\{ \begin{array}{l} n \rightarrow \infty \\ p \rightarrow 0 \end{array} \right\}$ Aproximo por Poisson ($\lambda = np$) $\approx P(X \geq 4 | X \sim \text{Poisson}(\lambda = 50000 \cdot 0,0001)) =$

$$= P(X \geq 4 | X \sim \text{Poisson}(\lambda=5)) = 1 - \sum_{x=0}^3 e^{-5} \frac{5^x}{x!} = 1 - e^{-5} \left(1 + 5 + \frac{25}{2!} + \frac{5^3}{3!} \right) =$$

$$= \boxed{0,735}$$

322 Control calidad lote 30.000; muestra 300 piezas. Si hay 15 o más defectuosas se rechaza el lote. Cada mes aplica el control a 200 lotes. ¿nº esperado de lotes rechazados si cada lote tiene 4 % piezas defectuosas?

X v.a. nº lotes rechazados en un mes de un total de 200

$$X \rightarrow B(n=200, p = p(\text{rechazar lote}))$$

Y v.a. nº piezas defectuosas en una muestra de 300

$$Y \rightarrow B(n=300, p=0,04)$$

$$p(\text{rechazar lote}) = p(Y \geq 15 | Y \rightarrow B(n=300, p=0,04)) \stackrel{\text{sin corrección por cont.}}{\approx}$$

$$\approx p(Y \geq 15 | Y \sim N(\mu = \frac{300 \cdot 0,04}{12}, \sigma = \frac{\sqrt{300 \cdot 0,04 \cdot 0,96}}{\sqrt{11,52}})) =$$

$$= p(Z \geq \frac{15 - 12}{\sqrt{11,52}}) = p(Z \geq 0,88) = 1 - \Phi(0,88) = 1 - 0,8106 = 0,19$$

Con corrección sería $p(\text{rechazar lote}) \approx p(Z \geq \frac{14,5 - 12}{\sqrt{11,52}}) = 1 - \Phi(0,74) = 1 - 0,7704 = 0,2296$

Tomaremos $p(\text{rechazar lote}) = 0,19$

$$E[X] = n \cdot p = 200 \cdot 0,19 = 38 \text{ lotes se espera rechazar}$$

Tomando $p(\text{rechazar lote}) = 0,2296$

$$E[X] = n \cdot p = 200 \cdot 0,2296 = 45,92 \approx 46 \text{ lotes se espera rechazar.}$$

324 500 personas van a un congreso. Se regalan corbata a hombres y pañuelos a las mujeres. Calcular el nº mín. de corbata y pañuelos que deben estar disponibles para que todos los asistentes tengan regalo con una prop. 0,99. La prob. de que el asistente sea hombre o mujer es a.s. son independientes

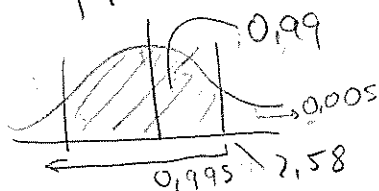
X v.a. nº mujeres asistentes de un total de 500 $\rightarrow B(500, 0,5)$

Y v.a. nº hombres asistentes " " " " 500 $\rightarrow B(500, 0,5)$

$a = \text{nº pañuelos} = \text{nº corbatas}$ de modo tal que $p(X \leq a, Y \leq a) = 0,99 =$

Como $Y = 500 - X \Rightarrow p(X \leq a, 500 - X \leq a) = p(500 - a \leq X \leq a) = 0,99$

Aproximando por la normal: $p(500 - a \leq X \leq a | X \sim N(250, \sqrt{125})) = p(\frac{500 - a - 250}{\sqrt{125}} \leq X \leq \frac{a - 250}{\sqrt{125}}) = 0,99$



$\frac{a - 250}{\sqrt{125}} = 2,58 \Rightarrow a \approx 279 \text{ pañuelos y } 279 \text{ corbatas}$

I v.a. ingreios $\rightarrow I = 60x + 50y$

$$= 16000 \text{ €}$$

$$x + y = 300$$

$$= \text{Var}[10X + 1500] = 10^2 \text{Var}[X] = 10^2 \cdot 300 \cdot \frac{1}{3} \cdot \frac{2}{3} = \boxed{6666,67}$$

3.23) Serviço telefônico recebe 10 lham/min ^a p (receber mais de 550 lham/h)?

X v.a. l'amedes en 1h $\longrightarrow$ Poisson ($\lambda = 60 \cdot 10 \text{ l'ah/h}$)

$$P(X > 550 \mid X \sim \text{Poisson}(\lambda=600)) \approx P(X > 550,5 \mid X \sim N(600, \sqrt{600})) =$$

$$= P(Z > \frac{550,5 - 600}{\sqrt{600}}) = P(Z > -7,02) = P(Z < 7,02) = \boxed{0,9783}$$

b) Se instala un call center con cap. 650 llam/h ¿Nº esperado de hal año con nº llamados sup. a su capacidad?

$P(X > 650 \mid X \sim N(600, \sqrt{600})) = P(Z > \frac{650-600}{\sqrt{600}}) = P(Z > 2,04) =$

$$= 1 - \Phi(2,04) = 1 - 0,9793 = 0,0207$$

$= 1 - \phi(2,04) = 1 - 0,9793 = 0,0207$
 y sea n horas que seatura de un bot. de 8760h $\rightarrow$ Binomial($8760, 0,0207$)

$$E[Y] = n \cdot p = 181,332 \text{ h al año}$$

3.21) Lote de 10000 chips con porcentaje de defectuosos 10%.

Control de calidad I: Tomar 100 unidades y rechazar el lote si existen más de 15 defectuosos

Control de calidad II: Tomar 100 unidades, dividirlos en 10 grupos y si en algún grupo hay más de una pieza defectuosa rechazar el lote.

a) $P(\text{rechazar lote con } 10\% \text{ chips defectuosos})$ para cada método?

Control I

X sea n unidades def. de un total de 100 $\rightarrow B(n=100, p=0,1)$

$$\begin{aligned} P(\text{rechazo}) &= P(X \geq 15 | X \sim B(100, 0,1)) \approx P(X \geq 14,5 | X \sim N(10, \sqrt{9})) = \\ &= P\left(Z \geq \frac{14,5 - 10}{3}\right) = P(Z \geq 1,5) = 1 - P(Z < 1,5) = 1 - 0,9332 = \boxed{0,0668} \end{aligned}$$

Control II Y sea n unidades def. de un lot. de 10

$$P(\text{rechazo}) = [P(Y > 1 | Y \sim B(10, 0,1))]^{10} = [1 - P(Y \leq 1)]^{10} =$$

$$= \left(1 - \sum_{y=0}^1 \binom{10}{y} 0,1^y 0,9^{10-y}\right)^{10} = \left(1 - 0,9^{10} - 10 \cdot 0,1 \cdot 0,9^9\right)^{10} = \boxed{1,63 \cdot 10^{-6}}$$

FÓRMULAS → MODELOS UNIVARIANTES

• Distribución Binomial

X n° elementos defectuosos al observar n

$$X \rightarrow B(n, p)$$

$$P(X=k) = \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k}$$

$$E[X] = np$$

$$Var[X] = np(1-p)$$

• Distribución Geométrica

Y n° elementos hasta aparecer uno defectuoso

$$Y \rightarrow G(p)$$

$$P(Y=k) = (1-p)^{k-1} p$$

$$E[Y] = \frac{1}{p}$$

$$Var[Y] = \frac{1-p}{p^2}$$

• Distribución de Poisson

X n° defectos en un tramo continuo con λ n° medio de defectos

$$X \rightarrow \text{Poisson}(\lambda)$$

$$P(X=x) = e^{-\lambda} \frac{\lambda^x}{x!}$$

$$E[X] = Var[X] = \lambda$$

$x = 0, 1, 2, \dots$

• Distribución Exponencial

T → distancia entre dos defectos consecutivos con λ n° medio de defectos en un tramo continuo

$$T \rightarrow \text{Exponencial}(\lambda)$$

$$P(T \geq t) = e^{-\lambda t}, \quad t \geq 0$$

$$F_T(t) = P(T \leq t) = 1 - e^{-\lambda t}, \quad t \geq 0$$

$$f_T(t) = \lambda e^{-\lambda t}, \quad t \geq 0$$

$$E[T] = \frac{1}{\lambda}, \quad Var[T] = \frac{1}{\lambda^2}$$

• Distribución Normal

$$X \rightarrow N(\mu, \sigma)$$

$$f_X(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi} \sigma} e^{-\frac{1}{2} \left(\frac{x-\mu}{\sigma} \right)^2}, \quad x \in \mathbb{R}$$

$$C_{AS} = 0, \quad C_{AD} = 3$$

Estandarización

$$X \rightarrow N(\mu, \sigma) \equiv Z = \frac{X-\mu}{\sigma}, \quad Z \rightarrow N(0, 1)$$

$$f_Z(z) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{z^2}{2}}, \quad \Phi(z) = \int_{-\infty}^z \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{t^2}{2}} dt \rightarrow \text{valor de tables!}$$

⊗ TASA DE FALLO

$$\lambda_w = \frac{f_w(w)}{1 - F_w(w)}$$

Modelos Multivariantes

TEMA 4

1 VARIABLES DISCRETAS

La distribución conjunta de probabilidad de dos variables aleatorias X, Y

$$P(X=x, Y=y) \begin{cases} P(X=x, Y=y) \geq 0 \quad \forall x, y \\ \sum_{x=-\infty}^{\infty} \sum_{y=-\infty}^{\infty} P(X=x, Y=y) = 1 \end{cases}$$

Función de distribución conjunta $F_{xy}(x, y) = P(X \leq x, Y \leq y)$

$$\text{Distribuciones marginales} \begin{cases} P(X=x) = \sum_{y=-\infty}^{\infty} P(X=x, Y=y) & \text{Distribución marginal de la v.a. } x \\ P(Y=y) = \sum_{x=-\infty}^{\infty} P(X=x, Y=y) & \text{Distribución marginal de la v.a. } y \end{cases}$$

$$\text{Distribuciones condicionadas} \quad P(Y=y | X=x_0) = \frac{P(Y=y, X=x_0)}{P(X=x_0)}$$

Independencia: Dos variables aleatorias X e Y son independientes si y sólo si:

$$P(X=i, Y=j) = P(X=i) \cdot P(Y=j) \Rightarrow \text{Conocer una no aporta información sobre la otra}$$

2 VARIABLES ALEATORIAS CONTINUAS

$$P(a \leq X \leq b, c \leq Y \leq d) = \int_c^d \int_a^b f_{xy}(x, y) dx dy$$

Siendo $f_{xy}(x, y)$ la función de densidad conjunta, que cumple

$$\begin{cases} f_{xy}(x, y) \geq 0, \quad \forall x, y \\ \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} f_{xy}(x, y) dx dy = 1 \end{cases}$$

$$\text{Función de distribución} \quad \int_{-\infty}^y \int_{-\infty}^x f_{xy}(u, v) du dv = F_{xy}(x, y)$$

$$\text{Funciones de densidad marginales} \begin{cases} \int_{-\infty}^{\infty} f_{xy}(x, y) dy = f_x(x) \\ \int_{-\infty}^{\infty} f_{xy}(x, y) dx = f_y(y) \end{cases}$$

$$\text{Funciones de densidad condicionadas} \begin{cases} f_{x|y}(x|y) = \frac{f_{xy}(x, y)}{f_y(y)}, \quad \text{cuando } f_y(y) > 0 \\ f_{y|x}(y|x) = \frac{f_{xy}(x, y)}{f_x(x)}, \quad \text{cuando } f_x(x) > 0 \end{cases}$$

Independencia:

Las variables aleatorias X e Y son independientes si y sólo si:

$$f_{xy}(x, y) = f_x(x) f_y(y)$$

Por tanto, también podemos decir que las v.a. X e Y son independientes si y sólo si:

$$\begin{cases} f_{x|y}(x|y) = f_x(x) \\ f_{y|x}(y|x) = f_y(y) \end{cases}$$

● Ejemplo 1: Las v.a. X e Y tienen como función de densidad conjunta

$$f_{xy}(x, y) = 6xy^2, \quad 0 < x < 1, \quad 0 < y < 1$$

1) Función de distribución conjunta:

$$\begin{aligned} F_{xy}(x, y) &= P(X \leq x, Y \leq y) = \int_0^x \int_0^y f(u, v) dv du = \int_0^x \int_0^y 6uv^2 dv du = \\ &= \int_0^x 6u \left[\frac{v^3}{3} \right]_0^y du = 2 \int_0^x u y^3 du = x^2 y^3, \quad \boxed{F_{xy}(x, y) = x^2 y^3} \end{aligned}$$

2) Probabilidad de que $X+Y \leq 1$

$$\begin{aligned} P(X+Y \leq 1) &= \iint_{x+y \leq 1} 6xy^2 dx dy = \int_0^1 \int_0^{1-y} 6xy^2 dx dy = \int_0^1 6y^2 \left[\frac{x^2}{2} \right]_0^{1-y} dy = \\ &= \int_0^1 3y^2 (1-y)^2 dy = 3 \int_0^1 (y^2 - 2y^3 + y^4) dy = 3 \left(\frac{y^3}{3} - 2 \frac{y^4}{4} + \frac{y^5}{5} \right) \Big|_0^1 = \\ &= 3 \left(\frac{1}{3} - \frac{1}{2} + \frac{1}{5} \right) = 3 \frac{10-15+6}{30} = \boxed{\frac{1}{10}} \end{aligned}$$

3) Marginales:

$$f_x(x) = \int_{y=0}^{y=1} 6xy^2 dy = 6x \left[\frac{y^3}{3} \right]_0^1 = 6x \frac{1}{3} = 2x, \quad 0 < x < 1$$

$$f_y(y) = \int_{x=0}^{x=1} 6xy^2 dx = 6y^2 \left[\frac{x^2}{2} \right]_0^1 = 3y^2, \quad 0 < y < 1$$

4) Son independientes

$$f_{xy}(x, y) = f_x(x) \cdot f_y(y) ??$$

$$f_{xy}(x, y) = 6xy^2$$

$$f_x(x) \cdot f_y(y) = 2x \cdot 3y^2 = 6xy^2$$

→ Son independientes

5) Si fuera $f_{xy}(x,y) = \frac{1}{x}$ $0 \leq y \leq x \leq 1$ ¿Serán independientes?

$$f_x(x) = \int_0^x \frac{1}{x} dy = \frac{1}{x} y \Big|_0^x = \frac{1}{x} (x-0) = 1, \quad 0 < x < 1$$

$$f_y(y) = \int_y^1 \frac{1}{x} dx = \ln|x| \Big|_y^1 = -\ln(y), \quad 0 < y < 1$$

Como $f_{xy}(x,y) \neq f_x(x) \cdot f_y(y) \rightarrow$ No son independientes

6) $f_{xy}(x,y)$ de la 1ª función de densidad $f_{xy}(x,y) = 6xy^2$; $0 < x < 1$ $0 < y < 1$

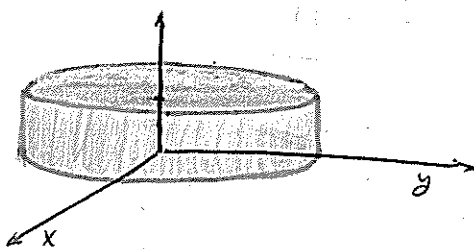
$$f_{xy}(x|y) = \frac{f_{xy}(x,y)}{f_y(y)} = \frac{6xy^2}{3y^2} = 2x = f_x(x) \rightarrow \text{Independencia}$$

7) $f_{xy}(x,y)$ de la 2ª función de densidad $f_{xy}(x,y) = \frac{1}{x}$ $0 \leq y \leq x \leq 1$

$$f_{xy}(x|y) = \frac{f_{xy}(x,y)}{f_y(x)} = \frac{1/x}{-\ln(y)} = \frac{-1}{x \ln(y)} \quad y \leq x \leq 1$$

$$f_{yx}(y|x) = \frac{f_{xy}(x,y)}{f_x(x)} = \frac{1/x}{1} = \frac{1}{x} \quad 0 \leq y \leq x$$

● Ejemplo 2 Sea $f_{xy}(x,y) = \begin{cases} c, & x^2 + y^2 \leq r^2 \\ 0, & x^2 + y^2 > r^2 \end{cases}$



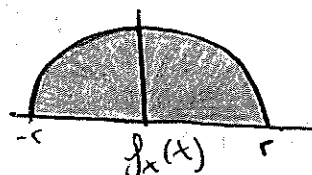
1) Hallar c

$$\int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} c dx dy = \text{Por tratarse de un cilindro} \rightarrow \pi r^2 c = 1 \rightarrow \boxed{c = \frac{1}{\pi r^2}}$$

2) $f_x(x)$

$$f_x(x) = \int_{-\infty}^{\infty} f_{xy}(x,y) dy = \frac{1}{\pi r^2} \int_{y=-\sqrt{r^2-x^2}}^{y=+\sqrt{r^2-x^2}} dy = \frac{1}{\pi r^2} (\sqrt{r^2-x^2} + \sqrt{r^2-x^2}) = \frac{2}{\pi r^2} \sqrt{r^2-x^2}$$

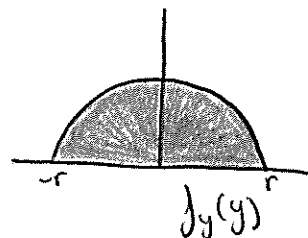
$$\boxed{f_x(x) = \frac{2}{\pi r^2} \sqrt{r^2-x^2} \quad -r \leq x \leq r}$$



3) $f_y(y)$

$$f_y(y) = \int_{-\infty}^{\infty} f_{xy}(x,y) dx = \frac{1}{\pi r^2} \int_{x=-\sqrt{r^2-y^2}}^{x=+\sqrt{r^2-y^2}} dy = \frac{1}{\pi r^2} (\sqrt{r^2-y^2} + \sqrt{r^2-y^2}) = \frac{2}{\pi r^2} \sqrt{r^2-y^2}$$

$$\boxed{f_y(y) = \frac{2}{\pi r^2} \sqrt{r^2-y^2} \quad -r \leq y \leq r}$$



④ $f_{X|Y}(X|Y) = \frac{f_{XY}(X,Y)}{f_Y(Y)} = \frac{\frac{1}{\pi r^2}}{\frac{2}{\pi r^2} \sqrt{r^2 - y^2}} = \frac{1}{2 \sqrt{r^2 - y^2}}; -\sqrt{r^2 - y^2} \leq x \leq \sqrt{r^2 - y^2}$

⑤ Son independientes a X y a Y?

Lo serán si $f_{XY}(X,Y) = f_X(X) f_Y(Y) \leftarrow$ Condición de independencia

Como $f_{XY}(X,Y) = \begin{cases} \frac{1}{\pi r^2} & x^2 + y^2 \leq r^2 \\ 0 & x^2 + y^2 > r^2 \end{cases} \quad y \quad \begin{cases} f_X(X) = \frac{2}{\pi r^2} \sqrt{r^2 - x^2}, & -r \leq x \leq r \\ f_Y(Y) = \frac{2}{\pi r^2} \sqrt{r^2 - y^2}, & -r \leq y \leq r \end{cases}$

No se cumple la condición de independencia $\rightarrow$ no son independientes

3 ESPERANZA DE $g(X,Y)$

Si X, Y son variables aleatorias discretas, se define su esperanza como:

$$E[g(X,Y)] = \sum_{X=-\infty}^{\infty} \sum_{Y=-\infty}^{\infty} g(X,Y) P(X=x, Y=y)$$

Si X, Y son variables aleatorias continuas, se define su esperanza como:

$$E[g(X,Y)] = \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} g(x,y) f_{XY}(x,y) dx dy$$

Propiedades:

Si $g(X,Y) = g_1(X) + g_2(Y)$ se cumple $E[g(X,Y)] = E[g_1(X)] + E[g_2(Y)]$

Demo: $E[g(X,Y)] = E[g_1(X) + g_2(Y)] = \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} (g_1(x) + g_2(y)) f_{XY}(x,y) dx dy =$

$$= \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} g_1(x) f_{XY}(x,y) dx dy + \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} g_2(y) f_{XY}(x,y) dx dy =$$

$$= \int_{-\infty}^{\infty} g_1(x) \left(\int_{-\infty}^{\infty} f_{XY}(x,y) dy \right) dx + \int_{-\infty}^{\infty} g_2(y) \left(\int_{-\infty}^{\infty} f_{XY}(x,y) dx \right) dy =$$

$$= \int_{-\infty}^{\infty} g_1(x) f_X(x) dx + \int_{-\infty}^{\infty} g_2(y) f_Y(y) dy = E[g_1(X)] + E[g_2(Y)]$$

4 COVARIANZA

La covarianza de dos variables aleatorias X e Y se denota por $\text{cov}(X, Y)$ y se define como (en o.a. continuas):

$$\text{cov}(X, Y) = E[(X - \mu_X)(Y - \mu_Y)] = \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} (x - \mu_X)(y - \mu_Y) f(x, y) dx dy$$

donde $\mu_X = E[X]$ y $\mu_Y = E[Y]$

Si las variables son discretas:

$$\text{cov}(X, Y) = E[(X - \mu_X)(Y - \mu_Y)] = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^m (x_i - \mu_X)(y_j - \mu_Y) P(X=x_i, Y=y_j)$$

Propiedades:

- La covarianza es una medida de la dependencia lineal entre las dos variables. Si las variables son independientes $\rightarrow \boxed{\text{cov}(X, Y) = 0}$

Demo para o.a. continuas

$$\begin{aligned} \text{cov}(X, Y) &= \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} (x - \mu_X)(y - \mu_Y) f(x, y) dx dy \stackrel{\text{indep} \rightarrow f(x, y) = f_X(x) f_Y(y)}{=} \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} (x - \mu_X)(y - \mu_Y) f_X(x) f_Y(y) dx dy = \\ &= \underbrace{\int_{-\infty}^{\infty} (x - \mu_X) f_X(x) dx}_{E[X] - \mu_X = 0} \underbrace{\int_{-\infty}^{\infty} (y - \mu_Y) f_Y(y) dy}_{E[Y] - \mu_Y = 0} = 0 \end{aligned}$$

Demo para o.a. discretas

$$\begin{aligned} \text{cov}(X, Y) &= \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^m (x_i - \mu_X)(y_j - \mu_Y) P_{ij}(X=x_i, Y=y_j) \stackrel{\text{indep} \rightarrow P_{ij}(X=x_i, Y=y_j) = P_X(X=x_i) P_Y(Y=y_j)}{=} \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^m (x_i - \mu_X)(y_j - \mu_Y) P_X(X=x_i) P_Y(Y=y_j) = \\ &= \underbrace{\sum_{i=1}^n (x_i - \mu_X) P_X(X=x_i)}_{E[X] - \mu_X = 0} \underbrace{\sum_{j=1}^m (y_j - \mu_Y) P_Y(Y=y_j)}_{E[Y] - \mu_Y = 0} = 0 \end{aligned}$$

$$\boxed{\text{cov}(X, Y) = E[XY] - E[X]E[Y]}$$

$$\begin{aligned} \text{Demo: } \text{cov}(X, Y) &= E[(X - \mu_X)(Y - \mu_Y)] = E[XY - X\mu_Y - Y\mu_X + \mu_X\mu_Y] = \\ &= E[XY] - \mu_Y E[X] - \mu_X E[Y] + \mu_X\mu_Y = E[XY] - E[X]E[Y] \end{aligned}$$

$$\text{Si } X, Y \text{ son independientes } E[XY] = E[X]E[Y] \rightarrow \text{cov}(X, Y) = \underbrace{E[XY]}_{E[X]E[Y]} - E[X]E[Y] = 0$$

Demo de $E[X \cdot Y] = E[X]E[Y]$ si y sólo si X e Y son independientes.

$$E[X \cdot Y] = \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} xy f_{xy}(x, y) dx dy = \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} xy f_x(x) f_y(y) dx dy =$$

↑
independencia

$$= \int_{-\infty}^{\infty} x f_x(x) dx \int_{-\infty}^{\infty} y f_y(y) dy = E[X]E[Y]$$

$$\bullet \begin{cases} \text{Var}(X+Y) = \text{Var}(X) + \text{Var}(Y) + 2\text{Cov}(X, Y) \\ \text{Var}(X-Y) = \text{Var}(X) + \text{Var}(Y) - 2\text{Cov}(X, Y) \end{cases}$$

Demo: $\text{Var}(X+Y) = E[(X+Y) - E[X+Y]]^2 = E[(X+Y - E[X] - E[Y])]^2 =$

$$= E[(X - E[X]) + (Y - E[Y])]^2 = E[(X - E[X])^2 + (Y - E[Y])^2 + 2(X - E[X])(Y - E[Y])] =$$

$$= E[(X - E[X])^2] + E[(Y - E[Y])^2] + 2E[(X - E[X])(Y - E[Y])] =$$

$$= \text{Var}(X) + \text{Var}(Y) + 2\text{Cov}(X, Y)$$

5 CORRELACIÓN

Se define el coeficiente de correlación ρ entre dos variables aleatorias X, Y como:

$$\rho(X, Y) = \frac{\text{Cov}(X, Y)}{\sqrt{\text{Var}(X)} \sqrt{\text{Var}(Y)}}$$

Propiedades

$$-1 \leq \rho(X, Y) \leq +1$$

$$X, Y \text{ son independientes} \rightarrow \rho(X, Y) = 0$$

$$\rho(X, Y) = 0 \rightarrow \text{Ausencia de linealidad y sólo en algunos casos independencia}$$

$$Y = a + bX \Leftrightarrow \rho(X, Y) = 1 \ (b > 0) \text{ o } \rho(X, Y) = -1 \ (b < 0)$$

Relación lineal perfecta
positiva

Relación lineal perfecta
negativa.

6

TEORIA GENERAL PARA N VARIABLES ALEATORIAS

Para hacer el cálculo de probabilidades de un suceso en el que intervengan n variables aleatorias $X_1, X_2, \dots, X_n$ es preciso conocer la distribución de probabilidad conjunta

- Si las variables son continuas se emplea la función de densidad conjunta

$$X = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \quad f_X(x_1, x_2, \dots, x_n)$$

- o la función de distribución conjunta $F_X(x_1, x_2, \dots, x_n)$

$$F_X(x_1, x_2, \dots, x_n) = \int_{-\infty}^{x_n} \int_{-\infty}^{x_{n-1}} \dots \int_{-\infty}^{x_1} f_X(t_1, t_2, \dots, t_n) dt_1 dt_2 \dots dt_n$$

- Distribuciones marginales

$$f_{X_1}(x_1) = \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} \dots \int_{-\infty}^{\infty} f_X(x_1, x_2, \dots, x_n) dx_n \dots dx_3 dx_2 \quad \equiv \text{Función de densidad marginal de } x_1$$

$\xrightarrow{\text{Todos menos } x_1}$

$$f_{X_1, X_2}(x_1, x_2) = \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} \dots \int_{-\infty}^{\infty} f_X(x_1, x_2, \dots, x_n) dx_n \dots dx_4 dx_3 \quad \equiv \text{Función de densidad marginal de } (x_1, x_2)$$

$\xrightarrow{\text{Todos menos } x_1, x_2}$

- Esperanza

Sea $g(X) = g(x_1, x_2, \dots, x_n)$

$$E[g(X)] = \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} \dots \int_{-\infty}^{\infty} g(x_1, x_2, \dots, x_n) f_X(x_1, x_2, \dots, x_n) dx_1 dx_2 \dots dx_n$$

$$E[X_i] = \int_{-\infty}^{\infty} x_i f_{X_i}(x_i) dx_i$$

$$E[g(x_1, x_2)] = \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} g(x_1, x_2) f_{X_1, X_2}(x_1, x_2) dx_1 dx_2$$

- Vector de medias y matriz de varianzas

$$\bar{X} = (x_1, x_2, \dots, x_n)^T \rightarrow E[X] = \begin{pmatrix} \mu_1 \\ \mu_2 \\ \vdots \\ \mu_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} E[X_1] \\ E[X_2] \\ \vdots \\ E[X_n] \end{pmatrix}$$

$$\rightarrow \text{Var}[X] = \begin{pmatrix} \sigma_1^2 & \sigma_{12} & \dots & \sigma_{1n} \\ \sigma_{12} & \sigma_2^2 & \dots & \sigma_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \sigma_{1n} & \sigma_{2n} & \dots & \sigma_n^2 \end{pmatrix}$$

con $\text{Var}(X_i) = \sigma_i^2$
 $\text{Cov}(X_i, X_j) = \sigma_{ij}, i \neq j$

Independencia.

Las variables $X_1, X_2, \dots, X_n$ son independientes si y sólo si:

$$f(X_1, X_2, \dots, X_n) = \int_{x_1} f(X_1) \int_{x_2} f(X_2) \dots \int_{x_n} f(X_n)$$

7 TRANSFORMACIONES LINEALES VECTORIALES

$$\underbrace{X = (X_1, X_2, \dots, X_n)^T}_{\text{Vector de n v.a.}}, \underbrace{a = (a_1, a_2, \dots, a_n)^T}_{\text{Vector de n cte}} \rightarrow Y = a^T X$$

$$E[Y] = a^T E[X]$$

$$Var[Y] = a^T Var[X] a$$

*

8 TRANSFORMACIONES LINEALES MATRICIALES

$$\underbrace{X = (X_1, X_2, \dots, X_n)^T}_{\text{Vector de n v.a.}}, \underbrace{A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} \end{pmatrix}}_{\text{Matriz de m x n cte}} \rightarrow$$

$$Y = AX \rightarrow \boxed{E[Y] = A E[X]} \quad \boxed{Var[Y] = A Var[X] A^T}$$

* Caso particular. Si $X = (X_1, X_2, \dots, X_n)^T \rightarrow$ Vector de n v.a independientes

$$Y = aX \text{ con } a = \text{vector de constantes} \rightarrow Y = a_1 X_1 + a_2 X_2 + \dots + a_n X_n$$

$$Var[Y] = a^T Var[X] a \xrightarrow{\text{por independencia}} (a_1, a_2, \dots, a_n) \begin{pmatrix} \sigma_1^2 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \sigma_2^2 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & \sigma_n^2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix} = a_1^2 \sigma_1^2 + a_2^2 \sigma_2^2 + \dots + a_n^2 \sigma_n^2$$

* Ejemplo: Calcular la media y la varianza de la suma de 12 variables aleatorias independientes con distribución uniforme en (0,1)

$$U = \begin{pmatrix} U_1 \\ U_2 \\ \vdots \\ U_{12} \end{pmatrix} \quad U_i \rightarrow \text{uniforme } (0,1) \rightarrow \int_{U_i} f(U_i) = 1 \quad 0 < U_i < 1 \quad \left\{ \begin{array}{l} E[U_i] = \int_0^1 u_i \cdot 1 \, du_i = \frac{u_i^2}{2} \Big|_0^1 = \frac{1}{2} \\ Var[U_i] = E[U_i^2] - (E[U_i])^2 = \int_0^1 u_i^2 \cdot 1 \, du_i - \left(\frac{1}{2}\right)^2 = \frac{1}{3} - \frac{1}{4} = \frac{4-3}{12} = \frac{1}{12} \end{array} \right.$$

$$U = U_1 + U_2 + \dots + U_{12}, \quad U = \underbrace{(1, 1, \dots, 1)}_{a^T} U$$

$$E[U] = a^T E[U] = (1, 1, \dots, 1) \begin{pmatrix} \frac{1}{2} \\ \frac{1}{2} \\ \vdots \\ \frac{1}{2} \end{pmatrix} = 12 \cdot \frac{1}{2} = 6$$

$$\boxed{E[U] = 6}$$

$$Var[U] = a^T Var[U] a = (1, 1, \dots, 1) \begin{pmatrix} \frac{1}{12} & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \frac{1}{12} & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & \frac{1}{12} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix} = 12 \cdot \frac{1}{12} = 1, \quad \boxed{Var[U] = 1}$$

- ➡ Ejemplo: Se dispone de n sobres con sus correspondientes cartas. Se extraen las cartas de los sobres, se sortean y se vuelven a introducir de forma aleatoria cada una en un sobre. ¿Cuál es el n.º esperado de cartas que coinciden con su sobre inicial?

$$X = \text{v.a. n.º de coincidencias} \quad X = X_1 + X_2 + \dots + X_n$$

$$X_i = \begin{cases} 1 & \text{si la carta } i \text{ coincide con su sobre} \\ 0 & \text{si la carta } i \text{ no coincide con su sobre} \end{cases} \quad E[X_i] = \frac{1}{n}$$

Se espera que de n cartas coincida 1

$$E[X] = E[X_1] + E[X_2] + \dots + E[X_n] = \frac{1}{n} + \frac{1}{n} + \dots + \frac{1}{n} = \underline{\underline{1}} \text{ carta}$$

- ➡ Un proceso fabrica una proporción p de tornillos defectuosos. Se define X como la v.a. "número de tornillos extraídos del proceso hasta aparecer r defectuosos". Se pide $E[X]$ y $\text{Var}[X]$.

$$X_1 = \text{N.º tornillos hasta el 1.º defectuoso}$$

$$X_2 = \text{N.º tornillos nuevos hasta el 2.º defectuoso}$$

$$\vdots$$

$$X_i = \text{N.º tornillos nuevos hasta el } i\text{-ésimo defectuoso}$$

$$\left. \begin{array}{l} X_i \rightarrow \text{v.a. geométrica } (p) \\ E[X_i] = \frac{1}{p} \\ \text{Var}[X_i] = \frac{1-p}{p^2} \end{array} \right\}$$

$$X = X_1 + X_2 + \dots + X_r \rightarrow E[X] = E[X_1] + E[X_2] + \dots + E[X_r] = \underline{\underline{\frac{r}{p}}}$$

$$\boxed{\text{Var}[X] = \overset{\text{indep.}}{\text{Var}[X_1] + \text{Var}[X_2] + \dots + \text{Var}[X_r]} = \frac{r(1-p)}{p^2}}$$

- ➡ Sea $Y = X_1 + 3X_2$, $M_X = \begin{pmatrix} \sigma_{x_1}^2 & \sigma_{x_1 x_2} \\ \sigma_{x_1 x_2} & \sigma_{x_2}^2 \end{pmatrix}$, $E[X] = \begin{pmatrix} E[X_1] \\ E[X_2] \end{pmatrix}$. Calcular $E[Y]$ y $\text{Var}[Y]$.

$$Y = (1, 3) \begin{pmatrix} X_1 \\ X_2 \end{pmatrix} = a^T X$$

$$\boxed{E[Y] = a^T E[X] = (1, 3) \begin{pmatrix} E[X_1] \\ E[X_2] \end{pmatrix} = E[X_1] + 3E[X_2]}$$

$$\boxed{\text{Var}[Y] = a^T M_X a = (1, 3) \begin{pmatrix} \sigma_{x_1}^2 & \sigma_{x_1 x_2} \\ \sigma_{x_1 x_2} & \sigma_{x_2}^2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 \\ 3 \end{pmatrix} = (\sigma_{x_1}^2 + 3\sigma_{x_1 x_2} \quad \sigma_{x_1 x_2} + 3\sigma_{x_2}^2) \begin{pmatrix} 1 \\ 3 \end{pmatrix} = \sigma_{x_1}^2 + 3\sigma_{x_1 x_2} + 3\sigma_{x_1 x_2} + 9\sigma_{x_2}^2 = \underline{\underline{\sigma_{x_1}^2 + 9\sigma_{x_2}^2 + 6\sigma_{x_1 x_2}}}}$$

Sean X e Y variables aleatorias continuas tal que $f_{xy}(x,y) = \begin{cases} c & 0 < x < 1 \\ & 0 < y < 1 \\ 0 & \text{en el resto} \end{cases}$

Se pide: c , $f_x(x)$, $f_y(y)$, $F_x(x)$, $F_y(y)$, $F_{xy}(x,y)$

NOTA!! Se trata de la función bidimensional continua uniforme

$$\int_0^1 \int_0^1 c \, dy \, dx = \int_0^1 c y \Big|_0^1 dx = \int_0^1 c \, dx = c = 1 \quad \boxed{c = 1}$$

$$f_x(x) = \int_0^1 1 \, dy = 1 \quad \boxed{f_x(x) = 1} \quad ; \quad f_y(y) = \int_0^1 1 \, dx = 1 \quad \boxed{f_y(y) = 1}$$

$x \in (0,1) \quad y \in (0,1)$

$$F_{xy}(x,y) = \int_0^x \int_0^y 1 \, dy \, dx = xy \quad \boxed{F_{xy}(x,y) = xy}$$

$$F_x(x) = \int_0^x 1 \, dx = x, \quad F_y(y) = \int_0^y 1 \, dy = y \quad \boxed{F_x(x) = x}$$

$F_y(y) = y$

9 TEOREMA CENTRAL DEL LÍMITE

Sea $X = (X_1, X_2, \dots, X_n)^T \rightarrow$ vector de n v.a. independientes.

$$\bar{X} = \frac{X_1 + X_2 + \dots + X_n}{n} \quad \begin{cases} E[\bar{X}] = \frac{E[X_1] + E[X_2] + \dots + E[X_n]}{n} \\ \text{Var}[\bar{X}] = \frac{\text{Var}[X_1] + \text{Var}[X_2] + \dots + \text{Var}[X_n]}{n^2} \end{cases}$$

Si las variables tienen misma media y varianza: $\mu = E[X_i] \forall i \Rightarrow \sigma^2 = \text{Var}[X_i] \forall i$

$$\bar{X} = \frac{X_1 + X_2 + \dots + X_n}{n} \quad \begin{cases} E[\bar{X}] = \mu \\ \text{Var}[\bar{X}] = \frac{\sigma^2}{n} \end{cases}$$

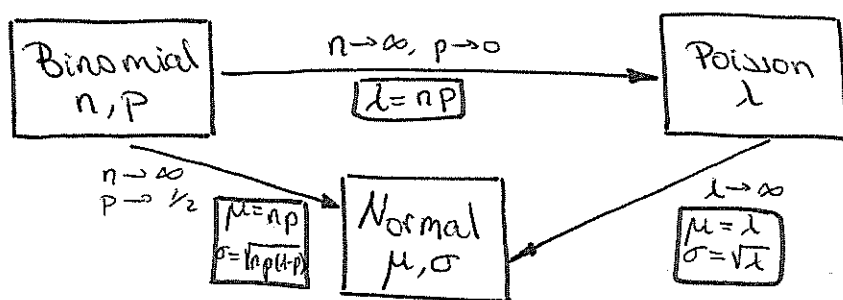
Teorema: Sean $X_1, X_2, \dots, X_n$ variables aleatorias independientes con la misma distribución de probabilidad de media μ y varianza σ^2

Entonces

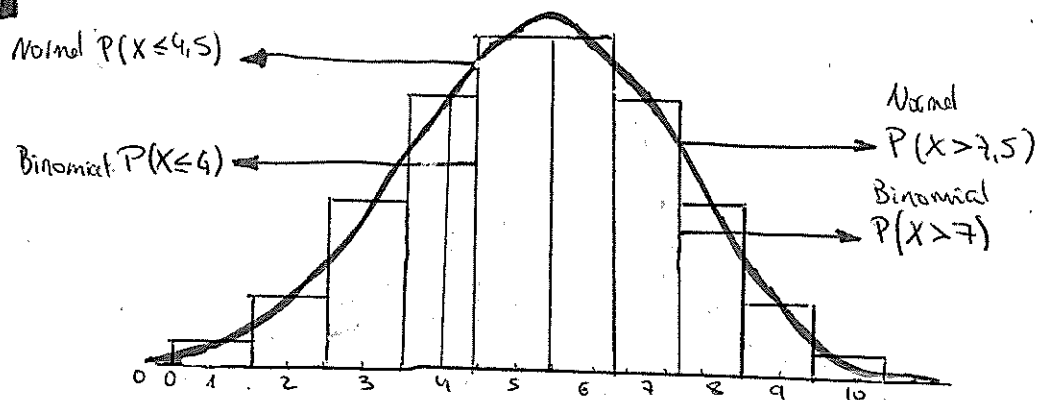
$$\boxed{\bar{X} \rightarrow N\left(\mu, \frac{\sigma^2}{n}\right)}$$

10 BINOMIAL-POISSON-NORMAL

En ocasiones será conveniente aproximar unas distribuciones de probabilidad a otras.



11 CORRECCIÓN POR CONTINUIDAD



➡ Muestra 45 piezas de un proceso que fabrica un promedio de 25% piezas fuera de especificación.

① Probabilidad de que en la muestra haya 13 defectuosos?

X : v.a. n° elementos defectuosos de 45

$$P(X=13 | X \rightarrow B(n=45, p=0,25)) = \binom{45}{13} 0,25^{13} 0,75^{32} = \boxed{0,109}$$

Por aprox. a la normal

$$p(X=13 | X \rightarrow B(n=45, p=0,25)) \approx p(12,5 < X < 13,5 | X \sim N(11,25, 2,9)) =$$

$$= p\left(\frac{12,5-11,25}{2,9} < z < \frac{13,5-11,25}{2,9}\right) = p(0,43 < z < 0,76) =$$

$$= p(X < 0,76) - p(X < 0,43) = \Phi(0,76) - \Phi(0,43) = 0,7764 - 0,6664 = \boxed{0,11}$$

② Prob de que la muestra contenga 13 o más piezas defectuosas?

$$P(X \geq 13 | X \rightarrow B(n=45, p=0,25)) = 1 - p(X < 13) = 1 - \sum_{x=0}^{12} \binom{45}{x} 0,25^x 0,75^{45-x} \rightarrow \text{Aproximamos}$$

$$P(X \geq 12,5 | X \sim N(11,25, 2,9)) = p(z \geq \frac{12,5-11,25}{2,9}) = p(z \geq 0,43) =$$

$$= 1 - \Phi(0,43) = 1 - 0,6664 = \boxed{0,3336}$$

12 DISTRIBUCIÓN NORMAL MULTIVARIANTE

Sean:

$$X = (x_1, x_2, \dots, x_n)^T \in \mathbb{R}^n$$

$$\mu = (\mu_1, \mu_2, \dots, \mu_n)^T \in \mathbb{R}^n$$

$$M: \text{Matriz de varianzas } n \times n \longrightarrow M = \text{Var}(X) = \begin{pmatrix} \sigma_1^2 & \sigma_{12} & \dots & \sigma_{1n} \\ \sigma_{12} & \sigma_2^2 & \dots & \sigma_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \sigma_{1n} & \sigma_{2n} & \dots & \sigma_n^2 \end{pmatrix}$$

$$f(x_1, x_2, \dots, x_n) = \frac{1}{(2\pi)^{n/2} |M|^{1/2}} \exp \left\{ -\frac{1}{2} (x - \mu)^T M^{-1} (x - \mu) \right\}$$

Si la distribución es bivariente:

$$f(x_1, x_2) = \frac{1}{2\pi |M|^{1/2}} \exp \left\{ -\frac{1}{2} (x - \mu)^T M^{-1} (x - \mu) \right\}$$

$$x = (x_1, x_2)^T \quad \mu = (\mu_1, \mu_2)^T \quad M = \begin{pmatrix} \sigma_1^2 & \sigma_{12} \\ \sigma_{12} & \sigma_2^2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \sigma_1^2 & \rho \sigma_1 \sigma_2 \\ \rho \sigma_1 \sigma_2 & \sigma_2^2 \end{pmatrix}; \quad |M| = \sigma_1^2 \sigma_2^2 (1 - \rho^2)$$

$$M^{-1} = \frac{1}{\sigma_1^2 \sigma_2^2 (1 - \rho^2)} \begin{pmatrix} \sigma_2^2 & -\rho \sigma_1 \sigma_2 \\ -\rho \sigma_1 \sigma_2 & \sigma_1^2 \end{pmatrix} = \frac{1}{(1 - \rho^2)} \begin{pmatrix} \frac{1}{\sigma_1^2} & -\frac{\rho}{\sigma_1 \sigma_2} \\ -\frac{\rho}{\sigma_1 \sigma_2} & \frac{1}{\sigma_2^2} \end{pmatrix}$$

$$f(x_1, x_2) = \frac{1}{2\pi \sigma_1 \sigma_2 \sqrt{1 - \rho^2}} \exp \left\{ -\frac{1}{2(1 - \rho^2)} \left[\left(\frac{x_1 - \mu_1}{\sigma_1} \right)^2 + \left(\frac{x_2 - \mu_2}{\sigma_2} \right)^2 - 2\rho \left(\frac{x_1 - \mu_1}{\sigma_1} \right) \left(\frac{x_2 - \mu_2}{\sigma_2} \right) \right] \right\}$$

Propiedades:

- Las distribuciones marginales son normales $N(\mu_i, \sigma_i^2)$
- Las distribuciones condicionadas son normales
- $\rho = 0 \iff$ variables independientes
- Transf. lineales $y = AX \implies X \sim N(\mu, M); \quad Y \sim N(A\mu, AMA^T)$

➔ Sea (X_1, X_2, X_3) una normal tridimensional de media $(10, 20, 30)$ y $M = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 4 \end{pmatrix}$ ¿ $P(X_1 + X_2 \geq X_3 + 1)$?

Definimos $Y = X_1 + X_2 - X_3 \rightarrow P(X_1 + X_2 \geq X_3 + 1) = P(Y \geq 1)$

Y tiene distribución $N(\mu_Y, \sigma_Y^2)$

$$Y = \begin{pmatrix} 1 & 1 & -1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} X_1 \\ X_2 \\ X_3 \end{pmatrix}, \quad \mu_Y = a^t \bar{X} = \begin{pmatrix} 1 & 1 & -1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 10 \\ 20 \\ 30 \end{pmatrix} = 0$$

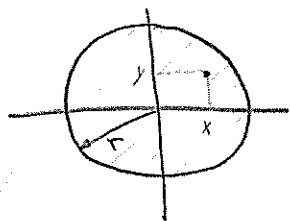
$$\sigma_Y^2 = a^t M a = \begin{pmatrix} 1 & 1 & -1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 4 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ -1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 1 & -1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ -1 \end{pmatrix} = 6$$

$$P(X_1 + X_2 \geq X_3 + 1) = P(X_1 + X_2 - X_3 \geq 1) = P(Y \geq 1 | Y \sim N(0, \sqrt{6})) =$$

$$= P\left(Z \geq \frac{1-0}{\sqrt{6}}\right) = P\left(Z \geq \frac{1}{\sqrt{6}}\right) = \boxed{1 - \Phi\left(\frac{1}{\sqrt{6}}\right)}$$

13 EJERCICIOS

- ① Dado un círculo con centro en el origen de coordenadas y radio r . X, Y coordenadas de un punto elegido al azar. Cualquier otro punto de la diana tiene la misma probabilidad de ser elegido. Se pide $f_{X,Y}(x,y)$ y $f_X(x)$.



$$f_{X,Y}(x,y) = \begin{cases} C & x^2 + y^2 \leq r^2 \\ 0 & \text{en el resto} \end{cases}$$

$$f_{X,Y}(x,y) = \begin{cases} \frac{1}{\pi r^2} & x^2 + y^2 \leq r^2 \\ 0 & \text{en el resto} \end{cases}$$

$$\iint f_{X,Y}(x,y) dx dy = 1 \rightarrow \pi r^2 C = 1, \quad C = \frac{1}{\pi r^2}$$

$$f_X(x) = \int_{-\sqrt{r^2-x^2}}^{+\sqrt{r^2-x^2}} \frac{1}{\pi r^2} dy = \boxed{\frac{2\sqrt{r^2-x^2}}{\pi r^2} \quad -r \leq x \leq r}$$

● Almacén guarda cajas que contienen piezas de distinto tipo. Proporción p de piezas de tipo A es una v.a. con $f(p) = Kp(1-p)$ $0 \leq p \leq 1$

a) Calcular K , la media y la varianza de p .

$$\int_0^1 f(p) dp = 1 \rightarrow \int_0^1 Kp(1-p) dp = K \left(p^2/2 - p^3/3 \right) \Big|_0^1 = K \left(\frac{1}{2} - \frac{1}{3} \right) = 1$$

$$K \frac{3-2}{6} = 1, \quad \boxed{K = 6}$$

$$E[p] = \int_0^1 p f_p(p) dp = \int_0^1 6p^2(1-p) dp = \left(6p^3/3 - 6p^4/4 \right) \Big|_0^1 = 6 \left(\frac{1}{3} - \frac{1}{4} \right) =$$

$$= 6 \frac{4-3}{12} = \frac{1}{2} \rightarrow \boxed{E[p] = \frac{1}{2}}$$

$$\text{Var}[p] = E[p^2] - (E[p])^2 = \int_0^1 p^2 f_p(p) dp - \left(\frac{1}{2} \right)^2 = \int_0^1 p^2 6p(1-p) dp - \frac{1}{4} =$$

$$= 6 \left(\frac{p^4}{4} - \frac{p^5}{5} \right) \Big|_0^1 - \frac{1}{4} = \frac{6}{4} - \frac{6}{5} - \frac{1}{4} = \frac{25-24}{20} = \frac{1}{20}, \quad \boxed{\text{Var}[p] = \frac{1}{20}}$$

b) Se toman 10 cajas al azar ¿Cuál es la probabilidad de que ninguna de ellos contenga una prop. de piezas de tipo A igual o sup. al 75%?

X v.a. n° cajas con $p_A \geq 0,75$ de un total de 10

$$X \rightarrow B(n=10, p')$$

$$p' = p(\text{en una caja halla } 75\% \text{ o mas piezas tipo A}) = P(p \geq 0,75) =$$

$$= 1 - P(p < 0,75) = 1 - \int_0^{0,75} f_p(p) dp = 1 - \int_0^{0,75} 6p(1-p) dp =$$

$$= 1 - 6 \left(\frac{p^2}{2} - \frac{p^3}{3} \right) \Big|_0^{0,75} = 1 - 6 \left(\frac{0,75^2}{2} - \frac{0,75^3}{3} \right) = \frac{5}{32}$$

$$X \rightarrow B(n=10, p' = \frac{5}{32})$$

$$P(X=0 \mid X \rightarrow B(n=10, p' = \frac{5}{32})) = \binom{10}{0} \left(\frac{5}{32} \right)^0 \left(1 - \frac{5}{32} \right)^{10-0} = \boxed{0,18}$$

4.3) X, Y v.a. independientes con la misma distribución F .

Calcular la función de densidad $U = \max(X, Y)$

$$F_X(x) = F_Y(y) = F \rightarrow f_X(x) = f_Y(y) = f$$

$$F' = f$$

$$F_U(u) = P(U \leq u) = P(\max(X, Y) \leq u) = P(X \leq u, Y \leq u) = P(X \leq u) P(Y \leq u) = F(u) F(u) = F^2(u)$$

$$f_U(u) = \frac{dF^2(u)}{du} = 2F(u)F'(u) = 2F(u)f(u)$$

$$f_U(u) = 2F(u)f(u)$$

4.4) Obtener la distribución de probabilidad del máximo, el mínimo y la media de los resultados obtenidos al lanzar dos dados. Los resultados de los dados son v.a. independientes.

X v.a. resultado del dado 1: $\{1, 2, 3, 4, 5, 6\}$ $\rightarrow$ Los resultados son equiprobables
 Y v.a. resultado del dado 2: $\{1, 2, 3, 4, 5, 6\}$ $\rightarrow$ las v.a. son uniformes discretas

Calculamos	$F_X(x)$	$\frac{x}{6}$	$P(X \leq x) = \frac{x}{6}$	$\left\{ \begin{array}{l} F_X(x) = \frac{x}{6}; x = 1, 2, 3, 4, 5, 6 \\ F_Y(y) = \frac{y}{6}; y = 1, 2, 3, 4, 5, 6 \end{array} \right.$
	$F_Y(y)$	$\frac{y}{6}$		
		1/6		
		2/6		
		3/6		
		4/6		
		5/6		
		6	1	

$$U = \max(X, Y), \text{ se pide } P(U=u) = P(U \leq u) - P(U \leq u-1) = F_U(u) - F_U(u-1)$$

$$\text{Calculamos } F_U(u) = P(U \leq u) = P(\max(X, Y) \leq u) = P(X \leq u, Y \leq u) = P(X \leq u) P(Y \leq u) = F_X(u) F_Y(u) = \left(\frac{u}{6}\right)^2 \rightarrow F_U(u) = \left(\frac{u}{6}\right)^2, u = 1, 2, 3, 4, 5, 6$$

$$P(U=u) = F_U(u) - F_U(u-1) = \left(\frac{u}{6}\right)^2 - \left(\frac{u-1}{6}\right)^2 = \frac{u^2 - (u-1)^2}{36} = \frac{2u-1}{36}$$

$$P(U=u) = \frac{2u-1}{36}, u = 1, 2, 3, 4, 5, 6$$

$$V = \min(X, Y) \rightarrow F_V(v) = P(V \leq v) = P(\min(X, Y) \leq v) = 1 - P(\min(X, Y) > v) = 1 - P(X > v, Y > v) = 1 - P(X > v) P(Y > v) = 1 - (1 - P(X \leq v))(1 - P(Y \leq v)) =$$

$$= 1 - (1 - F_X(v))(1 - F_Y(v)) = 1 - \left(1 - \frac{v}{6}\right)^2 \Rightarrow F_V(v) = 1 - \left(1 - \frac{v}{6}\right)^2, v = 1, 2, 3, 4, 5, 6$$

$$\begin{aligned}
 P(U=u) &= P(U \leq u) - P(U \leq u-1) = F_U(u) - F_U(u-1) = \\
 &= \left(1 - \left(1 - \frac{u}{6}\right)^2\right) - \left(1 - \left(1 - \frac{u-1}{6}\right)^2\right) = \left(\frac{6-u+1}{6}\right)^2 - \left(\frac{6-u}{6}\right)^2 = \frac{49+u^2-14u-36-u^2+17u}{36} = \\
 &= \frac{13-2u}{36} \rightarrow \boxed{P(U=u) = \frac{13-2u}{36}, u=1,2,3,4,5,6}
 \end{aligned}$$

$$M = \frac{1}{2}(x+y)$$

De la tabla deducimos

$$P(M=m) = \frac{1}{36}; m=1,6$$

$$P(M=m) = \frac{2}{36}; m=\frac{3}{2}, \frac{11}{2}$$

$$P(M=m) = \frac{3}{36}; m=2,5$$

$$P(M=m) = \frac{4}{36}; m=\frac{5}{2}, \frac{9}{2}$$

$$P(M=m) = \frac{5}{36}; m=3,4$$

$$P(M=m) = \frac{6}{36}; m=\frac{7}{2}$$

	1	2	3	4	5	6
1	1	$\frac{3}{2}$	2	$\frac{5}{2}$	3	$\frac{7}{2}$
2	$\frac{3}{2}$	2	$\frac{5}{2}$	3	$\frac{7}{2}$	4
3	2	$\frac{5}{2}$	3	$\frac{7}{2}$	4	$\frac{9}{2}$
4	$\frac{5}{2}$	3	$\frac{7}{2}$	4	$\frac{9}{2}$	5
5	3	$\frac{7}{2}$	4	$\frac{9}{2}$	5	$\frac{11}{2}$
6	$\frac{7}{2}$	4	$\frac{9}{2}$	5	$\frac{11}{2}$	6

→ Valores de la media

15 Empresa fabrica papel en planchas de $1 \times 1 \text{ m}^2$. Se mide la limpieza en n° impurezas/ m^2 . Línea 1: 5 impurezas/ m^2 . Línea 2: 3 impurezas/ m^2 . El n° impurezas por plancha es v.a. Poisson. Se empaquetan las planchas en packs de 2000 unidades, y se clasifican según la línea de procedencia. Si se encuentra un pack sin clasificar se toma una muestra aleatoria de 10 planchas y se determina el n° impurezas. Se le asigne el grupo de la línea 1 si el n° impurezas medio es mayor que cuatro, y la línea 2 en caso contrario.

a) Calcular la probabilidad de clasificar erróneamente un pack

L1 v.a n° impurezas en planchas de L1 (1 m^2) $\rightarrow \lambda_I = 5 \text{ imp}/\text{m}^2$

L2 v.a n° impurezas en planchas de L2 (1 m^2) $\rightarrow \lambda_{II} = 3 \text{ imp}/\text{m}^2$

X n° impurezas en 10 planchas $\rightarrow$ Si planchas $\in I \rightarrow \lambda_I' = 50 \text{ imp}/10 \text{ planchas}$ $P(I) = \frac{1}{2}$
 $\rightarrow$ Si planchas $\in II \rightarrow \lambda_{II}' = 30 \text{ imp}/10 \text{ planchas}$ $P(II) = \frac{1}{2}$

$$P(\text{clasificar erróneamente}) = P(\text{cls. I} | \text{II}) \cdot P(II) + P(\text{cls. II} | \text{I}) \cdot P(I)$$

$$P(\text{clasificar en I}) = P(X > 4 \cdot 10 \text{ planchas}); \quad P(I) = \frac{1}{2}$$

$$P(\text{clasificar en II}) = P(X \leq 4 \cdot 10 \text{ planchas}); \quad P(II) = \frac{1}{2}$$

$$p(\text{clasificar I} | \text{II}) = p(X > 40 | X \rightarrow \text{Poisson}(\lambda_{\text{II}}' = 30)) \approx p(X \geq 41 | X \sim N(30, \sqrt{30})) =$$

$$= p\left(z \geq \frac{41-30}{\sqrt{30}}\right) = 1 - p(z < 2,00) = 1 - \Phi(2) = 1 - 0,9772 = 22,8 \cdot 10^{-3}$$

$$p(\text{clas II} | \text{I}) = p(X \leq 40 | X \rightarrow \text{Poisson}(\lambda_{\text{I}}' = 50)) \approx p(X \leq 40 | X \sim N(50, \sqrt{50})) =$$

$$= p\left(z \leq \frac{40-50}{\sqrt{50}}\right) = p(z \leq -1,41) = p(z \geq 1,41) = 1 - p(z \leq 1,41) = 1 - \Phi(1,41) =$$

$$= 1 - 0,9207 = 0,0793$$

$$p(\text{clasificar erróneamente}) = 22,8 \cdot 10^{-3} \cdot \frac{1}{2} + 0,0793 \cdot \frac{1}{2} = \boxed{0,05105}$$

4.6 La función de densidad de una v.a. bidimensional viene dada por la expresión:

$$f_{x,y}(x,y) = \begin{cases} xy + ce^x, & \text{si } 0 < x < 1 \text{ y } 0 < y < 1 \\ 0 & \text{en el resto} \end{cases}$$

¿Son independientes las variables X e y ?

X e y serán independientes si se cumple la condición: $f_{x,y}(x,y) = f_x(x) f_y(y)$

$$f_x(x) = \int_0^1 (xy + ce^x) dy = x \frac{y^2}{2} + ce^x y \Big|_0^1 = \frac{x}{2} + ce^x, \quad 0 < x < 1$$

$$f_y(y) = \int_0^1 (xy + ce^x) dx = \frac{x^2}{2} y + ce^x \Big|_0^1 = \frac{y}{2} + ce^e - c = \frac{y}{2} + c(e-1), \quad 0 < y < 1$$

Como $f_{x,y} \neq f_x(x) f_y(y) \rightarrow \boxed{X \text{ e } Y \text{ no son v.a. independientes}}$

→ b) Caso concreto nº impurezas en placas ha sido: 1, 2, 3, 3, 4, 4, 5, 5, 6, 8. Calcular la prob. de que pertenezca a cada una de las líneas.

nº medio de impurezas = $\frac{1+2+3+3+4+4+5+5+6+8}{10} = 4,1$ impurezas/plancha $\rightarrow 41 \text{ imp}/10 \text{ planch}$

$$P(\text{I} | X=41) = \frac{P(X=41 | \text{I}) \cdot p(\text{I})}{P(X=41 | \text{I}) p(\text{I}) + P(X=41 | \text{II}) p(\text{II})}$$

$$P(X=41 | X \rightarrow \text{Poisson}(\lambda_{\text{I}}' = 50 \text{ imp}/10)) = \frac{50^{41}}{41!} e^{-50} = 0,026$$

$$P(X=41 | X \rightarrow \text{Poisson}(\lambda_{\text{II}}' = 30 \text{ imp}/10)) = \frac{30^{41}}{41!} e^{-30} = 0,01$$

$$P(\text{pertener a I}) = \frac{0,026 \cdot \frac{1}{2}}{0,026 \cdot \frac{1}{2} + 0,01 \cdot \frac{1}{2}} = \boxed{0,7198}$$

$$P(\text{pertener a II}) = \frac{P(X=41 | \text{II}) p(\text{II})}{P(X=41 | \text{II}) p(\text{II}) + P(X=41 | \text{I}) p(\text{I})} = \frac{0,01 \cdot \frac{1}{2}}{0,01 \cdot \frac{1}{2} + 0,026 \cdot \frac{1}{2}} =$$

$$= \boxed{0,2802}$$

4.7) Billetes se fabrican en pliegos. Dos máquinas iguales, una imprime el anverso y la otra el reverso. Sean X e Y el n° de defectos en el anverso y reverso respectivamente. Ambas variables son indep. con distribución de Poisson (λ_1, λ_2)

a) Demostrar que el n° total de defectos en un pliego $Z = X + Y$ tiene distribución de Poisson.

Nota: $P(Z=n) = \sum_{k=0}^n P(X=k)P(Y=n-k)$ y desarrollo del Binomio para $(\lambda_1 + \lambda_2)^n$.

$$P(Z=n) = \sum_{k=0}^n P(X=k)P(Y=n-k) \stackrel{X \text{ e } Y \rightarrow \text{Poisson / Independientes}}{=} \sum_{k=0}^n \frac{\lambda_1^k}{k!} e^{-\lambda_1} \cdot \frac{\lambda_2^{n-k}}{(n-k)!} e^{-\lambda_2} = e^{-\lambda_1 - \lambda_2} \sum_{k=0}^n \frac{\lambda_1^k \lambda_2^{n-k}}{k!(n-k)!}$$

$$= \frac{e^{-\lambda_1} e^{-\lambda_2}}{n!} \sum_{k=0}^n \underbrace{\frac{n!}{k!(n-k)!}}_{\binom{n}{k}} \lambda_1^k \lambda_2^{n-k} = \frac{e^{-(\lambda_1 + \lambda_2)}}{n!} (\lambda_1 + \lambda_2)^n \rightarrow \text{Es una Poisson con } \lambda = \lambda_1 + \lambda_2$$

NOTA!! Cuando sumamos v.a. de Poisson independientes obtenemos otra v.a. de Poisson que tiene como λ la suma de los λ de las v.a. Poisson iniciales.

b) Si el n° total de defectos del pliego es $Z=n$ ¿Cuál es la prob. de que haya exactamente $X=k$ defectos en el anverso? (Resultado en función de: λ_1, λ_2 y k ¿De qué distribución de probabilidad se trata?)

$$P(X=k | Z=n) = \frac{P(X=k, Z=n)}{P(Z=n)} \stackrel{\text{independencia}}{=} \frac{P(X=k, Y=n-k)}{P(Z=n)}$$

$$= \frac{e^{-\lambda_1} \frac{\lambda_1^k}{k!} \cdot e^{-\lambda_2} \frac{\lambda_2^{n-k}}{(n-k)!}}{\frac{e^{-(\lambda_1 + \lambda_2)}}{n!} (\lambda_1 + \lambda_2)^n} = \frac{n!}{(n-k)! k!} \frac{\lambda_1^k \lambda_2^{n-k}}{(\lambda_1 + \lambda_2)^n} = \binom{n}{k} \left(\frac{\lambda_1}{\lambda_1 + \lambda_2} \right)^k \left(\frac{\lambda_2}{\lambda_1 + \lambda_2} \right)^{n-k}$$

Se trata de una Binomial de parámetros $n, p = \frac{\lambda_1}{\lambda_1 + \lambda_2}$ $\binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k}$

4.8) La cantidad en miligramos de dos componentes contenidos en un producto es una v.a. bidimensional cuya función de densidad es:

$$f_{xy}(x,y) = \begin{cases} 4xy, & 0 \leq x \leq 1, 0 \leq y \leq 1 \\ 0, & \text{en el resto} \end{cases}$$

Calcular la probabilidad de que la cantidad del 1º componente sea menor que 0,3 mg cuando la del 2º es 0,8 mg.

Nos piden $P(X < 0,3 | Y = 0,8)$

Necesitamos la función de densidad condicionada $f_{x|y}(x|y) = \frac{f_{xy}(x,y)}{f_y(y)}$

$$\text{Calculamos } f_y(y) = \int_0^1 4xy \, dx = 4 \frac{x^2}{2} \Big|_0^1 y = 4y \frac{1}{2} = 2y \rightarrow f_{x|y}(x|y) = \frac{4xy}{2y} = 2x$$

que coincide con la marginal de $x \rightarrow f_x(x) = \int_0^1 4xy \, dy = 4x \frac{1}{2} = 2x \rightarrow \text{Ambas v.a. son independientes}$

Por tanto $f_{X|Y}(X|Y) = f(X) = 2X$ y ademas $P(Y < 0.3 | Y = 0.8) = P(X < 0.3)$

$$= \int_0^{0.3} 2x dx = 2 \frac{(0.3)^2}{2} = \boxed{0.09}$$

4.9 La llegada de clientes a un banco se considera un proceso de Poisson de parámetro λ . En la última hora llegaron 2 clientes ¿P(los dos entraran en los primeros 15 mins)?

X v.a. n° de clientes que llegan a un banco en 1h — Poisson(λ)

Y v.a. n° de clientes que llegan en 15 mins — Poisson($\frac{\lambda}{4}$)

$$e^{-\lambda} \frac{\lambda^x}{x!}$$

W v.a. n° de clientes que llegan en 45 mins — Poisson($\frac{3\lambda}{4}$)

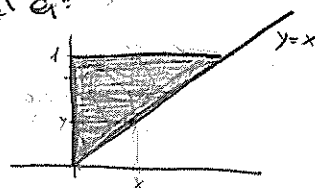
W, Y independientes

$$P(Y=2 | X=2) = \frac{P(Y=2, X=2)}{P(X=2)} = \frac{P(Y=2, W=0)}{P(X=2)} = \frac{P(Y=2) P(W=0)}{P(X=2)}$$

$$= \frac{e^{-\frac{\lambda}{4}} \frac{(\frac{\lambda}{4})^2}{2!} \cdot e^{-\frac{3\lambda}{4}} \frac{(\frac{3\lambda}{4})^0}{0!}}{e^{-\lambda} \frac{\lambda^2}{2!}} = \frac{e^{-\lambda} \frac{(\frac{\lambda}{4})^2}{2!}}{e^{-\lambda} \frac{\lambda^2}{2!}} = \left(\frac{1}{4}\right)^2, \quad \boxed{P(Y=2 | X=2) = \left(\frac{1}{4}\right)^2}$$

4.10 La función densidad de una r.v.a. bidimensional es:

$$f_{X,Y}(x,y) = \begin{cases} Kxy, & 0 < x < y < 1 \\ 0, & \text{en el resto} \end{cases}$$



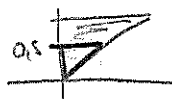
a) Calcular el valor de K.

$$\int_0^1 \int_x^1 Kxy dx dy = \int_0^1 Ky \frac{y^2}{2} dy = K \frac{y^4}{8} \Big|_0^1 = \frac{K}{8} = 1, \quad K = 8$$

b) Calcular $P(X < 0.5 | Y = 0.5)$

Necesitamos $f_{X|Y}(X|Y) = \frac{f_{X,Y}(x,y)}{f_Y(y)} = \frac{8xy}{f_Y(y)} = \frac{8xy}{4y^3} = \frac{2x}{y^2}$

$$f_Y(y) = \int_0^y 8xy dx = 8 \frac{y^2}{2} y = 4y^3 \quad 0 < y < 1$$



Para el caso $y=0.5 \rightarrow f(X|Y=0.5) = \frac{2x}{(0.5)^2} = 8x \quad 0 < x < 0.5$

Por tanto $P(X < 0.5 | Y = 0.5) = \int_0^{0.5} 8x dx = \frac{8 \cdot 0.5^2}{2} = \boxed{1}$

Completamente razonable ya que si $Y=0.5$ es seguro que $X < 0.5$

c) ¿Son independientes X e Y ?

Serán independientes si y solo si $f_{xy}(x,y) = f_x(x)f_y(y)$

$$f_{xy}(x,y) = 8xy \quad 0 < x < y < 1$$

$$f_y(y) = 4y^3 \quad 0 < y < 1$$

$$f_x(x) = \int_x^1 8xy \, dy = 8x \left(\frac{y^2}{2} \right)_x^1 = 8x \left(\frac{1}{2} - \frac{x^2}{2} \right)$$

No se cumple la condición de independencia

6.14) La función de densidad conjunta de los v.a. X_1, X_2 es:

		Y_1		
		-1	0	1
Y_2	-1	$\frac{1}{16}$	$\frac{3}{16}$	$\frac{1}{16}$
	0	$\frac{3}{16}$	0	$\frac{3}{16}$
	1	$\frac{1}{16}$	$\frac{3}{16}$	$\frac{1}{16}$

Calcular su coeficiente de correlación e indicar si son independientes.

Si son independientes

$$P(Y_1=k, Y_2=m) = P(Y_1=k)P(Y_2=m)$$

$$P(Y_1=0, Y_2=0) = 0$$

$$P(Y_1=0)P(Y_2=0) = \frac{6}{16} \cdot \frac{6}{16} = \left(\frac{6}{16}\right)^2 \rightarrow$$

→ No son independientes

$$\text{Cálculo de } \rho_{X_1, X_2} = \frac{\text{COV}(Y_1, Y_2)}{\sigma_{Y_1} \sigma_{Y_2}}$$

$$\text{COV}(Y_1, Y_2) = E[Y_1 Y_2] - E[Y_1]E[Y_2]$$

$$E[X] = \sum_{y=-1}^1 Y_1 P(Y_1=y) = -1 \cdot \frac{5}{16} + 0 \cdot \frac{6}{16} + 1 \cdot \frac{5}{16} = 0$$

$$E[Y_2] = 0$$

$$E[Y_1 Y_2] = ??$$

$$\begin{aligned} & \begin{array}{c} Y_1 \cdot Y_2 \\ -1 \end{array} \rightarrow P(Y_1=-1, Y_2=1) + P(Y_1=1, Y_2=-1) = \frac{1}{16} + \frac{1}{16} = \frac{2}{16} \\ & \begin{array}{c} 0 \\ 1 \end{array} \rightarrow P(Y_1=-1, Y_2=0) + P(Y_1=0, Y_2=0) + P(Y_1=1, Y_2=0) + \\ & \quad + P(Y_1=0, Y_2=1) + P(Y_1=0, Y_2=1) = \frac{3}{16} + 0 + \frac{3}{16} + \frac{3}{16} + \frac{3}{16} = \frac{12}{16} \\ & \quad \rightarrow P(Y_1=-1, Y_2=-1) + P(Y_1=1, Y_2=1) = \frac{1}{16} + \frac{1}{16} = \frac{2}{16} \end{aligned}$$

$$E[Y_1 Y_2] = \sum_{y=-1}^1 Y_1 Y_2 (P(Y_1, Y_2)=y) = -1 \cdot \frac{2}{16} + 0 \cdot \frac{12}{16} + 1 \cdot \frac{2}{16} = 0$$

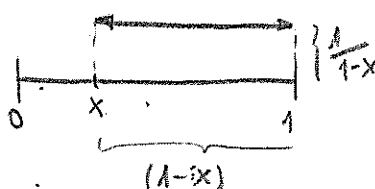
$$\text{COV}(Y_1, Y_2) = 0 \rightarrow \boxed{\rho_{Y_1, Y_2} = 0}$$

NOTA // Hemos demostrado que, aunque el coeficiente de correlación sea cero, no tienen porque ser independientes las variables.

4.1.7 Sea X un valor elegido al azar de una distribución uniforme en $[0, 1]$. A continuación se toma otro valor Y de la distribución uniforme $[X, 1]$. Calcular $f_Y(y)$

X v.a. uniforme $[0, 1] \longrightarrow f_X(x) = \begin{cases} 1 & 0 \leq x \leq 1 \\ 0 & \text{en el resto} \end{cases}$

Y uniforme en $[X, 1]$



$$f_{Y|X}(y|x) = \begin{cases} \frac{1}{1-x} & x \leq y \leq 1 \\ 0 & \text{en el resto} \end{cases}$$

$$f_{Y|X}(y|x) = \frac{f_{XY}(x,y)}{f_X(x)}; \quad f_{XY}(x,y) = f_{Y|X}(y|x) f_X(x) = \frac{1}{1-x} \cdot 1$$

$$f_{XY}(x,y) = \frac{1}{1-x} \quad 0 \leq x \leq y \leq 1$$

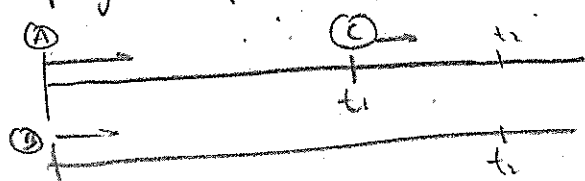
$$f_Y(y) = \int_0^y \frac{1}{1-x} dx = -\ln(1-x) \Big|_0^y = -\ln(1-y) + \ln(1) = -\ln(1-y)$$

$$f_Y(y) = -\ln(1-y) \quad 0 \leq y \leq 1$$

4.1.8 Oficinas de correos con 2 ventanillas. ABC llegan en el mismo instante y las ventanillas están desocupadas. Los tiempos de servicio requeridos por los 3 personas son v.a. exponenciales de parámetro λ . A y B comienzan de inmediato y C espera. ¿p(C no sea el último en salir)?

T_A v.a. tiempo de A en la ventanilla } exponencial (λ)
 T_B v.a. " " B " " "
 T_C v.a. " " C " " "

Supongamos que A es el primero en salir $\rightarrow$ B o C serán los últimos



$$\begin{aligned} p(\text{B sea el último}) &= p(T_B > t_2 | T_B > t_1) \\ &= \frac{p(T_B > t_2, T_B > t_1)}{p(T_B > t_1)} = \frac{p(T_B > t_2)}{p(T_B > t_1)} \\ &= \frac{e^{-\lambda t_2}}{e^{-\lambda t_1}} = e^{-\lambda(t_2 - t_1)} \end{aligned}$$

$$p(\text{C sea el último}) = p(T_C + t_1 > t_2) = p(T_C > t_2 - t_1) = e^{-\lambda(t_2 - t_1)}$$

Secuencias ABC equiprobables

(ACB)

De igual forma BAC serán equiprobables

BAC

4 casos posibles equiprobables

$$p(\text{C no sea el último}) = \frac{2}{4} = \frac{1}{2} = 0.5$$

Es igualmente probable que C o B sean últimos habiendo salido A el primero

Obvio, ya que lo exponencial no tiene memoria

4.20 La estatura de los ciudadanos varones sigue una distribución normal $N(\mu=175\text{ cm}, \sigma=5\text{ cm})$. Se seleccionan al azar 100 ciudadanos, ¿cuál es la probabilidad de que al menos 30 superen los 180 cm?

X o a n ciudadanos que superen los 180 cm de un total de 100

$$\begin{aligned} \rightarrow B(n=100, p) \\ E \rightarrow N(175, 5) \end{aligned} \rightarrow P = P(E > 180 | E \sim N(175, 5)) = P(Z > \frac{180-175}{5}) = \\ = P(Z > 1) = 1 - \Phi(1) = 1 - 0,8413 = 0,1587$$

$$P(X \geq 30 | X \rightarrow B(n=100, p=0,1587)) \approx P(X \geq 30 | X \sim N(15,87, \frac{15,87(0,8413)}{3,65})) =$$

aproximamos
a la normal
sin corrección
por cont.

$$= P(Z \geq \frac{30-15,87}{3,65}) = P(Z \geq 3,87) = 1 - \Phi(3,87) \approx 0$$

EXTRA en pág. 25

4.11 X e Y son v.a. con coeficiente de correlación $\rho = -1$. Si las varianzas son iguales, calcular la varianza de $Z = X + Y - 1$

$$\text{Var}[Z] = \text{Var}[X + Y - 1] = \text{Var}[X] + \text{Var}[Y] + 2\text{cov}(X, Y) =$$

$$\text{cov}(X, Y) = \rho \cdot \sigma_x \sigma_y \xrightarrow{\uparrow} \rho \sigma^2 = -\sigma^2$$

$$\sigma_x = \sigma_y = \sigma = \sqrt{\text{Var}[X]} = \sqrt{\text{Var}[Y]}$$

$$\Rightarrow \text{Var}[Z] = \sigma^2 + \sigma^2 + 2(-\sigma^2) = 0$$

Otra forma: $\rho_{xy} = -1 \rightarrow$ linealidad perfecta negativa $\Rightarrow Y = a + bX, b < 0$

$$\text{Var}(Y) = b^2 \text{Var}(X) \xrightarrow{\text{Var}(Y) = \text{Var}(X)} b^2 = 1 \xrightarrow{b < 0} b = -1 \rightarrow Y = a - X, X + Y = a$$

$$Z = X + Y - 1 = a - 1 \rightarrow \text{Var}(Z) = \text{Var}(a - 1) = 0$$

4.12 Equipo de radio con dos partes: receptor y amplificador. La duración del receptor es una v.a. de media 500 h y la duración del amplificador es una v.a. exponencial de media 1000 h. ¿Cuál es la probabilidad de que el fallo del equipo sea debido al receptor? (Las variables son independientes).

X v.a. tiempo del receptor

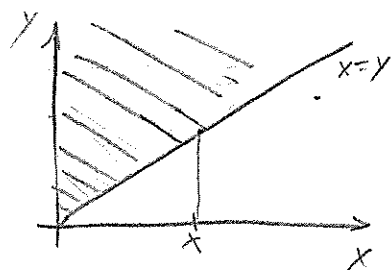
$$f_X(x) = \lambda e^{-\lambda x} \quad x \geq 0; \quad E[X] = \frac{1}{\lambda} = 500 \text{ h}$$

Y v.a. tiempo del ampli.

$$f_Y(y) = \mu e^{-\mu y} \quad y \geq 0; \quad E[Y] = \frac{1}{\mu} = 1000 \text{ h}$$

Por ser X e Y independientes $f_{XY}(x, y) = \lambda \mu e^{-\lambda x - \mu y}, x \geq 0, y \geq 0$

Se pide $P(Y \geq X) = P(Y - X \geq 0) = \iint_{Y-X \geq 0} f_{X,Y}(x,y) dx dy =$



$$= \int_0^{\infty} \int_0^y \lambda \mu e^{-\lambda x - \mu y} dx dy = \int_0^{\infty} \lambda \mu e^{-\mu y} \int_0^y e^{-\lambda x} dx dy =$$

$$= \int_0^{\infty} \lambda \mu e^{-\mu y} \left(\frac{e^{-\lambda x}}{-\lambda} \Big|_0^y \right) dy = \int_0^{\infty} -\mu e^{-\mu y} (e^{-\lambda y} - 1) dy =$$

$$= \int_0^{\infty} (-\mu e^{-\mu y - \lambda y} + \mu e^{-\mu y}) dy = \left(-\mu \frac{e^{-\mu y - \lambda y}}{-\mu - \lambda} + e^{-\mu y} \right) \Big|_0^{\infty} = 1 - \frac{\mu}{\mu + \lambda}$$

$$= 1 - \frac{\frac{1}{1000}}{\frac{1}{1000} + \frac{1}{500}} = 1 - \frac{\frac{1}{1000}}{\frac{3}{1000}} = \frac{2}{3}$$

$$\mu = \frac{1}{1000}$$

$$\lambda = \frac{1}{500}$$

4.13 Sea $X_1 \sim N(10, 1)$, $X_2 \sim N(20, 1)$, $X_3 \sim N(30, 1)$ se define

$$Z_1 = X_1 + X_2 - X_3; \quad Z_2 = X_1 + X_2 + X_3; \quad Z_3 = X_1 - X_2 - X_3$$

Calcular la matriz de varianzas de (Z_1, Z_2, Z_3) si X_1, X_2, X_3 son indep.

$$\begin{pmatrix} Z_1 \\ Z_2 \\ Z_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 1 & -1 \\ 1 & 1 & 1 \\ 1 & -1 & -1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} X_1 \\ X_2 \\ X_3 \end{pmatrix}; \quad \text{por indep} \quad \text{Var}[Z] = A M_X A^T = \begin{pmatrix} 1 & 1 & -1 \\ 1 & 1 & 1 \\ 1 & -1 & -1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & -1 \\ -1 & -1 & -1 \end{pmatrix} =$$

$$Z = A \cdot X$$

$$= \begin{pmatrix} 1 & 1 & -1 \\ 1 & 1 & 1 \\ 1 & -1 & -1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & -1 \\ -1 & -1 & -1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 6 & -2 & 4 \\ -2 & 6 & -4 \\ 4 & -4 & 6 \end{pmatrix}; \quad \text{Var}[Z] = \begin{pmatrix} 6 & -2 & 4 \\ -2 & 6 & -4 \\ 4 & -4 & 6 \end{pmatrix}$$

4.15 La función de densidad conjunta $f_{X,Y}(x,y) = xy$ $0 < x < 1$
 $0 < y < 2$

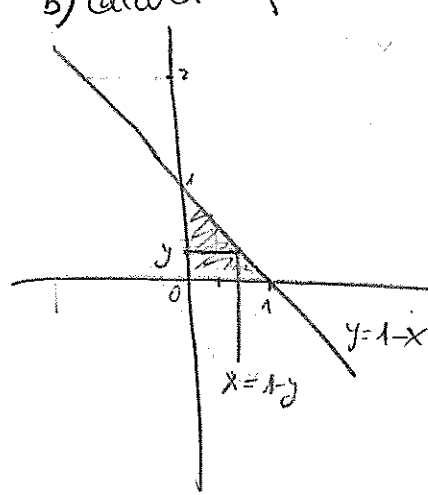
a) $f_X(x)$, $f_Y(y)$ ¿son x e y independientes?

$$f_X(x) = \int_0^2 xy dy = x \left(\frac{y^2}{2} \right) \Big|_0^2 = 2x \rightarrow f_X(x) = 2x, \quad 0 < x < 1$$

$$f_Y(y) = \int_0^1 xy dx = y \left(\frac{x^2}{2} \right) \Big|_0^1 = \frac{y}{2} \rightarrow f_Y(y) = \frac{y}{2}, \quad 0 < y < 2$$

Como $f_{X,Y}(x,y) = xy = f_X(x) f_Y(y) = 2x \cdot \frac{y}{2} = xy \rightarrow$ X e Y son independientes

b) Calcular $P(X+Y < 1) = \iint_{x+y < 1} xy \, dx \, dy = \int_0^1 \int_0^{1-y} xy \, dx \, dy = \int_0^1 y \left(\frac{x^2}{2} \right) \Big|_0^{1-y} dy =$



$$= \int_0^1 y \frac{(1-y)^2}{2} dy = \frac{1}{2} \int_0^1 (y + y^3 - 2y^2) dy =$$

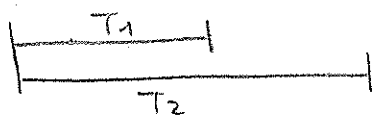
$$= \frac{1}{2} \left(\frac{y^2}{2} + \frac{y^4}{4} - 2 \frac{y^3}{3} \right) \Big|_0^1 = \frac{1}{2} \left(\frac{1}{2} + \frac{1}{4} - \frac{2}{3} \right) = \frac{1}{2} \frac{6+3-8}{12}$$

$$= \frac{1}{24} \quad \boxed{P(X+Y < 1) = \frac{1}{24}}$$

4.16 Un ordenador tarda un total de T_2 segundos en procesar un mensaje de correo electrónico. Esta cantidad incluye al tiempo T_1 durante el cual el mensaje está en la cola esperando a ser procesado $T_2 \geq T_1$.

$$f_{T_1, T_2}(T_1, T_2) = e^{-t_2} \quad 0 \leq t_1 \leq t_2 < \infty$$

Calcular la probabilidad de que un mensaje haya estado menos de 1 segundo en la cola si el tiempo total de su procesamiento ha sido mayor que 2 segundos.



$$P(T_1 \leq 1 \mid T_2 \geq 2) = \frac{P(T_1 \leq 1, T_2 \geq 2)}{P(T_2 \geq 2)}$$

Necesitamos $\int_{T_2}(T_2) = \int_0^{t_2} e^{-t_2} dt_1 = t_2 e^{-t_2}$

$$P(T_2 \geq 2) = 1 - P(T_2 < 2) = 1 - \int_0^2 t_2 e^{-t_2} dt_2 = 1 - \left(t_2 \frac{e^{-t_2}}{-1} + \int_0^2 e^{-t_2} dt_2 \right) =$$

$$= 1 - \left(-7e^{-2} + (-e^{-t_2}) \Big|_0^2 \right) = 1 + 2e^{-2} + e^{-2} - 1 = 3e^{-2}$$

$$P(T_1 \leq 1, T_2 \geq 2) = \int_2^\infty \int_0^1 e^{-t_2} dt_1 dt_2 = \int_2^\infty e^{-t_2} dt_2 = \frac{e^{-t_2}}{-1} \Big|_2^\infty =$$

$$= e^{-2}$$

$$\Rightarrow P(T_1 \leq 1 \mid T_2 \geq 2) = \frac{e^{-2}}{3e^{-2}} = \boxed{\frac{1}{3}}$$

4.19 En una fábrica 96% piezas resultan con longitudes admisibles, 3% defectuosas y 1% defectuosas largas. Se pide:

a) Probabilidad de que en lote de 250 piezas sean admisibles 242 o más

X n° piezas admisibles de un total de 250: $X \rightarrow B(n=250, p=0,96)$

$$P(X \geq 242 | X \rightarrow B(n=250, p=0,96)) \approx P(X \geq 241,5 | X \sim N(\mu = \frac{250 \cdot 0,96}{240}, \sigma = \sqrt{\frac{250 \cdot 0,96 \cdot 0,04}{3098}}))$$

$$= P(Z \geq \frac{241,5 - 240}{3,099}) = P(Z \geq 0,48) = 1 - P(Z < 0,48) = 1 - 0,6844 = \boxed{0,3156}$$

*) Con corrección por continuidad!!

b) En un lote de 500 sean cortas 10 o menos.

Y n° piezas cortas de un total de 500: $Y \rightarrow B(n=500, p=0,03)$ * Con correc. por cont.

$$P(Y \leq 10 | Y \rightarrow B(500, 0,03)) \approx P(Y \leq 10,5 \sim N(\mu = \frac{500 \cdot 0,03}{15}, \sigma = \sqrt{\frac{500 \cdot 0,03 \cdot 0,97}{3,814}}))$$

$$= P(Z \leq \frac{10,5 - 15}{3,814}) = P(Z \leq -1,18) = 1 - P(Z < 1,18) = 1 - 0,8810 =$$

$$= \boxed{0,119}$$

c) En 1000 piezas haya entre 6 y 12 largas.

L n° piezas largas de un total de 1000, $L \rightarrow B(n=1000, p=0,01)$

$$P(6 \leq L \leq 12 | L \rightarrow B(1000, 0,01)) \approx P(5,5 \leq L \leq 12,5 | L \sim N(\mu = 10, \sigma = \sqrt{10 \cdot 0,99}))$$

$$= P(\frac{5,5 - 10}{\sqrt{9,9}} \leq Z \leq \frac{12,5 - 10}{\sqrt{9,9}}) = P(-1,43 \leq Z \leq 0,79) =$$

$$= P(Z \leq 0,79) - P(Z > 1,43) = \Phi(0,79) - (1 - \Phi(1,43)) = 0,7852 - (1 - 0,9236) =$$

$$= \boxed{0,7088}$$

EXTRA ejercicio 20: ¿Cuál es la probabilidad de que la ^{estatura} media de 60 100 personas de la muestra sea mayor que 176?

Por teorema central del límite $\bar{E} \rightarrow N(\mu = 175, \sigma = \frac{5}{\sqrt{100}})$

$$P(\bar{E} \geq 176 | \bar{E} \rightarrow N(\mu = 175, \sigma = \frac{5}{\sqrt{100}})) = P(Z \geq \frac{176 - 175}{\frac{5}{\sqrt{100}}}) = P(Z \geq 2) =$$

$$= 1 - \Phi(2) = \boxed{0,0228}$$

NOTA!! $\bar{E}$ tiene mucha menos dispersión que E
 $\sigma_{\bar{E}} = 0,5 \quad \sigma_E = 5$

4.21 Proceso de fabricación. Por término medio hay 1 defecto cada 20 m. Si la distribución de defectos es Poisson, calcular la probabilidad de 6 defectos en 200 m.

a) Directamente

X v.a. n° defectos en 20 m $\rightarrow \lambda_x = 1 \text{ def}/20 \text{ m}$

Y v.a. n° defectos en 200 m $\rightarrow \lambda_y = 10 \text{ def}/200 \text{ m}$

$$P(Y=6 \mid Y \rightarrow \text{Poisson}(\lambda_y = 10 \text{ def}/200 \text{ m})) = e^{-10} \frac{10^6}{6!} = \boxed{0,063}$$

b) Por aprox. a la normal

$$\begin{aligned} P(5,5 \leq Y \leq 6,5 \mid Y \sim N(\mu=10, \sigma=\sqrt{10})) &= P\left(\frac{5,5-10}{\sqrt{10}} \leq Z \leq \frac{6,5-10}{\sqrt{10}}\right) = \\ &= P(-1,42 \leq Z \leq -1,11) = P(Z \leq -1,11) - P(Z \leq -1,42) = \\ &= 0,9722 - 0,8665 = \boxed{0,1057} \end{aligned}$$

4.21bis Para controlar la recepción de lotes de 10000 unidades de CDs se toma una muestra al azar de $n=200$ discos clasificándolos en aceptables o no. Si el n° de discos defectuosos es igual o inferior a 15 se acepta el lote. En caso contrario se rechaza.

a) ¿Cuál es la probabilidad de aceptar un lote con el 12% de discos defectuosos?

X v.a. n° discos defectuosos de un total de 200

$X \rightarrow B(n=200, p=0,12)$

$$P(\text{aceptar lote}) = P(X \leq 15 \mid X \rightarrow B(n=200, p=0,12)) \approx$$

$$\approx P(X \leq 15,5 \mid X \sim N(\mu=24, \sigma=\sqrt{12 \cdot 0,88})) = P\left(Z \leq \frac{15,5-24}{\sqrt{21,12}}\right) =$$

$$= P(Z \leq -1,85) = 1 - \Phi(1,85) = 1 - 0,9678 = \boxed{0,032}$$

b) ¿Cuál es la prob. de rechazar un lote con el 5% de defectuosos?

$Y \rightarrow B(n=200, p=0,05) \sim N(10, \sqrt{9,5})$

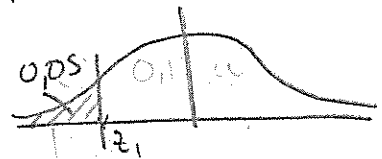
$$P(Y > 15 \mid Y \rightarrow B(200, 0,05)) = P(Y \geq 15,5 \mid Y \sim N(10, \sqrt{9,5}))$$

$$\begin{aligned} &= P\left(Z \geq \frac{15,5-10}{\sqrt{9,5}}\right) = P(Z \geq 1,78) = 1 - \Phi(1,78) = 1 - 0,9625 = \\ &= \boxed{0,0375} \end{aligned}$$

Muier teeeeee

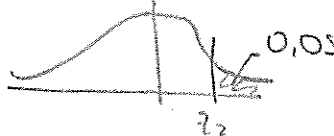
c) ¿Que valores de n y c deben utilizarse si se desea que los prob. anteriores sean iguales a 0,05?

$$p(\text{aceptar}) = p(X \leq c | X \sim B(n, p=0,12)) \approx p(X \leq c | X \sim N(\mu=n \cdot 0,12, \sigma=\sqrt{n \cdot 0,12 \cdot 0,88}))$$

$$= p\left(z \leq \frac{c - n \cdot 0,12}{\sqrt{0,1056 n}}\right) = 0,05$$


$$z_1 = \frac{c - 0,12n}{\sqrt{0,1056 n}}$$

$$p(\text{rechazar con 5\%}) = p(Y > c | Y \sim B(n, p=0,05)) \approx p(Y > c | Y \sim N(\mu=n \cdot 0,05, \sigma=\sqrt{n \cdot 0,05 \cdot 0,95})) =$$

$$= p\left(z \geq \frac{c - 0,05n}{\sqrt{0,0475 n}}\right) = 0,05$$


$$z_2 = \frac{c - 0,05n}{\sqrt{0,0475 n}}$$

Por simetría de la gráfica de la normal y valores de tablas $\begin{cases} z_1 = -1,64 \\ z_2 = 1,64 \end{cases}$

$$\begin{cases} \frac{c - 0,12n}{\sqrt{0,1056 n}} = -1,64 & (1) \\ \frac{c - 0,05n}{\sqrt{0,0475 n}} = +1,64 & (2) \end{cases}$$

$$(1) + (2) \rightarrow \frac{c - 0,12n}{\sqrt{0,1056 n}} + \frac{c - 0,05n}{\sqrt{0,0475 n}} = 0$$

$$\frac{25(c - 0,12n)}{\sqrt{0,1056 n}} = \frac{20(c - 0,05n)}{\sqrt{0,0475 n}}$$

$$\frac{25}{\sqrt{0,1056}} c + \frac{20}{\sqrt{0,0475}} c = \frac{25}{\sqrt{0,1056}} \cdot 0,12n + \frac{20}{\sqrt{0,0475}} \cdot 0,05n$$

$$c = \frac{0,5987 n}{7,665} = 0,078 n \quad (3)$$

$$\rightarrow \frac{0,078n - 0,12n}{\sqrt{0,1056 n}} = -1,64, \quad \frac{0,0475 n}{\sqrt{0,0475 n}} \cdot \frac{\sqrt{n}}{\sqrt{n}} = 1,64,$$

$$\sqrt{n} = \frac{1,64 \cdot \sqrt{0,1056}}{0,0475} \Rightarrow n = 161,84 \approx 162$$

$$c = 0,078 \cdot 162 = 12,62 \approx 13$$

Las muestras deberían de ser de $n=162$ CDs y el n de discos con los que se acepta el lote debería ser igual o inferior a $c=13$

4.22 Sean X, Y, U, V o.a. Demstrar que si $Y = U + V \Rightarrow \text{cov}(X, Y) = \text{cov}(X, U) + \text{cov}(X, V)$
 Como $Y = U + V, \mu_Y = \mu_U + \mu_V$

$$\begin{aligned} \text{cov}(X, Y) &= E[(X - \mu_X)(Y - \mu_Y)] = E[(X - \mu_X)(U + V - \mu_U - \mu_V)] = \\ &= E[(X - \mu_X)(U - \mu_U) + (X - \mu_X)(V - \mu_V)] = E[(X - \mu_X)(U - \mu_U)] + E[(X - \mu_X)(V - \mu_V)] = \\ &= \text{cov}(X, U) + \text{cov}(X, V) \quad \text{C.D.D.} \end{aligned}$$

$$(4.23) f_{xy}(x,y) = \frac{1}{2\pi(1-\rho^2)^{1/2}} \exp\left(\frac{-1}{2(1-\rho^2)}(x^2 - 2\rho xy + y^2)\right)$$

es la función de densidad de una normal bidimensional.

Si $\rho = 0,3$, se pide $p(Y \leq X+1)$

Sabemos que la función de densidad de una normal bidimensional

es:

$$f(x,y) = \frac{1}{2\pi\sigma_x\sigma_y(1-\rho^2)^{1/2}} \exp\left\{\frac{-1}{2(1-\rho^2)}\left(\left(\frac{x-\mu_x}{\sigma_x}\right)^2 + \left(\frac{y-\mu_y}{\sigma_y}\right)^2 - 2\left(\frac{x-\mu_x}{\sigma_x}\right)\left(\frac{y-\mu_y}{\sigma_y}\right)\right)\right\}$$

Identificando los parámetros

$$X \rightarrow N(0, 1) \quad \rho = 0,3, \quad \rho = \frac{\text{cov}(x,y)}{\sigma_x\sigma_y} = 0,3$$

$$Y \rightarrow N(0, 1)$$

$$p(Y \leq X+1) = p(Y-X \leq 1), \text{ Llamémoslo } W = Y-X \Rightarrow$$

$$W = (-1, 1) \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = a^T \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix}$$

$$\Rightarrow E[W] = a^T E[X, Y] = (-1, 1) \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix} = 0$$

$$\text{Var}[W] = a^T \begin{pmatrix} 1 & 0,3 \\ 0,3 & 1 \end{pmatrix} a = (-1, 1) \begin{pmatrix} 1 & 0,3 \\ 0,3 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \end{pmatrix} = (-0,7 \quad 0,7) \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \end{pmatrix} = 1,4$$

También $\text{Var}[W] = \text{Var}(x) + \text{Var}(y) - 2\text{cov}(x,y) = 1 + 1 - 2 \cdot 0,3 = 1,4$

$$p(Y \leq X+1) = p(Y-X \leq 1) = p(W \leq 1) \mid N \rightarrow (\mu=0, \sigma=\sqrt{1,4}) =$$

$$= p\left(z \leq \frac{1-0}{\sqrt{1,4}}\right) = p(z \leq 0,8023) = \boxed{0,8023}$$

425 Compuerto sometido durante 1h a una atmós. de oxígeno a 200 °C
Medida de corrosión = ganancia de peso. Para un determinado compuerto, esta ganancia X_1 , en 1h, se distribuye $\rightarrow N(100, 5)$

a) Se realizan ensayos sucesivos de cuántos se tendrán que hacer por término medio hasta encontrar una probeta con una ganancia mayor que 105?

y v.a. n° ensayos hasta encontrar probeta con ganancia ≥ 105

$Y \rightarrow$ Geométrica (P)

$$P = P(X_1 > 105 | X_1 \rightarrow N(100, 5)) = P(Z > \frac{105-100}{5}) = P(Z > 1) = 1 - \Phi(1) = 1 - 0,8413 = 0,1587$$

Se pide $E[Y] = \frac{1}{P} = \frac{1}{0,1587} = 6,3 \rightarrow$ se esperarán hacer entre 6 y 7 ensayos

b) Sometemos la probeta al ensayo durante 2h. La ganancia en la 2ª h, X_2 , es una normal $N(\mu=60, \sigma=5)$. $\rho_{X_1, X_2} = -0,28$.

Calcular la probabilidad de que una probeta tenga mayor ganancia en la 2ª h.

Se pide $P(X_2 > X_1) = P(\underbrace{X_2 - X_1}_W > 0)$

$W = X_2 - X_1, W \rightarrow N(\mu_w, \sigma_w)$

$$\mu_w = \mu_{X_2} - \mu_{X_1} = 60 - 100 = -40$$

$$\text{Var}(W) = \sigma_{X_1}^2 + \sigma_{X_2}^2 - 2 \text{Cov}(X_1, X_2) = 5^2 + 5^2 - 2 \cdot (-0,28) \cdot 5 \cdot 5 = 64,8$$

$\text{Cov}(X_1, X_2) = \rho \cdot \sigma_{X_1} \sigma_{X_2} \rightarrow W(-40, 8)$

$$P(W > 0) = P(Z > \frac{0 - (-40)}{8}) = P(Z > 5) \approx \underline{\underline{0}}$$

c) Se forman índices de oxidación $Z_1 = X_1 + X_2$ y $Z_2 = X_1 - X_2$. Calcular $f_{Z_1, Z_2}(x_1, z_2)$ ¿son independientes?

$Z_1 \rightarrow N(\mu_1, \sigma_1)$ $Z_2 \rightarrow N(\mu_2, \sigma_2)$

$$\begin{pmatrix} Z_1 \\ Z_2 \end{pmatrix} = \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -1 \end{pmatrix}}_A \begin{pmatrix} X_1 \\ X_2 \end{pmatrix} \quad \mu_x = \begin{pmatrix} 100 \\ 60 \end{pmatrix}, S_x = \begin{pmatrix} 25 & -0,28 \cdot 5 \cdot 5 \\ -0,28 \cdot 5 \cdot 5 & 25 \end{pmatrix}$$

$$\mu_z = A \mu_x = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 100 \\ 60 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 160 \\ 40 \end{pmatrix} \rightarrow \mu_1 = 160, \mu_2 = 40$$

$$\sigma_1^2 = 36, \sigma_2^2 = 64, \rho = 0$$

$$S_z = A S_x A^T = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 25 & -7 \\ -7 & 25 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 18 & 18 \\ 32 & -32 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 36 & 0 \\ 0 & 64 \end{pmatrix}$$

$$f(z_1, z_2) = \frac{1}{2\pi \sigma_1 \sigma_2 \sqrt{1-\rho^2}} \exp \left(\frac{-1}{2(1-\rho^2)} \left(\left| \frac{z_1 - \mu_1}{\sigma_1} \right|^2 + \left| \frac{z_2 - \mu_2}{\sigma_2} \right|^2 - 2 \left(\frac{z_1 - \mu_1}{\sigma_1} \right) \left(\frac{z_2 - \mu_2}{\sigma_2} \right) \right) \right)$$

$$f(z_1, z_2) = \frac{1}{2\pi \cdot 6 \cdot 8} \exp \left(\frac{-1}{2} \left(\left| \frac{z_1 - 160}{6} \right|^2 + \left| \frac{z_2 - 40}{8} \right|^2 - 2 \left(\frac{z_1 - 160}{6} \right) \left(\frac{z_2 - 40}{8} \right) \right) \right)$$

$$f_{z_1, z_2}(z_1, z_2) = \frac{1}{2\pi \cdot 48} \exp \left\{ -\frac{1}{22} \left(\left(\frac{z_1 - 160}{6} \right)^2 + \left(\frac{z_2 - 40}{8} \right)^2 - 2 \left(\frac{z_1 - 160}{6} \right) \left(\frac{z_2 - 40}{8} \right) \right) \right\}$$

Como $\rho = 0 \Rightarrow$ Son v.a. independientes.

d) Si la ganancia durante las dos primeras horas ha sido 170, ¿cuál es el valor medio de la ganancia en la 1ª hora?

"No hacer, dificultad elevada"

J. Juan.

4.26) Abastecimiento energético de una comarca depende de 3 centrales.

$P_{\text{nuclear}} = 500 \text{ MW}$, $P_{\text{térmica}} = 300 \text{ MW}$, $P_{\text{hidráulica}} = 200 \text{ MW}$. (Las centrales

pueden estar disponibles (toda pot.) o averiadas ($P=0$)

En un día $p(\text{averia nuclear}) = 0,10$, $p(\text{av. térmica}) = 0,12$, $p(\text{av. hidr.}) = 0,05$

Averías indep. y a lo largo de un día la central no cambia de estado.

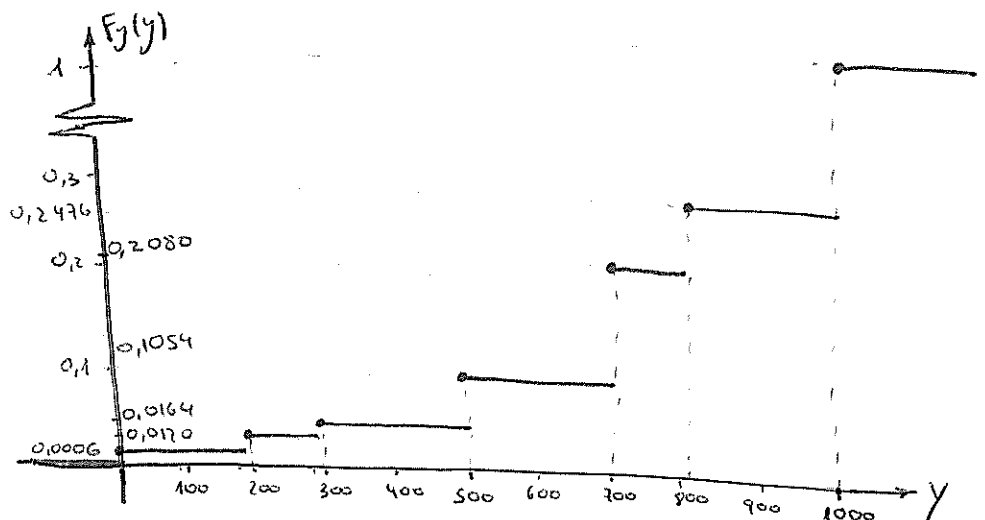
1) Calcular F_Y (Y = potencia disponible)

$$N = \begin{cases} 500 \text{ MW} & p=0,9 \\ 0 & p=0,1 \end{cases}; T = \begin{cases} 300 \text{ MW} & p=0,88 \\ 0 & p=0,12 \end{cases}; H = \begin{cases} 200 \text{ MW} & p=0,95 \\ 0 & p=0,05 \end{cases}$$

Y v.a. pot. disponible en la comarca $\rightarrow Y = N + T + H$

N	T	H	Y	P(Y=y)
0	0	0	0	$0,1 \cdot 0,12 \cdot 0,05 = 0,0006$
0	0	200	200	$0,1 \cdot 0,12 \cdot 0,95 = 0,0114$
0	300	0	300	$0,1 \cdot 0,88 \cdot 0,05 = 0,0044$
0	300	200	500	$0,1 \cdot 0,88 \cdot 0,95 = 0,0836$
500	0	0	500	$0,9 \cdot 0,12 \cdot 0,05 = 0,0054$
500	0	200	700	$0,9 \cdot 0,12 \cdot 0,95 = 0,1026$
500	300	0	800	$0,9 \cdot 0,88 \cdot 0,05 = 0,0396$
500	300	200	1000	$0,9 \cdot 0,88 \cdot 0,95 = 0,7524$

Y	$F_Y(Y) = P(Y \leq y)$
0	0,0006
200	0,0170
300	0,0164
500	0,1054
700	0,2080
800	0,2476
1000	1



2) Un país tiene 30 centrales de cada tipo del ap. anterior. Calcular la prob. de que en un día la potencia disponible sea menor que 24000 MW (aprox. normal).

W v.a. pot disponible

$$W = N_1 + N_2 + \dots + N_{30} + T_1 + T_2 + \dots + T_{30} + H_1 + H_2 + \dots + H_{30}$$

$$W = \sum_{i=1}^{30} N_i + \sum_{i=1}^{30} T_i + \sum_{i=1}^{30} H_i \quad \text{con } W \sim N, \text{ se pide } P(W < 24000) | W \sim N(\mu_W, \sigma_W^2)$$

$$E[W] = E\left[\sum_{i=1}^{30} N_i + \sum_{i=1}^{30} T_i + \sum_{i=1}^{30} H_i\right] = \sum_{i=1}^{30} E[N_i] + \sum_{i=1}^{30} E[T_i] + \sum_{i=1}^{30} E[H_i] \Rightarrow$$

$$E[N_i] = 500 \cdot 0,9 + 0 \cdot 0,1 = 450 \text{ MW}$$

$$E[T_i] = 300 \cdot 0,88 + 0 \cdot 0,12 = 264 \text{ MW}$$

$$E[H_i] = 200 \cdot 0,95 + 0 \cdot 0,05 = 190 \text{ MW}$$

$$E[W] = 30 \cdot 450 + 30 \cdot 264 + 30 \cdot 190 = 27120 \text{ MW}$$

$$\text{Var}[W] = \sum_{i=1}^{30} \text{Var}[N_i] + \sum_{i=1}^{30} \text{Var}[T_i] + \sum_{i=1}^{30} \text{Var}[H_i] =$$

$$\text{Var}[N_i] = E[N_i^2] - (E[N_i])^2 = 500^2 \cdot 0,9 + 0^2 \cdot 0,1 - 450^2 = 22500$$

$$\text{Var}[T_i] = 300^2 \cdot 0,88 + 0^2 \cdot 0,12 - 264^2 = 9504$$

$$\text{Var}[H_i] = 200^2 \cdot 0,95 + 0^2 \cdot 0,05 - 190^2 = 1900$$

$$\text{Var}[W] = 30(22500 + 9504 + 1900) = 1017120$$

$$P(W < 24000 | W \sim N(27120, \sqrt{1017120})) = P\left(Z < \frac{24000 - 27120}{\sqrt{1017120}}\right) =$$

$$= P(Z < -3,09) = 1 - P(Z < 3,09) = 1 - 0,9990 = \boxed{0,001}$$

3) La potencia máxima diaria demandada es una v.a. $\rightarrow N(23000, 1000)$ (D p/demanda sea superior a la potencia disponible)?

D v.a. pot max diaria $\rightarrow N(23000, 1000)$

W v.a. pot disponible

$$P(D > W) = P(\underbrace{D - W}_X > 0) \quad , \quad X = D - W$$

$$E[X] = E[D] - E[W] = 23000 - 27120 = -4120$$

$$\text{Var}[X] = \text{Var}[D] + \text{Var}[W] = 1000^2 + 1017120 = 2017120$$

(indep. D, W)

$$P(X > 0 | X \rightarrow N(-4120, \sqrt{2017120})) = P\left(Z > \frac{4120}{\sqrt{2017120}}\right) =$$

$$= P(Z > 2,90) = 1 - \Phi(2,90) = 1 - 0,9981 = \boxed{0,0019}$$

4.24 Inversor con dinero en 2 compañías. La rentabilidad es s.a.

X s.a. rentabilidad compañía 1 $\rightarrow N(10, 2.5)$ $\rho_{xy} = -0.5$

Y " " " " 2 $\rightarrow N(10, 1)$

¿Que proporción debe invertir en cada una para que el riesgo sea mínimo?
NOTA: Min. riesgo $\equiv$ min. varianza.

W s.a. rentabilidad total $\rightarrow W = aX + bY$ con $a+b=1$
(a y b en % 1)

$$\text{Var}[W] = (a \ 1-a) \begin{pmatrix} \sigma_x^2 & \rho\sigma_x\sigma_y \\ \rho\sigma_x\sigma_y & \sigma_y^2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a \\ 1-a \end{pmatrix} = (a\sigma_x^2 + (1-a)\rho\sigma_x\sigma_y + (1-a)\rho\sigma_x\sigma_y + (1-a)\sigma_y^2) \begin{pmatrix} a \\ 1-a \end{pmatrix}$$

$$= a^2\sigma_x^2 + 2a(1-a)\rho\sigma_x\sigma_y + (1-a)^2\sigma_y^2$$

$$\frac{d \text{Var}(W)}{da} = 0 \rightarrow 2a\sigma_x^2 + 2\rho\sigma_x\sigma_y - 4a\rho\sigma_x\sigma_y - 2(1-a)\sigma_y^2 = 0$$

$$\sigma_x^2 = 2.5^2 = 6.25$$

$$\sigma_y^2 = 1^2 = 1$$

$$\rho\sigma_x\sigma_y = -0.5 \cdot 2.5 \cdot 1 = -1.25$$

$$12.5a - 1.25(2-4a) - 2(1-a) = 0$$

$$a(12.5 + 5 + 2) = 2.5 + 2$$

$$a = \frac{4.5}{19.5} = 0.23$$

$$b = 0.77$$

Debe invertir el 23% en la 1ª compañía y el 77% en la 2ª

4.28 Plan de muestreo para controlar lote de 10000 unidades. La cap. de inspección es de 200 piezas. Determinar c y n° max. de piezas defectuosas en

a) la muestra que debe tener un lote aceptado si se desea que la prob. de rechazar un lote con el 10% piezas = 0.02.

X s.a. n° piezas defectuosas de un total de 200 $\rightarrow B(n=200, p=p(\text{defect.}))$

$$P(\text{rechazar}) = P(X \geq c) = 0.02 \text{ si } p(\text{def}) = 0.1$$

$$P(X > c | X \rightarrow B(200, 0.1)) \approx P(X > c | X \sim N(20, \frac{20 \cdot 0.9}{18})) = 0.02$$

$$P(X > c) = P(Z > \frac{c-20}{\sqrt{18}}) = 1 - P(Z \leq \frac{c-20}{\sqrt{18}}) = 0.02$$

$$P(Z \leq \frac{c-20}{\sqrt{18}}) = 1 - 0.02 = 0.98 \rightarrow \frac{c-20}{\sqrt{18}} = 2.05, c = 28.7$$

El lote deberá contener un máximo de 28 piezas defectuosas de un total de 200 para ser aceptado

b) Un proveedor afirma que sus lotes tienen un 5% de defectuosos. ¿qué prob. tiene de que un lote cuyo sea aceptado?

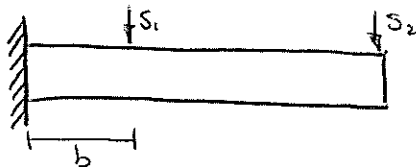
$p(\text{defec}) = 0,05$ y una n° pieza del de un lot de 200,
 $n = 200$

$$p(\text{aceptar}) = p(Y \leq 28 | Y \sim B(200, 0,05)) \approx p(Y \leq 28 | Y \sim N(10, 3,08)) =$$

$$= p\left(Z \leq \frac{28-10}{\sqrt{3,08}}\right) = p(Z \leq 5,84) \approx \boxed{1}$$

● Una viga en voladizo está sometida a dos cargas S_1 y S_2 que son v.a. con misma media y desviación típica. Obtener la correlación entre el esfuerzo cortante Q y el momento M en el empotramiento sabiendo que

$$\begin{cases} Q = S_1 + S_2 \\ M = bS_1 + 2bS_2 \end{cases}$$



$$\sigma_{S_1}^2 = \sigma_{S_2}^2 = \sigma^2$$

$$\text{cov}(S_1, S_2) = 0$$

$$\rho_{Q,M} = \frac{\text{cov}(Q,M)}{\sigma_Q \sigma_M}, \quad M_{Q,M} = \begin{pmatrix} \sigma_Q^2 & \text{cov}(Q,M) \\ \text{cov}(Q,M) & \sigma_M^2 \end{pmatrix}$$

Necesitamos calcular los valores de $M_{Q,M}$

$$\begin{pmatrix} Q \\ M \end{pmatrix} = \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & 1 \\ b & 2b \end{pmatrix}}_A \begin{pmatrix} S_1 \\ S_2 \end{pmatrix}, \quad M_{Q,M} = A M_{S_1, S_2} A^T = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ b & 2b \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \sigma^2 & 0 \\ 0 & \sigma^2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & b \\ 1 & 2b \end{pmatrix} =$$

$$= \begin{pmatrix} \sigma^2 & \sigma^2 \\ 3b\sigma^2 & 2b^2\sigma^2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & b \\ 1 & 2b \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2\sigma^2 & 3b\sigma^2 \\ 3b\sigma^2 & 5b^2\sigma^2 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{matrix} \sigma_Q^2 = 2\sigma^2 \\ \sigma_M^2 = 5b^2\sigma^2 \\ \text{cov}(Q,M) = 3b\sigma^2 \end{matrix} \Rightarrow$$

$$\Rightarrow \rho_{Q,M} = \frac{3b\sigma^2}{\sigma\sqrt{2} \cdot b\sigma\sqrt{5}} = \boxed{\frac{3}{\sqrt{10}}}$$

FÓRMULAS → MODELOS MULTIVARIANTES

● Variables discretas:

Distribución conjunta de prob.

$$P(X=x, Y=y)$$

Función de distribución conjunta

$$F_{xy}(x,y) = P(X \leq x, Y \leq y)$$

Distribuciones marginales

$$\left\{ \begin{aligned} P(X=x) &= \sum_{y=-\infty}^{y=\infty} P(X=x, Y=y) \\ P(Y=y) &= \sum_{x=-\infty}^{x=\infty} P(X=x, Y=y) \end{aligned} \right.$$

Distribuciones condicionadas

$$P(Y=y | X=x_0) = \frac{P(X=x_0, Y=y)}{P(X=x_0)}$$

Independencia →

$$P(X=i, Y=j) = P(X=i) P(Y=j)$$

● Variables continuas

Función de densidad conjunta

$$f_{xy}(x,y)$$

Función de distribución conjunta

$$F_{xy}(x,y) = \int_{-\infty}^y \int_{-\infty}^x f_{xy}(x,y) dx dy$$

Funciones de densidad marginales

$$\left\{ \begin{aligned} \int_{-\infty}^{\infty} f_{xy}(x,y) dy &= f_x(x) \\ \int_{-\infty}^{\infty} f_{xy}(x,y) dx &= f_y(y) \end{aligned} \right.$$

Funciones de densidad condicionadas

$$\left\{ \begin{aligned} f_{x|y}(x|y) &= \frac{f_{xy}(x,y)}{f_y(y)} \quad \text{con } f_y(y) > 0 \\ f_{y|x}(y|x) &= \frac{f_{xy}(x,y)}{f_x(x)} \quad \text{con } f_x(x) > 0 \end{aligned} \right.$$

Independencia

$$f_{xy}(x,y) = f_x(x) f_y(y)$$

• Esperanza de $g(x, y)$

$$E[g(x, y)] = \sum_{x=-\infty}^{\infty} \sum_{y=-\infty}^{\infty} g(x, y) \cdot P(x=x, y=y) \text{ en discretas;}$$

$$E[g(x, y)] = \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} g(x, y) f_{x,y}(x, y) dx dy \text{ en continuas.}$$

Si $g(x, y) = g_1(x) + g_2(y) \rightarrow E[g(x, y)] = E[g_1(x)] + E[g_2(y)]$

• Covarianza y Varianza

$$\text{Cov}(x, y) = E[(x - \mu_x)(y - \mu_y)]$$

$$\text{Cov}(x, y) = E[xy] - E[x]E[y]$$

Si x, y son indep $\rightarrow \text{Cov}(x, y) = 0$

$$\rightarrow E[xy] = E[x]E[y]$$

$$\text{Var}[ax + by] = a^2 \text{Var}[x] + b^2 \text{Var}[y] + 2ab \text{Cov}(x, y)$$

$$\text{Var}[x] = E[x^2] - (E[x])^2$$

• Correlación

$$\rho(x, y) = \frac{\text{Cov}(x, y)}{\sigma_x \sigma_y}$$

• Transformaciones lineales

$$y = a^T x$$

$$\bar{Y} = A \bar{X}$$

$$\begin{cases} E[Y] = a^T E[x] \\ \text{Var}[Y] = a^T \text{Var}[x] a \\ E[Y] = A E[x] \\ \text{Var}[Y] = A \text{Var}[x] A^T \end{cases}$$

Mat. varianzas

• Teorema central del límite

$$\bar{X} \rightarrow N(\mu; \frac{\sigma}{\sqrt{n}})$$

$x_1, x_2, \dots, x_n$ v.a. indep.
con misma distribución
de media μ y var. σ^2

• Aproximaciones

Binomial $(n, p) \xrightarrow[n \rightarrow \infty, p \rightarrow 0]{\lambda = np}$ Poisson λ

$$\begin{matrix} n \rightarrow \infty \\ p \rightarrow \frac{1}{2} \end{matrix}$$

$$\begin{matrix} \mu = np \\ \sigma = \sqrt{np(1-p)} \end{matrix}$$

Normal μ, σ

$$\begin{matrix} \mu = \lambda \\ \sigma = \sqrt{\lambda} \end{matrix} \lambda \rightarrow \infty$$

• Distribución normal multivariante

$$f(x_1, x_2, \dots, x_n) = \frac{1}{(2\pi)^{n/2} |M|^{1/2}} \exp\left\{-\frac{1}{2}(x-\mu)^T M^{-1}(x-\mu)\right\}$$

Bivariante $\rightarrow f(x_1, x_2) = \frac{1}{2\pi\sigma_1\sigma_2\sqrt{1-\rho^2}} \exp\left\{-\frac{1}{2(1-\rho^2)}\left[\left(\frac{x_1-\mu_1}{\sigma_1}\right)^2 + \left(\frac{x_2-\mu_2}{\sigma_2}\right)^2 - 2\rho\left(\frac{x_1-\mu_1}{\sigma_1}\right)\left(\frac{x_2-\mu_2}{\sigma_2}\right)\right]\right\}$

Estimación puntual

1 MÉTODOS DE ESTIMACIÓN. Método de los momentos

Sea $X \rightarrow f_X(x, \theta_1, \theta_2, \dots, \theta_r)$ con f_X conocida pero $\theta_1, \theta_2, \dots, \theta_r$ desconocidas.

Tomemos una muestra aleatoria simple de X : $x_1, x_2, x_3, \dots, x_n$

El método de los momentos consiste en:

- Hallar los momentos de grado 1 hasta r de la m.a.s.
- Igualamos los momentos de la muestra a los de la población.

Ejemplo: Sea la normal $N(\mu, \sigma)$, estimar μ y σ por el método de los momentos.

Como tenemos 2 parámetros calcularemos los momentos de grado 1 y 2:

$$a_1 = \frac{\sum_{i=1}^n x_i}{n} \longrightarrow \alpha_1 = E[X] = \mu$$

$$a_2 = \frac{\sum_{i=1}^n x_i^2}{n} \longrightarrow \alpha_2 = E[X^2] = \sigma^2 + \mu^2$$

Por tanto, igualando obtenemos la estimación pedida.

$$\hat{\mu} = \bar{X}$$

$$\hat{\sigma}^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i^2 - \bar{X}^2 = S^2$$

Por tanto, los estimadores por momentos de

una normal $N(\mu, \sigma)$ son $\hat{\mu} = \bar{X}$ y $\hat{\sigma}^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i^2 - \bar{X}^2$

5.2 Los taxis en servicio de una ciudad están numerados del 1 al N . Se observa una muestra de 10 taxis apuntándose sus números. Obtener un estimador de N por el método de los momentos.

Taxi: 1, 2, 3, ..., $N = X$

m.a.s: $n = 10$ taxis

x_1

x_2

$\vdots$

$\vdots$

x_{10}

taxi X prob($X=x$)

1 — $1/N$

2 — $1/N$

3 — $1/N$

$\vdots$

$\vdots$

N — $1/N$

Discreta
uniforme

¡!!
Igualamos [1]

La media de la m.a.s es $\bar{X} = \frac{x_1 + x_2 + \dots + x_{10}}{10}$

$$\text{Calculamos } E[X] = \sum_{i=1}^n x_i p(X=x_i) = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N x_i = \frac{1}{N} \left(\frac{1+N}{2} \cdot N \right) = \frac{1+N}{2}$$

$$\bar{X} = \frac{1+\hat{N}}{2}$$

$$\hat{N} = 2\bar{X} - 1$$

- ➔ En una urna hay N bolas numeradas de 1 hasta N . Se obtiene una muestra aleatoria simple con remplazamiento de 10 bolas resultando: 703, 785, 363, 454, 1050, 986, 798, 1338, 693, 646. Estimar N por el método de los momentos.

m.a.s: $x_1, x_2, \dots, x_{10}$ población real $\underbrace{X, \theta_1, \theta_2, \dots, \theta_N}_N: P(X=x) = \frac{1}{N}$

Calculamos $\bar{X}$ (media de la m.s.) = $\frac{\sum_{i=1}^{10} x_i}{10} = \frac{7816}{10} = 781.6$

Calculamos $E[X] \text{ (pob real)} = \sum_{i=1}^N x_i \cdot p(X=x) = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N x_i = \frac{1}{N} \left(\frac{1+N}{2} \cdot N \right)$

Igualemos: $781.6 = \frac{1+\hat{N}}{2}$; $\boxed{\hat{N} = 1562.2 \approx 1562 \text{ bolas}}$

- ➔ El coseno de un ángulo con el que se emiten ciertas partículas de un proceso radiactivo es una v.a. aleatoria con función de densidad: $f_x(x) = \frac{1+\theta x}{2}$ donde $x \in [-1, 1]$. Estimar θ por el método de los momentos.

Tomamos una m.a.s $x_1, x_2, \dots, x_n \rightarrow \bar{X}$

Calculamos $E[X] = \int_{-\infty}^{\infty} x f_x(x) = \int_{-1}^1 x \frac{1+\theta x}{2} = \frac{1}{2} \left(\frac{x^2}{2} + \frac{x^3 \theta}{3} \right) \Big|_{-1}^1 = \frac{1}{2} \left(\frac{1}{2} + \frac{\theta}{3} - \frac{1}{2} + \frac{\theta}{3} \right) = \frac{\theta}{3}$

Igualemos $\bar{X} = \frac{\hat{\theta}}{3} \rightarrow \boxed{\hat{\theta} = 3\bar{X}}$

2 MÉTODOS DE ESTIMACIÓN. Máxima Verosimilitud

Para aplicar este método hacemos:

1) Calcular la función de verosimilitud $\ell(\theta_1, \theta_2, \dots, \theta_n) = \prod_{i=1}^n f(x_i)$

2) Calculamos la función log-likelihood $L(\theta_1, \theta_2, \dots, \theta_n) = \log \ell(\theta_1, \theta_2, \dots, \theta_n)$

3) Derivamos e igualamos a cero, tantas veces como parámetros haya que estimar.

$\frac{\partial L(\theta_1, \theta_2, \dots, \theta_n)}{\partial \theta_i} = 0 \rightarrow \hat{\theta}_i$

➔ Una fuente radiactiva emite partículas según un proceso de Poisson con media λ desconocida. Durante 10 minutos se han contado el n° de partículas emitidas

Se pide estimar λ

12, 6, 11, 3, 8, 5, 3, 9, 7, 5.

$$\textcircled{1} \text{ Calcular } l(\lambda) = p(X_1=12, X_2=6, X_3=11, \dots, X_{10}=5)$$

$$= e^{-\lambda} \frac{\lambda^{12}}{12!} \cdot e^{-\lambda} \frac{\lambda^6}{6!} \cdot e^{-\lambda} \frac{\lambda^{11}}{11!} \dots e^{-\lambda} \frac{\lambda^5}{5!} =$$

$$= e^{-10\lambda} \frac{\lambda^{12+6+11+\dots+5}}{12!6!11!\dots5!} = e^{-10\lambda} \frac{\lambda^{69}}{12!6!11!\dots5!}$$

Por tratarse de una m.a.s., son independientes. Además, todos son Poisson, con función de densidad $f_X(x) = e^{-\lambda} \frac{\lambda^x}{x!}$

$$\textcircled{2} \text{ Calcular } L(\lambda) = \log(l(\lambda)) = \log\left(e^{-10\lambda} \frac{\lambda^{69}}{12!6!11!\dots5!}\right) =$$

$$\textcircled{3} \frac{d}{d\lambda} L(\lambda) = \frac{-10 e^{-10\lambda} \frac{\lambda^{69}}{12!6!11!\dots5!} + e^{-10\lambda} \frac{69 \lambda^{68}}{12!6!11!\dots5!}}{e^{-10\lambda} \frac{\lambda^{69}}{12!6!11!\dots5!}} = \frac{-10 \lambda^{69} + 69 \lambda^{68}}{\lambda^{69}} = \frac{69 - 10\lambda}{\lambda}$$

$$\frac{69 - 10\lambda}{\lambda} = 0 \rightarrow \boxed{\hat{\lambda} = 6.9}$$

Máx. verosimilitud Poisson

$$p(X=x) = e^{-\lambda} \frac{\lambda^x}{x!}; \text{ queremos estimar } \lambda$$

Muestra aleatoria simple (mas): $x_1, x_2, \dots, x_n$

$$l(\lambda) = p(x_1, x_2, \dots, x_n) = e^{-\lambda} \frac{\lambda^{x_1}}{x_1!} e^{-\lambda} \frac{\lambda^{x_2}}{x_2!} \dots e^{-\lambda} \frac{\lambda^{x_n}}{x_n!} = e^{-\lambda n} \frac{\lambda^{\sum_{i=1}^n x_i}}{x_1! x_2! \dots x_n!}$$

$$L(\lambda) = -\lambda n + \sum_{i=1}^n x_i \log \lambda - \sum_{i=1}^n \log x_i!$$

$$\frac{dL(\lambda)}{d\lambda} = -n + \sum_{i=1}^n x_i \frac{1}{\lambda} = 0; \quad -n + \sum_{i=1}^n x_i \frac{1}{\hat{\lambda}} = 0; \quad \boxed{\hat{\lambda} = \bar{x}}$$

Máx. verosimilitud: Normal

$$f_x(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \exp\left\{-\frac{1}{2}\left(\frac{x-\mu}{\sigma}\right)^2\right\} \quad \text{queremos estimar } \mu \text{ y } \sigma$$

$$\textcircled{1} \quad l(\mu, \sigma) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{1}{2\sigma^2}(x_1-\mu)^2} \cdot \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{1}{2\sigma^2}(x_2-\mu)^2} \cdots \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{1}{2\sigma^2}(x_n-\mu)^2} = \frac{1}{(2\pi)^{n/2}\sigma^n} e^{-\frac{1}{2\sigma^2}\sum (x_i-\mu)^2}$$

$$\textcircled{2} \quad L(\mu, \sigma) = \log l(\mu, \sigma) = -\frac{n}{2} \log(2\pi) - \frac{n}{2} \log \sigma^2 - \frac{1}{2\sigma^2} \sum_{i=1}^n (x_i - \mu)^2$$

$$\textcircled{3} \quad \begin{cases} \frac{\partial L}{\partial \mu} = -\frac{1}{2\sigma^2} \sum_{i=1}^n (x_i - \mu) \cdot (-1) \longrightarrow \frac{1}{2\sigma^2} \sum_{i=1}^n (x_i - \hat{\mu}) = 0; \quad \boxed{\hat{\mu} = \bar{x}} \\ \frac{\partial L}{\partial \sigma^2} = -\frac{n}{2} \frac{1}{\sigma^2} + \frac{1}{4\sigma^4} \sum_{i=1}^n (x_i - \mu)^2; \quad \frac{n}{2} \frac{1}{\hat{\sigma}^2} - \frac{1}{2\hat{\sigma}^4} \sum_{i=1}^n (x_i - \hat{\mu})^2 = 0 \end{cases}$$

$$\frac{n}{2} - \frac{1}{2\hat{\sigma}^2} \sum_{i=1}^n (x_i - \hat{\mu})^2 = 0; \quad \hat{\sigma}^2 = \frac{\sum (x_i - \hat{\mu})^2}{n} \longrightarrow \boxed{\hat{\sigma}^2 = s^2}$$

Máx. verosimilitud: Binomial

$$p(X=x) = p^r (1-p)^{n-r}$$

$$\textcircled{1} \quad l(p) = p(x_1, x_2, \dots, x_n) = p^{\sum x_i} (1-p)^{n-\sum x_i} = p^r (1-p)^{n-r} \quad \text{con } r = \sum x_i \text{ es el n.º de defectuosos}$$

$$\textcircled{2} \quad L(p) = \log(l(p)) = r \log p + (n-r) \log(1-p)$$

$$\textcircled{3} \quad \frac{dL}{dp} = r \frac{1}{p} + (n-r) \frac{-1}{1-p}; \quad \frac{r}{\hat{p}} - \frac{(n-r)}{1-\hat{p}} = 0; \quad \frac{r(1-\hat{p}) - (n-r)\hat{p}}{\hat{p}(1-\hat{p})} = 0$$

$$r - r\hat{p} - \hat{p}n + r\hat{p} = 0; \quad \boxed{\hat{p} = \frac{r}{n}}$$

NOTA!! Cuadro resumen estimadores

	MOMENTOS	MÁX. VEROSIMILITUD
NORMAL	$\hat{\mu}_m = \bar{x}$ $\hat{\sigma}_m^2 = s^2$	$\hat{\mu}_{mv} = \bar{x}$ $\hat{\sigma}_{mv}^2 = s^2$
POISSON	$\hat{\lambda}_m = \bar{x}$	$\hat{\lambda}_{mv} = \bar{x}$
BERNOULLI	$\hat{p}_m = \frac{r}{n}$	$\hat{p}_{mv} = \frac{r}{n}$

5.3) Una variable aleatoria discreta puede tomar los valores 0, 1, 2 con probabilidades $\frac{1.5}{\theta}$, $\frac{2.5}{\theta}$, $\frac{\theta-4}{\theta}$ respectivamente. Se toma una muestra de tamaño 25 con los resultados siguientes:

x_i	0	1	2
O_i	17	5	3

Estimar θ por máxima verosimilitud

$$① \ell(\theta) = (p(X=0))^{17} (p(X=1))^5 (p(X=2))^3 = \left(\frac{1.5}{\theta}\right)^{17} \left(\frac{2.5}{\theta}\right)^5 \left(\frac{\theta-4}{\theta}\right)^3 = \text{Fun. verosimilitud}$$

$$② L(\theta) = 17 \log(1.5) - 17 \log(\theta) + 5 \log(2.5) - 5 \log(\theta) + 3 \log(\theta-4) - 3 \log(\theta)$$

$$③ \frac{dL(\theta)}{d\theta} = -17 \frac{1}{\theta} - 5 \frac{1}{\theta} + 3 \frac{1}{\theta-4} - 3 \frac{1}{\theta} = -25 \frac{1}{\theta} + 3 \frac{1}{\theta-4} = \frac{-25\theta + 100 - 3\theta}{\theta(\theta-4)}$$

$$\frac{dL}{d\theta} = 0 \longrightarrow -25\hat{\theta} + 3\hat{\theta} + 100 = 0; \quad \boxed{\hat{\theta}_{MV} = \frac{100}{22}}$$

5.4) Se ha tomado una muestra de tamaño 10 del tiempo, en minutos, entre el paso de dos autobuses T en una parada con los siguientes resultados:

9, 10, 6, 4, 15, 6, 1.5, 4, 10. $F(t) = 1 - \exp(-\alpha t)$. Calcular $P(T > 10)$

T es a tiempo entre dos autobuses

$$p(T > 10) = 1 - p(T < 10) = 1 - F(10) = e^{-\alpha 10}$$

Como no sabemos el valor de α lo tenemos que estimar.

Usamos el método de máxima verosimilitud:

$$① \ell(\alpha) = p(9, 10, 6, \dots, 10) = f(9) f(10) \dots f(10) = \alpha e^{-\alpha 9} \alpha e^{-\alpha 10} \dots \alpha e^{-\alpha 10} = \alpha^{10} e^{-\alpha \sum_{i=1}^{10} t_i} = \alpha^{10} e^{-\alpha 70}$$

$$f(t) = \frac{d}{dt}(1 - e^{-\alpha t}) = \alpha e^{-\alpha t}$$

$$② L(\alpha) = \log(\alpha^{10} e^{-\alpha 70}) = 10 \log \alpha - \alpha 70$$

$$③ \frac{dL}{d\alpha} = \frac{10}{\alpha} - 70, \quad \frac{dL}{d\alpha} = 0 \longrightarrow \frac{10}{\hat{\alpha}} - 70 = 0, \quad \frac{10}{\hat{\alpha}} = 70, \quad \boxed{\hat{\alpha} = \frac{1}{7}}$$

$$\text{Por tanto } p(T > 10) = e^{-\frac{1}{7} 10} = \boxed{0.24}$$

5.5) La función de distribución de una variable aleatoria es: $F(x) = \begin{cases} 0 & x < 0 \\ (x/\beta)^\alpha & 0 \leq x \leq \beta \\ 1 & x > \beta \end{cases}$
con $\alpha, \beta > 0$. Estimar α y β por máx. verosimilitud

$$\frac{dF(x)}{dx} = \frac{\alpha}{\beta^\alpha} (x)^{\alpha-1} \quad 0 \leq x \leq \beta$$

$$① \quad l(\alpha, \beta) = \frac{\alpha}{\beta^\alpha} (x_1)^{\alpha-1} \cdot \frac{\alpha}{\beta^\alpha} (x_2)^{\alpha-1} \cdots \frac{\alpha}{\beta^\alpha} (x_n)^{\alpha-1} = \left(\frac{\alpha}{\beta^\alpha} \right)^n (x_1 x_2 \cdots x_n)^{\alpha-1}$$

$$② \quad L(\alpha, \beta) = \log(l(\alpha, \beta)) = n \log \alpha - \alpha n \log \beta + (\alpha-1) \sum_{i=1}^n \log x_i$$

$$③ \quad \begin{cases} \frac{\partial L}{\partial \alpha} = n \frac{1}{\alpha} - n \log \beta + \sum_{i=1}^n \log x_i = 0, & \hat{\alpha} = \frac{n}{n \log \beta - \sum \log x_i} \\ \frac{\partial L}{\partial \beta} = -\frac{\alpha n}{\beta} = 0 \longrightarrow \text{Imposible obtener } \hat{\beta} \end{cases}$$

NOTA!! Siempre que un parámetro condicione el dominio no podremos obtenerlo por estimación directa

$$\beta \geq x_i \text{ (condición de dominio)} \Rightarrow \hat{\beta} = \max\{x_1, x_2, \dots, x_n\}$$

$$\hat{\alpha} = \frac{n}{n \log \hat{\beta} - \sum \log x_i}$$

5.9) El tiempo de duración de ciertos componentes electrónicos es una variable aleatoria con distribución exponencial. Se ha realizado un ensayo con 10 componentes cuyos tiempos de duración han sido: 37, 45, 92, 104, 109, 200, 295. Después de 400 h, tres componentes seguían funcionando. Estimar por máx. verosimilitud el parámetro de la distribución exponencial.

NOTA!! Al trabajar con datos censurados haremos la función de verosimilitud como producto de las $f(x_i)$ de los datos completos junto con el producto de $P(T > t_i)$ de los datos censurados.

Datos $\left\{ \begin{array}{l} t_1 \\ t_2 \\ \vdots \\ t_7 \\ \text{Censurados} \left\{ \begin{array}{l} t_8 > 400 \\ t_9 > 400 \\ t_{10} > 400 \end{array} \right. \end{array} \right.$
Por ser exponencial $f(t) = \lambda e^{-\lambda t}$; $F(t) = 1 - e^{-\lambda t}$

$$① \quad l(\lambda) = f(t_1) f(t_2) \cdots f(t_7) P(T > 400) P(T > 400) P(T > 400) = \lambda^7 e^{-\lambda(37+45+92+104+109+200+295)} e^{-\lambda(400) \cdot 3} = \lambda^7 e^{-\lambda(2080)} = \lambda^7 e^{-\lambda 2080}$$

$$② \quad L(\lambda) = 7 \log \lambda - \lambda 2080; \quad ③ \quad \frac{dL}{d\lambda} = \frac{7}{\lambda} - 2080 = 0, \quad \hat{\lambda} = \frac{7}{2080} = 3.36 \cdot 10^{-3}$$

Extra $\rightarrow$ Vida media estimada $\hat{E}[T] = \frac{1}{\hat{\lambda}} = 297.4 \text{ h}$

➔ La velocidad del viento "y" en un emplazamiento es una variable aleatoria cuya distribución de probabilidad es:

$$P(Y \leq y) = 1 - e^{-(y/a)^2} \quad y \geq 0$$

Con un anemómetro se ha medido la velocidad efectiva del viento en 8 distintas épocas en el tiempo de forma que pueden considerarse independientes, obteniéndose:

$v_1 = 8,2$	$v_4 = 6,8$	$v_5 = 9,3$	Estimar "a" por máxima verosimilitud
$v_2 = 5,5$	$v_5 = 2,5$	$v_8 = 3,9$	
$v_3 = 2,7$	$v_6 = 7,7$		

$$f_y(y) = \frac{2y}{a} e^{-(y/a)^2}$$

$$① \quad l(a) = \frac{2v_1}{a} e^{-(v_1/a)^2} \dots \frac{2v_8}{a} e^{-(v_8/a)^2} = \left(\frac{2}{a}\right)^8 (v_1 v_2 \dots v_8) e^{-\frac{1}{a^2} \sum_{i=1}^8 v_i^2}$$

$$l(a) = \frac{1480019623}{a^8} e^{-\frac{1}{a^2} 318,26}$$

$$② \quad L(a) = 18,81 - 8 \log a - \frac{318,26}{a^2}$$

$$③ \quad \frac{dL}{da} = -8 \frac{1}{a} + \frac{318,262\hat{a}}{\hat{a}^4} = 0, \quad \frac{-8\hat{a}^2 + 318,262}{\hat{a}^3} = 0$$

$$\hat{a} = 39,78$$

➔ La distribución Γ : $f_y(y) = \frac{1}{\sigma \Gamma(\beta)} y^{\beta-1} e^{-y/\sigma}$; $y > 0$ es utilizada con

mucha frecuencia para describir los niveles de precipitación en un lugar, donde σ y β son parámetros a estimar. Se dispone de las precipitaciones máximas en un día medidas en pulgadas para un total de 36 tormentas observadas en un sistema montañoso peninsular. Siendo la media 7,29 y la varianza 32,45, estimar σ y β por el método de los momentos, teniendo en cuenta que $E(y) = \sigma\beta$;

$$E[y^2] = \sigma^2 \beta (\beta + 1)$$

$$\bar{X} = 7,29 \longrightarrow E[y] = \sigma\beta \longrightarrow \hat{\sigma}\hat{\beta} = 7,29 \quad (1)$$

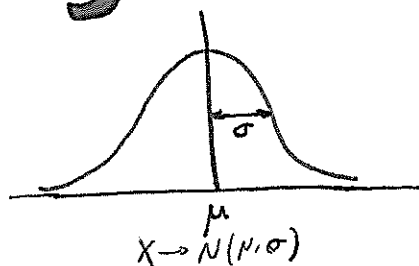
$$S^2 = 32,45 \longrightarrow E[y^2] = \sigma^2 (\beta (\beta + 1)) \longrightarrow$$

$$\longrightarrow 32,45 + 7,29^2 = \hat{\sigma}^2 \hat{\beta} (\hat{\beta} + 1)$$

$$\left\{ \begin{array}{l} \hat{\sigma}\hat{\beta} = 7,29 \longrightarrow \hat{\sigma} = \frac{7,29}{\hat{\beta}} \\ \hat{\sigma}^2 \hat{\beta} (\hat{\beta} + 1) = 32,45 + 7,29^2 \longrightarrow \frac{7,29^2}{\hat{\beta}^2} \hat{\beta} (\hat{\beta} + 1) = 85,5941 \end{array} \right.$$

$$53,1441 \hat{\beta} + 53,1441 = 85,5941 \hat{\beta}, \quad 32,45 \hat{\beta} = 53,1441, \quad \boxed{\begin{array}{l} \hat{\beta} = 1,638 \\ \hat{\sigma} = 4,45 \end{array}}$$

3 DISTRIBUCIÓN DE MEDIA NORMAL: $\bar{X}$



$X_1, X_2, \dots, X_n \equiv$ muestra aleatoria simple de una distribución normal (μ, σ)

$$\bar{X} = \frac{X_1 + X_2 + \dots + X_n}{n}$$

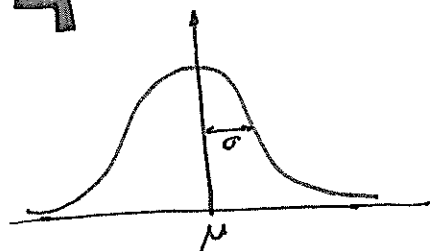
$$E[\bar{X}] = \frac{E[X_1] + E[X_2] + \dots + E[X_n]}{n} = \frac{\mu + \mu + \dots + \mu}{n} = \mu$$

$$Var[\bar{X}] = \frac{Var[X_1] + Var[X_2] + \dots + Var[X_n]}{n^2} = \frac{\sigma^2 + \sigma^2 + \dots + \sigma^2}{n^2} = \frac{\sigma^2}{n}$$

Por tanto: $\boxed{\bar{X} \rightarrow N\left(\mu, \frac{\sigma}{\sqrt{n}}\right)}$

4 DISTRIBUCIÓN DE VARIANZA NORMAL S^2 y VARIANZA CORREGIDA $\hat{S}^2$

$X_1, X_2, \dots, X_n \equiv$ m.a.s. de distribución normal (μ, σ)



$$S^2 = \frac{(X_1 - \bar{X})^2 + (X_2 - \bar{X})^2 + \dots + (X_n - \bar{X})^2}{n} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$$

$$= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^2 - \bar{X}^2$$

$$E[S^2] = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n E[X_i^2] - E[\bar{X}^2] = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (\sigma^2 + \mu^2) - \left(\frac{\sigma^2}{n} + \mu^2 \right) = \frac{n-1}{n} \sigma^2$$

$$\begin{aligned} Var[X_i] &= E[X_i^2] - (E[X_i])^2 \\ E[X_i^2] &= \sigma^2 + \mu^2 \end{aligned} \quad \left| \quad \begin{aligned} Var[\bar{X}] &= E[\bar{X}^2] - (E[\bar{X}])^2 \\ E[\bar{X}^2] &= \frac{\sigma^2}{n} + \mu^2 \end{aligned} \right.$$

Como $\boxed{E[S^2] = \frac{n-1}{n} \sigma^2}$ se está subestimando el valor de la varianza.

Proponemos otro estimador $\hat{S}^2$ (varianza corregida)

$$\hat{S}^2 = \frac{(X_1 - \bar{X})^2 + (X_2 - \bar{X})^2 + \dots + (X_n - \bar{X})^2}{n-1} \Rightarrow \boxed{(n-1)\hat{S}^2 = nS^2}$$

$$E[\hat{S}^2] = E\left[\frac{nS^2}{n-1}\right] = \frac{n}{n-1} E[S^2] = \frac{n}{n-1} \frac{n-1}{n} \sigma^2 = \sigma^2; \quad \boxed{E[\hat{S}^2] = \sigma^2}$$

Ahora la esperanza coincide con el valor verdadero por lo que ya no estoy subestimando.

5 DISTRIBUCIÓN χ^2

$z_1, z_2, \dots, z_n \rightarrow N(0,1)$ independientes

$z_1^2 + z_2^2 + \dots + z_n^2 \rightarrow \chi_n^2$ Distribución χ^2 con n grados de libertad

Propiedades

$$\begin{cases} E[\chi_n^2] = n \\ \text{Var}[\chi_n^2] = 2n \\ \chi_n^2 + \chi_m^2 = \chi_{n+m}^2 \text{ con } \chi_n^2 \text{ y } \chi_m^2 \text{ independientes} \end{cases}$$

$$\frac{nS^2}{\sigma^2} = \sum_{i=1}^n \left(\frac{x_i - \bar{x}}{\sigma} \right)^2 \rightarrow \chi_{n-1}^2$$

$$\begin{aligned} \text{Var}[S^2] &\Rightarrow \text{Var}\left[\frac{nS^2}{\sigma^2}\right] = \text{Var}[\chi_{n-1}^2] = 2(n-1) \\ \frac{n^2}{\sigma^4} \text{Var}[S^2] &= 2(n-1) \end{aligned}$$

$$\Rightarrow \text{Var}[S^2] = \frac{2(n-1)\sigma^4}{n^2}$$

$$\frac{(n-1)\hat{S}^2}{\sigma^2} = \sum_{i=1}^n \left(\frac{x_i - \bar{x}}{\sigma} \right)^2 \rightarrow \chi_{n-1}^2$$

$$\begin{aligned} \text{Var}[\hat{S}^2] &\Rightarrow \text{Var}\left[\frac{(n-1)\hat{S}^2}{\sigma^2}\right] = 2(n-1) \\ \frac{(n-1)^2}{\sigma^4} \text{Var}[\hat{S}^2] &= 2(n-1) \end{aligned}$$

$$\text{Var}[\hat{S}^2] = \frac{2\sigma^4}{n-1}$$

6 APROXIMACIONES A LA NORMAL

• Binomial (n, p): $X_1, X_2, \dots, X_n$ $\begin{cases} E[X_i] = p \\ \text{Var}[X_i] = p(1-p) \end{cases}$

$$\hat{p} = \frac{X_1 + X_2 + \dots + X_n}{n} \rightarrow \begin{cases} E[\hat{p}] = p \\ \text{Var}[\hat{p}] = \frac{p(1-p)}{n} \end{cases}$$

$$\hat{p} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} N\left(p, \sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}\right)$$

• Poisson (λ): $X_1, X_2, \dots, X_n$ $\begin{cases} E[X_i] = \lambda \\ \text{Var}[X_i] = \lambda \end{cases}$

$$\hat{\lambda} = \frac{X_1 + X_2 + \dots + X_n}{n} \rightarrow \begin{cases} E[\hat{\lambda}] = \lambda \\ \text{Var}[\hat{\lambda}] = \frac{\lambda}{n} \end{cases}$$

$$\hat{\lambda} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} N\left(\lambda, \sqrt{\frac{\lambda}{n}}\right)$$

7 PROPIEDADES DE LOS ESTIMADORES

● Estimador centrado o insesgado $E[\hat{\theta}] = \theta$

Ejemplos: Normal (μ, σ)

$\hat{\mu} = \bar{X}$, $\bar{X} \rightarrow N(\mu, \frac{\sigma^2}{n})$, $E[\bar{X}] = E[\hat{\mu}] = \mu \Rightarrow \hat{\mu}$ es un estimador centrado

$S^2 = \sigma^2$, $E[S^2] = \frac{n-1}{n} \sigma^2 \neq \sigma^2 \Rightarrow S^2$ no es centrado $\rightarrow$

$\hat{S}^2 = \sigma^2$; $E[\hat{S}^2] = \sigma^2 \Rightarrow \hat{S}^2$ es centrado

Un estimador centrado es insesgado, esto es:

$$\boxed{\text{Sesgo}[\hat{\theta}] = E[\hat{\theta}] - \theta = 0}$$

$$\begin{aligned} \text{sesgo}(S^2) &= E[S^2] - \sigma^2 \\ &= \frac{n-1}{n} \sigma^2 - \sigma^2 = \sigma^2 \left(\frac{n-1}{n} - 1 \right) = \\ &= -\frac{1}{n} \sigma^2 \end{aligned}$$

● Varianza mínima

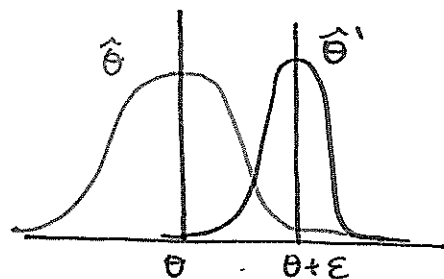
Los estimadores de máxima verosimilitud son los que tienen varianza mínima, esto es, para un mismo parámetro:

$$\text{Var}(\hat{\theta}_{ML}) \leq \text{Var}(\hat{\theta})$$

● Error cuadrático medio mínimo

Cuando tenemos dos estimadores tales que:

$$\begin{cases} \hat{\theta} \text{ es centrado pero } \hat{\theta}' \text{ no lo es} \\ \text{Var}(\hat{\theta}) \geq \text{Var}(\hat{\theta}') \end{cases}$$



Definimos el $\boxed{ECM = E[(\hat{\theta} - \theta)^2] = \text{sesgo}^2(\hat{\theta}) + \text{Var}(\hat{\theta})}$

Será mejor el estimador con menor ECM

Demo. $E[(\hat{\theta} - \theta)^2] = E[(\hat{\theta} - E[\hat{\theta}] + E[\hat{\theta}] - \theta)^2] =$

$$= E[(\hat{\theta} - E[\hat{\theta}])^2 + (E[\hat{\theta}] - \theta)^2 + 2(\hat{\theta} - E[\hat{\theta}])(E[\hat{\theta}] - \theta)] =$$

$$= \underbrace{E[(\hat{\theta} - E[\hat{\theta}])^2]}_{\text{Var}(\hat{\theta})} + \underbrace{E[(E[\hat{\theta}] - \theta)^2]}_{\text{sesgo}^2(\hat{\theta})} + 2 \underbrace{E[(\hat{\theta} - E[\hat{\theta}])(E[\hat{\theta}] - \theta)]}_{0}$$

$$= \text{Var}(\hat{\theta}) + \text{sesgo}^2(\hat{\theta})$$

$E[(\hat{\theta} - E[\hat{\theta}])(E[\hat{\theta}] - \theta)] = E[(\hat{\theta} - E[\hat{\theta}]) \cdot 0] = 0$ (momento de orden 1)

Consistente

$\lim_{n \rightarrow \infty} E[\hat{\theta}] = \theta$, es decir, que sean asintóticamente centrados

En general todos los estimadores de máxima verosimilitud lo son:

$$\hat{p} \sim N(p, \sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}) \rightarrow E[\hat{p}] = p \Rightarrow \hat{p} \text{ es asintóticamente centrado}$$

$$\hat{\lambda} \sim N(\lambda, \frac{1}{n}) \rightarrow E[\hat{\lambda}] = \lambda \Rightarrow \hat{\lambda} \text{ es asintóticamente centrado}$$

$$S^2 \rightarrow E[S^2] = \frac{n-1}{n} \sigma^2 \equiv \lim_{n \rightarrow \infty} E[S^2] = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{n-1}{n} \sigma^2 = \sigma^2 \Rightarrow S^2 \text{ es asintóticamente centrado}$$

Además $\lim_{n \rightarrow \infty} \text{Var}[\hat{\theta}] = 0$, es decir, han de tener variancia asintóticamente tendiendo a cero

➔ Ejemplo: Sea el estimador S^2 de una m.a.s. $X_1, X_2, \dots, X_n \sim N(\mu, \sigma)$, estimador de σ^2 . Definir sus propiedades:

$$E[S^2] = \frac{n-1}{n} \sigma^2 \neq \sigma^2 \rightarrow \text{No es centrado. Sesgo}[S^2] = E[S^2] - \sigma^2 = \frac{n-1}{n} \sigma^2 - \sigma^2$$

$$\text{Sesgo}[S^2] = -\frac{\sigma^2}{n}$$

$$\text{Var}[S^2]; \text{ como } \text{Var}\left[\frac{n S^2}{\sigma^2}\right] = \text{Var}[\chi_{n-1}^2] = 2(n-1) \Rightarrow \text{Var}[S^2] = \frac{2(n-1)\sigma^4}{n^2}$$

$$\lim_{n \rightarrow \infty} E[S^2] = 0 \text{ y } \lim_{n \rightarrow \infty} \text{Var}[S^2] = 0 \Rightarrow \text{Es consistente}$$

$$ECM = \text{sesgo}^2(S^2) + \text{var}(S^2) = \left(-\frac{\sigma^2}{n}\right)^2 + \frac{2(n-1)\sigma^4}{n^2} = \sigma^4 \left(\frac{2(n-1)}{n^2} + \frac{1}{n}\right)$$

$$ECM = \sigma^4 \frac{3n-2}{n^2}$$

5.10) Sea $X_1, X_2, \dots, X_n$ una m.a.s. de una función de densidad: $f(x) = 2(\theta-x)/\theta^2, 0 \leq x \leq \theta$. Obtener por el método de los momentos un estimador insesgado de θ y calcular su variancia

Calculamos el momento de orden 1 de la población real, es decir, $E[X]$

$$E[X] = \int_0^\theta x \frac{2(\theta-x)}{\theta^2} = \left(\frac{x^2 \theta}{\theta^2} - \frac{2x^3}{3\theta^2} \right) \Big|_0^\theta = \theta - \frac{2}{3}\theta = \frac{\theta}{3}$$

Como $\bar{X} \sim N(\mu, \frac{\sigma}{n})$
 $\hat{\theta}$ tiene una distribución asintóticamente normal

$$\text{Lo igualamos a } \bar{X} \text{ (media de la m.a.s.)} \rightarrow \frac{\hat{\theta}}{3} = \bar{X}; \quad \hat{\theta} = 3\bar{X}$$

$$E[\hat{\theta}] = E[3\bar{X}] = 3 E[\bar{X}] = 3 E[X] = 3 \frac{\theta}{3} = \theta \Rightarrow \text{Como } E[\hat{\theta}] = \theta, \hat{\theta} \text{ es centrado}$$

La esperanza de la media muestral coincide con la de la población real

$$\Rightarrow \text{Sesgo}[\hat{\theta}] = 0$$

➔ $\hat{\theta}$ es por tanto insesgado

$$\text{Var}(\hat{\theta}) = \text{Var}[3\bar{X}] = 9 \text{Var}[\bar{X}] = 9 \frac{\text{Var}[X]}{n} = 9 \frac{\theta^2}{18n} = \frac{\theta^2}{2n}$$

La variancia de la media muestral es la variancia de la poblacion real dividida entre el n° de sumandos de la muestra

$$\begin{aligned} \text{Var}[X] &= E[X^2] - (E[X])^2 = \\ &= \int_0^{\theta} x^2 \frac{2(\theta-x)}{\theta^2} - \left(\frac{\theta}{3}\right)^2 = \frac{2\theta^3}{3} - \frac{\theta^2}{2} - \frac{\theta^2}{9} = \\ &= \frac{12\theta^3 - 9\theta^2 - 2\theta^2}{18} = \frac{\theta^2}{18} \end{aligned}$$

Por tanto $\hat{\theta} \sim N\left(\theta, \frac{\theta^2}{2n}\right)$

5.12 $X_1, X_2, \dots, X_n$ es una m.a.s. de una $N(\mu, \sigma)$ con μ y σ desconocidos. Para estimar la variancia se propone el estimador:

$$S^2 = K \sum_{i=1}^{n-1} \sum_{j=i+1}^n (X_i - X_j)^2 ; \text{ Determinar } K \text{ para que sea centrado.}$$

$$\begin{aligned} \text{Queremos } E[S^2] &= K \sum_{i=1}^{n-1} \sum_{j=i+1}^n E[(X_i - X_j)^2] = K \sum_{i=1}^{n-1} \sum_{j=i+1}^n E[X_i^2 + X_j^2 - 2X_i X_j] = \\ &= K \sum_{i=1}^{n-1} \sum_{j=i+1}^n (E[X_i^2] + E[X_j^2] - 2E[X_i X_j]) = K \sum_{i=1}^{n-1} \sum_{j=i+1}^n (\sigma^2 + \mu^2 + \sigma^2 + \mu^2 - 2\mu^2) = \\ &= K 2\sigma^2 \sum_{i=1}^{n-1} \sum_{j=i+1}^n 1 = K 2\sigma^2 \sum_{i=1}^{n-1} (n-i) = \left(\frac{n-1+1}{2} \cdot n-1\right) K 2\sigma^2 = K\sigma^2 n(n-1) \end{aligned}$$

(n-1) + (n-2) + (n-3) + ... + 1 = $\frac{n(n-1)}{2}$

Queremos que sea centrado, esto es $\rightarrow E[S^2] = \sigma^2$

$$\rightarrow K\sigma^2 n(n-1) = \sigma^2 ; \quad K = \frac{1}{n(n-1)}$$

➔ Sea $X_1, X_2, \dots, X_n$ una m.a.s. de una variable con distribución de Poisson de media $\lambda = E[X]$. Se propone un estimador para λ : $T = \frac{X_1 + 2X_2 + 2X_3 + \dots + 2X_{n-1} + X_n}{2(n-1)}$

¿Es un estimador insesgado de λ ? Si es sesgado, calcule su sesgo. Calcule su variancia. Propon un estimador centrado con menor variancia que T. $E[X_i] = 1$

$$\begin{aligned} E[T] &= E\left[\frac{X_1 + 2X_2 + \dots + 2X_{n-1} + X_n}{2(n-1)}\right] = \frac{1}{2(n-1)} (E[X_1] + 2E[X_2] + \dots + 2E[X_{n-1}] + E[X_n]) = \\ &= \frac{1}{2(n-1)} (\lambda + 2\lambda(n-2) + \lambda) = \frac{1}{n-1} (\lambda + \lambda(n-2)) = \frac{\lambda(n-1)}{n-1} = \lambda \rightarrow \begin{cases} T \text{ es insesgado} \\ \text{o centrado} \end{cases} ; \text{ sesgo}(T) = 0 \end{aligned}$$

$$\text{Var}(T) = \text{Var}\left(\frac{X_1 + 2X_2 + \dots + 2X_{n-1} + X_n}{2(n-1)}\right) = \left(\frac{1}{2(n-1)}\right)^2 [\text{Var}(X_1) + 4\text{Var}(X_2) + \dots + 4\text{Var}(X_{n-1}) + \text{Var}(X_n)]$$

$$\stackrel{\text{Var}(X_i)=\lambda}{=} \left(\frac{1}{2(n-1)}\right)^2 (\lambda + 4\lambda + \dots + 4\lambda + \lambda) = \left(\frac{1}{2(n-1)}\right)^2 (2\lambda + (n-2)4\lambda) = \frac{\lambda}{2(n-1)^2} (1 + 2n - 4) = \frac{\lambda(2n-3)}{2(n-1)^2}$$

$\text{Var}(X_i) = \lambda$

$$\boxed{\text{Var}(T) = \frac{\lambda(2n-3)}{2(n-1)^2}}$$

Calcularemos un estimador $\hat{\lambda}$ por máxima verosimilitud

$$E[\hat{\lambda}] = \lambda, \text{Var}[\hat{\lambda}] = \frac{\lambda}{n}, \quad \boxed{\hat{\lambda} = \frac{\sum X_i}{n}}$$

$\text{Var}(T) \geq \text{Var}(\hat{\lambda})$
 porque $\hat{\lambda}$ es un estimador
 por máx. verosimilitud,
 por tanto tiene varianza
 mínima.

$$\frac{\lambda(2n-3)}{2(n-1)^2} \geq \frac{\lambda}{n}, \quad \frac{2n-3}{2(n-1)^2} - \frac{1}{n} \geq 0;$$

$$\frac{2n^2 - 3n - 2n^2 - 2 + 4n}{2n(n-1)^2} \geq 0; \quad \frac{n-2}{2n(n-1)^2} \geq 0 \quad \begin{cases} \text{Si } n=1 \rightarrow \text{Indeterminado} \\ n=2 \rightarrow 0 \rightarrow \text{Var}(T) = \text{Var}(\hat{\lambda}) \\ n>2 \rightarrow >0 \rightarrow \text{Var}(T) > \text{Var}(\hat{\lambda}) \end{cases}$$

$$\Rightarrow \boxed{\text{Var}(T) \geq \text{Var}(\hat{\lambda})}$$

5.1 $X \rightarrow B(n, p)$. mas $\{16, 18, 22, 25, 27\}$. Estimar n y p por el método de los momentos

Calculamos $E[X]$ de la pob. real que por ser X una binomial

$$E[X] = n \cdot p$$

Ahora el momento de orden 1 de la muestra es:

$$a_1 = \frac{\sum X_i}{n} = 21,6$$

$$\left. \begin{array}{l} \text{Igualando} \\ \hat{n}\hat{p} = 21,6 \end{array} \right\}$$

Hacemos lo mismo con $\text{Var}(X) = np(1-p)$

$$a_2 = \frac{\sum X_i^2}{n} = \frac{2418}{5} = 483,6$$

$$E[X^2] = \text{Var}(X) + (E[X])^2 = np(1-p) + (np)^2 \quad \xrightarrow{\text{Igualando}} \hat{n}\hat{p}(1-\hat{p} + \hat{n}\hat{p}) = 483,6$$

$$\left\{ \begin{array}{l} \hat{n}\hat{p} = 21,6 \rightarrow \hat{n} = \frac{21,6}{\hat{p}} \\ \hat{n}\hat{p}(1-\hat{p} + \hat{n}\hat{p}) = 483,6 \end{array} \right.$$

$$\rightarrow 21,6(1-\hat{p} + 21,6) = 483,6$$

$$\hat{p} = 22,6 - \frac{483,6}{21,6} = 0,21 \quad / \quad \hat{n} = \frac{21,6}{0,21} = 102,85 \approx 103$$

$$\boxed{\begin{array}{l} \hat{p} = 0,21 \\ n = 103 \end{array}}$$

5.6) La distancia X , del punto de impacto de un proyectil al centro de 6

es una variable aleatoria de $f(x) = \frac{2x}{\theta^2} \exp\left(-\frac{x^2}{\theta^2}\right)$, $x \geq 0$, $\theta \geq 0$

M.A.S: 2,1 | 3,2 | 6,3 | 5,4 | 2,2 | 6,9 | 7,1 | 6,6 | 2,5 | 9,1 | >11 | >11 | >11

Estimar θ Estimarémos θ por max. v $\rightarrow (1 - F(11))^3$

$$l(\theta) = f(x_1) f(x_2) \dots f(x_{10}) p(x_{11} > 11) p(x_{12} > 11) p(x_{13} > 11) =$$

$$= \frac{2 \cdot x_1}{\theta^2} e^{-\frac{x_1^2}{\theta^2}} \cdot \frac{2 \cdot x_2}{\theta^2} e^{-\frac{x_2^2}{\theta^2}} \dots \frac{2 \cdot x_{10}}{\theta^2} e^{-\frac{x_{10}^2}{\theta^2}} \left(e^{-\frac{11^2}{\theta^2}} \right)^3 =$$

$$F(x) = \int_0^x \frac{2x}{\theta^2} e^{-\frac{x^2}{\theta^2}} = -e^{-\frac{x^2}{\theta^2}} \Big|_0^x = 1 - e^{-\frac{x^2}{\theta^2}}$$

$$= \left(\frac{2}{\theta^2} \right)^{10} (x_1 \cdot x_2 \dots x_{10}) e^{-\frac{x_1^2 + x_2^2 + \dots + x_{10}^2}{\theta^2}} \left(e^{-\frac{11^2}{\theta^2}} \right)^3$$

$$L(\theta) = \ln(l(\theta)) = 10 \ln\left(\frac{2}{\theta^2}\right) + \ln(x_1 \cdot x_2 \dots x_{10}) + \frac{-x_1^2 - x_2^2 - \dots - x_{10}^2}{\theta^2} - \frac{11^2 \cdot 3}{\theta^2}$$

$$\frac{dL}{d\theta} = 10 \frac{-4\theta}{2\theta^2} + \sum_{i=1}^{10} (-x_i^2) \cdot \frac{-2\theta}{\theta^4} - 11^2 \cdot 3 \frac{-2\theta}{\theta^4} = -\frac{20}{\theta} + \frac{1}{\theta^3} (\sum x_i^2 (-2) + (-2) \cdot 11^2 \cdot 3) =$$

$$= -\frac{20}{\theta} + \frac{1}{\theta^3} (637,96 + 726)$$

$$\frac{dL}{d\theta} = 0 \rightarrow -20 + \frac{1}{\theta^2} (1363,96) = 0, \quad \frac{1}{\theta^2} = \frac{20}{1363,96}, \quad \hat{\theta} = \sqrt{\frac{1363,96}{20}}$$

$$\hat{\theta} = 8,258 \text{ cm}$$

5.7) Una compañía ha entrevistado a personas elegidas al azar hasta encontrar 20 que utilicen su producto. Estimar por m.v. la prop. de consumidores si el n° total de entrevistados ha sido 115.

Muestra $X_1, X_2, \dots, X_{115} \rightarrow B(n, p)$

$$l(p) = K p^{20} (1-p)^{115-20}; \quad L(p) = \ln K + 20 \ln(p) + 95 \ln(1-p)$$

$$\frac{dL}{dp} = 20 \frac{1}{p} + 95 \frac{-1}{1-p} = \frac{20 - 20p - 95p}{p(1-p)} = \frac{20 - 115p}{p(1-p)}; \quad \frac{dL}{dp} = 0 \rightarrow$$

$$\rightarrow 20 - 115\hat{p} = 0, \quad \hat{p} = \frac{20}{115} = 0,174 \rightarrow 17,4\%$$

5.8

➔ Se supone que el tiempo que tarda un paciente en recuperarse al aplicar el tratamiento A es una v.a. exponencial. Al observar 20 pacientes al cabo de 20 días 15 no se han recuperado y los otros 5 tardaron 17, 15, 19, 18 y 17 días. Estimar por máx. verosimilitud el tiempo medio hasta la recuperación.

$$X \rightarrow \text{exponencial}(\lambda) \Rightarrow f(t) = \lambda e^{-\lambda t}, F(t) = 1 - e^{-\lambda t}$$

$$\begin{aligned} l(\lambda) &= \underbrace{(P(t > 20))}_{1 - F(20)}^{15} \cdot f(t_{16}) \cdot f(t_{17}) \cdot \dots \cdot f(t_{20}) = \\ &= (e^{-\lambda \cdot 20})^{15} \cdot \lambda e^{-\lambda 17} \cdot \lambda e^{-\lambda 15} \cdot \dots \cdot \lambda e^{-\lambda 17} = \lambda^5 e^{-\lambda(15 \cdot 20 + \sum_{i=16}^{20} t_i)} \end{aligned}$$

$$L(\lambda) = \log(l(\lambda)) = 5 \log(\lambda) - \lambda(15 \cdot 20 + 86)$$

$$\frac{dL}{d\lambda} = 5 \frac{1}{\lambda} - 386 = \frac{5 - 386\lambda}{\lambda}; \text{ si } \frac{dL}{d\lambda} = 0 \rightarrow 5 - 386\lambda = 0$$

$$E[\hat{\lambda}] = \frac{1}{\hat{\lambda}} = \frac{386}{5} = 77.2 \rightarrow \boxed{E[\hat{\lambda}] = 77.2 \text{ días}}$$

5.11) $\bar{X}$ es la media de una m.a.s. $\rightarrow N(\mu, \sigma)$. Se define $\hat{X} = c\bar{X}$ como un estimador para μ . Determinar $C(\mu, \sigma)$ para que $\hat{X}$ tenga ECM mínimo. Calcular C si $\frac{\sigma}{\mu} = 2$

$$ECM = \text{sesgo}^2(\hat{X}) + \text{Var}(\hat{X})$$

$$\bullet \text{sesgo}(\hat{X}) = E[\hat{X}] - \mu = E[c\bar{X}] - \mu = c E[\bar{X}] - \mu = c\mu - \mu$$

$$\bullet \text{Var}(\hat{X}) = \text{Var}(c\bar{X}) = c^2 \text{Var}(\bar{X}) = c^2 \frac{\sigma^2}{n}$$

$$ECM = (c\mu - \mu)^2 + c^2 \frac{\sigma^2}{n} = c^2 \mu^2 - 2c\mu^2 + \mu^2 + \frac{c^2 \sigma^2}{n}$$

$$\frac{dECM}{dc} = 2\mu^2 c - 2\mu^2 + \frac{2c\sigma^2}{n} = 0; c \left(2\mu^2 + \frac{2\sigma^2}{n} \right) = 2\mu^2$$

$$c = \frac{2\mu^2 n}{2\mu^2 n + 2\sigma^2}; \boxed{c = \frac{\mu^2}{\mu^2 + \frac{\sigma^2}{n}}}$$

$$\text{Si } \frac{\sigma}{\mu} = 2 \rightarrow c = \frac{\left(\frac{\mu}{\sigma}\right)^2}{\left(\frac{\mu}{\sigma}\right)^2 + \left(\frac{\sigma^2}{\mu^2 n}\right)} = \frac{\left(\frac{1}{2}\right)^2}{\left(\frac{1}{2}\right)^2 + \frac{1}{n}} = \frac{\frac{1}{4}}{\frac{n+4}{4n}} = \frac{n}{n+4} \rightarrow \boxed{c = \frac{n}{n+4}}$$

5.15) Un sistema de lectura emplea un mensaje de 128-bit. La probabilidad de que un bit cambie dando error, p , es constante y los cambios son independientes. Estimar p si en los últimos 10000 lecturas (todas de 128-bit), 340 eran erróneas.

$$X_1, X_2, \dots, X_n \rightarrow B(n, p)$$

$$P(X=x) = \binom{10000}{x} p^x (1-p)^{10000-x}$$

$\underbrace{\hspace{10em}}_{p \text{ lectura no OK}} \quad p \text{ lectura OK}$

$$l(p) = K \left(1 - (1-p)^{128} \right)^{340} \left((1-p)^{128} \right)^{10000-340}$$

$$L(p) = \log K + 340 \log (1 - (1-p)^{128}) + 9660 \log (1-p)^{128}$$

$$\begin{aligned} \frac{dL}{dp} &= 340 \frac{+128(1-p)^{127}}{1 - (1-p)^{128}} + 9660 \cdot 128 \frac{-(1-p)^{127}}{(1-p)^{128}} \\ &= \frac{43520 (1-p)^{127} (1-p)^{128} - 1236480 (1-p)^{127} + (1-p)^{128} (1-p)^{127} 1236480}{(1 - (1-p)^{128}) (1-p)^{128}} \end{aligned}$$

$$\frac{dL}{dp} = 0 \rightarrow (1-\hat{p})^{127} (1-\hat{p})^{128} (43520 + 1236480) = 1236480 (1-\hat{p})^{127}$$

$$(1-\hat{p})^{128} = \frac{1236480}{1280000}; \quad 1-\hat{p} = \sqrt[128]{0.966} = 0.99972$$

$$0.966$$

$$\hat{p} = 0.00027$$

5.13) Para estimar σ^2 de una población normal se utiliza $\hat{\sigma}^2 = K \hat{S}^2$ ($\hat{S}^2$ var. muestral corregida). Calcular el valor de K que minimiza el ECM.

$$ECM = \text{sesgo}(\hat{\sigma}^2) + \text{Var}(\hat{\sigma}^2)$$

$$E[\hat{\sigma}^2] = E[K \hat{S}^2] = K E[\hat{S}^2] = K \sigma^2, \rightarrow \text{sesgo}(\hat{\sigma}^2) = K \sigma^2 - \sigma^2 = \sigma^2 (K-1)$$

$$\text{Var}(\hat{\sigma}^2) = \text{Var}(K \hat{S}^2) = K^2 \text{Var}\left(\frac{\hat{S}^2 (n-1)}{\sigma^2} \cdot \frac{\sigma^2}{n-1}\right) = \frac{K^2 \sigma^4}{(n-1)^2} 2(n-1) = \frac{2K^2 \sigma^4}{n-1}$$

χ^2_{n-1}

$$\Rightarrow ECM = \sigma^4 (K-1)^2 + \frac{2K^2 \sigma^4}{n-1}$$

$$\frac{dECM}{dK} = \sigma^4 \left(2(K-1) + \frac{4K}{n-1} \right) = 0, \quad 2(K-1)(n-1) + 4K = 0,$$

$$2Kn - 2K - 2n + 2 + 4K = 0, \quad K(n-1+2) = n-1, \quad \boxed{K = \frac{n-1}{n+1}}$$

TEMA 5 RESUMEN

● Método de los momentos

Consiste en hacer los momentos de grado 1 hasta r de una m.a.s. con r parámetros a estimar e igualarlos a los de la población

$$\underbrace{E[X] = \bar{X}}_{\mu} ; \underbrace{E[X^2] = \sigma^2 + \mu^2}_{E[X^2] - \bar{X}^2 = S^2 = \hat{\sigma}^2} ; \dots$$

● Método de máxima verosimilitud

1) Cálculo de la función de verosimilitud: $L(\theta) = \prod (x_1) \prod (x_2) \dots \prod (x_n)$

2) Función soporte $L(\theta) = \log[l(\theta)]$

3) Derivamos y calculamos el máximo de $L(\theta)$

$$\frac{dL(\theta)}{d\theta} = 0 \longrightarrow \hat{\theta}$$

	MOMENTOS	MÁXIMA VEROSIMILITUD
<u>NORMAL</u>	$\hat{\mu}_m = \bar{X} ; \hat{\sigma}_m^2 = S^2$	$\mu_{mv} = \bar{X} ; \hat{\sigma}_{mv}^2 = S^2$
<u>POISSON</u>	$\hat{\lambda}_m = \bar{X}$	$\hat{\lambda}_{mv} = \bar{X}$
<u>BERNOULLI</u>	$\hat{p}_m = r/n$	$p_{mv} = r/n$

● Distribuciones normales

$X_1, X_2, \dots, X_n$ m.a.s de una Normal $N(\mu, \sigma)$

MEDIA $\bar{X}$

$$E[\bar{X}] = \mu ; \text{Var}[\bar{X}] = \frac{\sigma^2}{n} ; \bar{X} \rightarrow N\left(\mu, \frac{\sigma}{\sqrt{n}}\right)$$

VARIANZA S^2

$$E[S^2] = \frac{n-1}{n} \sigma^2 ; \text{Var}[S^2] = \frac{2(n-1)\sigma^4}{n^2}$$

VARIANZA CORREGIDA $\hat{S}^2$

$$E[\hat{S}^2] = \sigma^2 ; (n-1)\hat{S}^2 = nS^2$$

$$\text{Var}[\hat{S}^2] = \frac{2\sigma^4}{n-1}$$

● DISTRIBUCIÓN χ^2

$$z_1, z_2, \dots, z_n \rightarrow N(0,1) \Rightarrow z_1^2 + z_2^2 + z_3^2 + \dots + z_n^2 = \chi_n^2$$

$$E[\chi_n^2] = n ; \text{Var}[\chi_n^2] = 2n ; \chi_n^2 + \chi_m^2 = \chi_{n+m}^2$$

$$\frac{nS^2}{\sigma^2} = \frac{(n-1)\hat{S}^2}{\sigma^2} = \sum_{i=1}^n \left(\frac{X_i - \bar{X}}{\sigma} \right)^2 \rightarrow \chi_{n-1}^2$$

● Aproximación a la normal

$\hat{p}$ de una Binomial (n, p)

$$\hat{p} = \frac{x_1 + x_2 + \dots + x_n}{n}$$

$$\hat{p} \sim N\left(p, \sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}\right)$$

$\hat{\lambda}$ de Poisson

$$\hat{\lambda} = \frac{x_1 + x_2 + \dots + x_n}{n}$$

$$\hat{\lambda} \sim N\left(\lambda, \sqrt{\frac{\lambda}{n}}\right)$$

● Propiedades de los estimadores

- Centrados o insesgados

$$E[\hat{\theta}] = \theta$$

$$\text{Sesgo} = E[\hat{\theta}] - \theta$$

- Varianza mínima

$$\text{Var}(\hat{\theta}_{\text{mín}}) \leq \text{Var}(\hat{\theta})$$

- Error cuadrático medio mínimo

$$\text{ECM} = E[(\hat{\theta} - \theta)^2] = \text{sesgo}^2(\hat{\theta}) + \text{Var}(\hat{\theta})$$

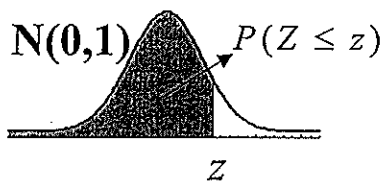
- Consistentes

$$\lim_{n \rightarrow \infty} E[\hat{\theta}] = \theta \quad \text{y} \quad \lim_{n \rightarrow \infty} \text{Var}[\hat{\theta}] = 0$$

III

Asintóticamente centrados y varianza asintóticamente nula.

TABLA
Normal
Estandar

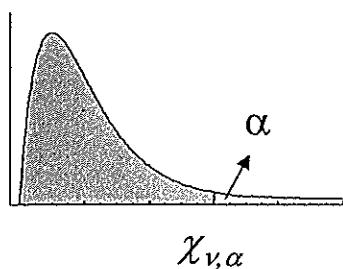


Ejemplo.

$$P(Z \leq 1.96) = 0.9750$$

Z	0	0,01	0,02	0,03	0,04	0,05	0,06	0,07	0,08	0,09
0,0	.5000	.5040	.5080	.5120	.5160	.5199	.5239	.5279	.5319	.5359
0,1	.5398	.5438	.5478	.5517	.5557	.5596	.5636	.5675	.5714	.5753
0,2	.5793	.5832	.5871	.5910	.5948	.5987	.6026	.6064	.6103	.6141
0,3	.6179	.6217	.6255	.6293	.6331	.6368	.6406	.6443	.6480	.6517
0,4	.6554	.6591	.6628	.6664	.6700	.6736	.6772	.6808	.6844	.6879
0,5	.6915	.6950	.6985	.7019	.7054	.7088	.7123	.7157	.7190	.7224
0,6	.7257	.7291	.7324	.7357	.7389	.7422	.7454	.7486	.7517	.7549
0,7	.7580	.7611	.7642	.7673	.7704	.7734	.7764	.7794	.7823	.7852
0,8	.7881	.7910	.7939	.7967	.7995	.8023	.8051	.8078	.8106	.8133
0,9	.8159	.8186	.8212	.8238	.8264	.8289	.8315	.8340	.8365	.8389
1,0	.8413	.8438	.8461	.8485	.8508	.8531	.8554	.8577	.8599	.8621
1,1	.8643	.8665	.8686	.8708	.8729	.8749	.8770	.8790	.8810	.8830
1,2	.8849	.8869	.8888	.8907	.8925	.8944	.8962	.8980	.8997	.9015
1,3	.9032	.9049	.9066	.9082	.9099	.9115	.9131	.9147	.9162	.9177
1,4	.9192	.9207	.9222	.9236	.9251	.9265	.9279	.9292	.9306	.9319
1,5	.9332	.9345	.9357	.9370	.9382	.9394	.9406	.9418	.9429	.9441
1,6	.9452	.9463	.9474	.9484	.9495	.9505	.9515	.9525	.9535	.9545
1,7	.9554	.9564	.9573	.9582	.9591	.9599	.9608	.9616	.9625	.9633
1,8	.9641	.9649	.9656	.9664	.9671	.9678	.9686	.9693	.9699	.9706
1,9	.9713	.9719	.9726	.9732	.9738	.9744	.9750	.9756	.9761	.9767
2,0	.9772	.9778	.9783	.9788	.9793	.9798	.9803	.9808	.9812	.9817
2,1	.9821	.9826	.9830	.9834	.9838	.9842	.9846	.9850	.9854	.9857
2,2	.9861	.9864	.9868	.9871	.9875	.9878	.9881	.9884	.9887	.9890
2,3	.9893	.9896	.9898	.9901	.9904	.9906	.9909	.9911	.9913	.9916
2,4	.9918	.9920	.9922	.9925	.9927	.9929	.9931	.9932	.9934	.9936
2,5	.9938	.9940	.9941	.9943	.9945	.9946	.9948	.9949	.9951	.9952
2,6	.9953	.9955	.9956	.9957	.9959	.9960	.9961	.9962	.9963	.9964
2,7	.9965	.9966	.9967	.9968	.9969	.9970	.9971	.9972	.9973	.9974
2,8	.9974	.9975	.9976	.9977	.9977	.9978	.9979	.9979	.9980	.9981
2,9	.9981	.9982	.9982	.9983	.9984	.9984	.9985	.9985	.9986	.9986
3,0	.9987	.9987	.9987	.9988	.9988	.9989	.9989	.9989	.9990	.9990

Tabla χ^2



v: grados de libertad (g.l.)

EJEMPLO

$$P(\chi_9 \geq 19,02) = 0,025$$

	α									
g.l.	0,995	0,990	0,975	0,950	0,500	0,050	0,025	0,010	0,005	
1	.00004	.00016	.00098	.00393	0,455	3,841	5,024	6,635	7,879	
2	.01002	.02001	0,051	0,103	1,386	5,991	7,378	9,210	10,60	
3	.0717	0,115	0,216	0,352	2,366	7,815	9,348	11,34	12,84	
4	0,207	0,297	0,484	0,711	3,357	9,488	11,14	13,28	14,86	
5	0,412	0,554	0,831	1,145	4,351	11,07	12,83	15,09	16,75	
6	0,676	0,872	1,237	1,635	5,348	12,59	14,45	16,81	18,55	
7	0,989	1,239	1,690	2,167	6,346	14,07	16,01	18,48	20,28	
8	1,344	1,647	2,180	2,733	7,344	15,51	17,53	20,09	21,95	
9	1,735	2,088	2,700	3,325	8,343	16,92	19,02	21,67	23,59	
10	2,156	2,558	3,247	3,940	9,342	18,31	20,48	23,21	25,19	
11	2,603	3,053	3,816	4,575	10,341	19,68	21,92	24,73	26,76	
12	3,074	3,571	4,404	5,226	11,340	21,03	23,34	26,22	28,30	
13	3,565	4,107	5,009	5,892	12,340	22,36	24,74	27,69	29,82	
14	4,075	4,660	5,629	6,571	13,339	23,68	26,12	29,14	31,32	
15	4,601	5,229	6,262	7,261	14,339	25,00	27,49	30,58	32,80	
16	5,142	5,812	6,908	7,962	15,338	26,30	28,85	32,00	34,27	
17	5,697	6,408	7,564	8,672	16,338	27,59	30,19	33,41	35,72	
18	6,265	7,015	8,231	9,390	17,338	28,87	31,53	34,81	37,16	
19	6,844	7,633	8,907	10,117	18,338	30,14	32,85	36,19	38,58	
20	7,434	8,260	9,591	10,851	19,337	31,41	34,17	37,57	40,00	
21	8,034	8,897	10,283	11,591	20,337	32,67	35,48	38,93	41,40	
22	8,643	9,542	10,982	12,338	21,337	33,92	36,78	40,29	42,80	
23	9,260	10,196	11,689	13,091	22,337	35,17	38,08	41,64	44,18	
24	9,886	10,856	12,401	13,848	23,337	36,42	39,36	42,98	45,56	
25	10,520	11,524	13,120	14,611	24,337	37,65	40,65	44,31	46,93	
26	11,160	12,198	13,844	15,379	25,336	38,89	41,92	45,64	48,29	
27	11,808	12,878	14,573	16,151	26,336	40,11	43,19	46,96	49,65	
28	12,461	13,565	15,308	16,928	27,336	41,34	44,46	48,28	50,99	
29	13,121	14,256	16,047	17,708	28,336	42,56	45,72	49,59	52,34	
30	13,787	14,953	16,791	18,493	29,336	43,77	46,98	50,89	53,67	
40	20,707	22,164	24,433	26,509	39,335	55,76	59,34	63,69	66,77	
50	27,991	29,707	32,357	34,764	49,335	67,50	71,42	76,15	79,49	
60	35,534	37,485	40,482	43,188	59,335	79,08	83,30	88,38	91,95	
70	43,275	45,442	48,758	51,739	69,334	90,53	95,02	100,43	104,21	
80	51,172	53,540	57,153	60,391	79,334	101,88	106,63	112,33	116,32	
90	59,196	61,754	65,647	69,126	89,334	113,15	118,14	124,12	128,30	
100	67,328	70,065	74,222	77,929	99,334	124,34	129,56	135,81	140,17	
120	83,852	86,923	91,573	95,705	119,334	146,57	152,21	158,95	163,65	

TEMA 6 RESUMEN

● Pasos para construir un intervalo de confianza

- ① Construir estadístico-pivote (función que depende del verdadero valor del parámetro y su estimación)
- ② Fijar el nivel de confianza ($\alpha = 0,05$ o $\alpha = 0,01$)
- ③ Obtener el intervalo con los datos de la m.a.s.

● Intervalo para μ con σ conocido en una normal

$$\mu \in \bar{X} \pm z_{\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}}$$

● Intervalo para μ con σ desconocido en una normal

$$\mu \in \bar{X} \pm t_{n-1, \alpha/2} \frac{\hat{S}}{\sqrt{n}}$$

● Intervalo para σ^2 en una normal

$$\frac{(n-1)\hat{S}^2}{\chi^2_{1-\alpha/2}} < \sigma^2 < \frac{(n-1)\hat{S}^2}{\chi^2_{\alpha/2}}$$

● t de Student

Distribución que se construye

$$\frac{N(0,1)}{\sqrt{\frac{\chi^2_{\alpha}}{S}}} \rightarrow t_{\alpha}$$

● Intervalo para λ de Poisson

$$\hat{\lambda} - z_{\alpha/2} \sqrt{\frac{\hat{\lambda}}{n}} \leq \lambda \leq \hat{\lambda} + z_{\alpha/2} \sqrt{\frac{\hat{\lambda}}{n}}$$

Intervalos de Confianza

1 PASOS PARA DEFINIR UN INTERVALO DE CONFIANZA

1) Construir el estadístico pivote $g(\theta, \hat{\theta})$

Es una función que depende del verdadero valor del parámetro y de su estimación

2) Fijar el nivel de confianza

$$P(a \leq g(\theta, \hat{\theta}) \leq b) = 1 - \alpha ; 1 - \alpha \text{ es la confianza que suele ser: } \begin{cases} 0,95 \\ \downarrow \\ \alpha = 0,05 \\ 0,99 \\ \downarrow \\ \alpha = 0,01 \end{cases}$$

3) Obtener el intervalo.

$$a \leq g(\theta, \hat{\theta}) \leq b \rightarrow \underbrace{g^{-1}(a, \hat{\theta})}_{\theta_1} \leq \theta \leq \underbrace{g^{-1}(b, \hat{\theta})}_{\theta_2}$$

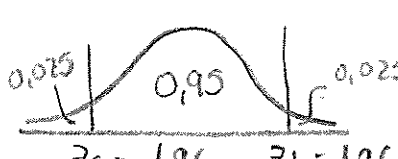
→ Se ha realizado una encuesta a 400 personas para estimar la proporción p de votantes de un partido. Resultado de la encuesta:

Si	220
No	180
	400

$$X \rightarrow B(n, p) \rightarrow N(np, \sqrt{np(1-p)})$$

$$\hat{p} = \frac{X}{n} \rightarrow N\left(p, \sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}\right) \quad \textcircled{1} \text{ Estadístico pivote:}$$

$$\frac{\hat{p} - p}{\sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}} \rightarrow N(0, 1)$$

② Fijamos un nivel de confianza del 95% → 

$$-1.96 \leq \frac{\hat{p} - p}{\sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}} \leq 1.96 ; \quad \hat{p} - 1.96 \sqrt{\frac{\hat{p}(1-\hat{p})}{n}} \leq p \leq \hat{p} + 1.96 \sqrt{\frac{\hat{p}(1-\hat{p})}{n}}$$

Suponemos la varianza conocida $\Rightarrow -1.96 \leq \frac{\hat{p} - p}{\sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}} \leq 1.96$

En nuestro caso $\hat{p} = \frac{220}{400} = 0.55 \rightarrow$

$$p \in 0.55 \pm 1.96 \sqrt{\frac{0.55 \cdot 0.45}{400}}$$

2 INTERVALO PARA μ CON σ CONOCIDO EN UNA NORMAL

$$X_1, X_2, \dots, X_n \rightarrow N(\mu, \sigma)$$

$$\bar{X} \rightarrow N\left(\mu, \frac{\sigma}{\sqrt{n}}\right); \text{ Estadístico pivote: } \frac{\bar{X} - \mu}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}} \rightarrow N(0, 1)$$

Fijando la confianza obtendríamos

$$-z_{\alpha/2} \leq \frac{\bar{X} - \mu}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}} \leq z_{\alpha/2};$$

$$\mu \in \bar{X} \pm z_{\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}}$$

Por tanto el intervalo será:

$$\bar{X} - z_{\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \leq \mu \leq \bar{X} + z_{\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}}$$

3 INTERVALO PARA μ CON σ DESCONOCIDO

$$X_1, X_2, \dots, X_n \rightarrow N(\mu, \sigma)$$

$$\bar{X} \rightarrow N\left(\mu, \frac{\sigma}{\sqrt{n}}\right) \text{ Estadístico pivote } \frac{\bar{X} - \mu}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}} \rightarrow N(0, 1)$$

Como σ no es conocido tenemos que estimarlo mediante el estimador $\hat{S}^2$ (ya que $E[\hat{S}^2] = \sigma^2$). Por tanto nos queda:

Estadístico pivote $\left\{ \frac{\bar{X} - \mu}{\frac{\hat{S}}{\sqrt{n}}} \rightarrow t_{n-1} \text{ (distribución t de Student)} \right.$ que fijando la confianza:

$$-t_{n-1, \alpha/2} \leq \frac{\bar{X} - \mu}{\frac{\hat{S}}{\sqrt{n}}} \leq t_{n-1, \alpha/2}$$

$$\mu \in \bar{X} \pm t_{n-1, \alpha/2} \frac{\hat{S}}{\sqrt{n}}$$

Por tanto el intervalo será:

$$\bar{X} - t_{n-1, \alpha/2} \frac{\hat{S}}{\sqrt{n}} \leq \mu \leq \bar{X} + t_{n-1, \alpha/2} \frac{\hat{S}}{\sqrt{n}}$$

NOTA!! t de Student

$$\frac{N(0, 1)}{\sqrt{\frac{\chi^2_{n-1}}{n-1}}} \rightarrow t_{n-1}$$

Por tanto, como $\frac{\bar{X} - \mu}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}} \rightarrow N(0, 1)$ y $\frac{(n-1)\hat{S}^2}{\sigma^2} \rightarrow \chi^2_{n-1}$

$$\frac{N(0, 1)}{\sqrt{\frac{\chi^2_{n-1}}{n-1}}} = \frac{\frac{\bar{X} - \mu}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}}}{\sqrt{\frac{(n-1)\hat{S}^2}{(n-1)\sigma^2}}} = \frac{\frac{\bar{X} - \mu}{\frac{\hat{S}}{\sqrt{n}}}}{1} \rightarrow t_{n-1}$$

Estadístico pivote

4 INTERVALO PARA σ^2 DE UNA NORMAL

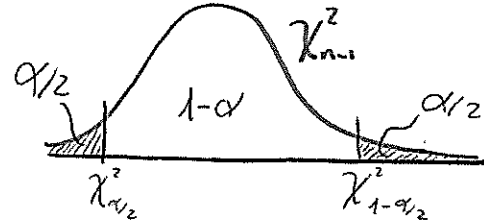
$$X_1, X_2, \dots, X_n \rightarrow N(\mu, \sigma)$$

$$\hat{\sigma}^2 = \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2}{n-1} \rightarrow \frac{(n-1)\hat{\sigma}^2}{\sigma^2} \rightarrow \chi_{n-1}^2 \text{ que sería el estadístico pivote}$$

Fijando la confianza y trabajando como si χ_{n-1}^2 fuese simétrica tenemos:

$$P\left(\chi_{\alpha/2}^2 \leq \frac{(n-1)\hat{\sigma}^2}{\sigma^2} \leq \chi_{1-\alpha/2}^2\right) = 1-\alpha \quad \text{Por tanto}$$

$$\boxed{\frac{(n-1)\hat{\sigma}^2}{\chi_{1-\alpha/2}^2} \leq \sigma^2 \leq \frac{(n-1)\hat{\sigma}^2}{\chi_{\alpha/2}^2}}$$



➔ La resistencia de compresión de 15 probetas de acero elegidos al azar es:
40,15 | 65,10 | 49,50 | 22,40 | 38,20 | 60,40 | 43,40 | 26,35 | 31,20 | 55,60 | 47,25 |
73,20 | 35,90 | 45,75 | 52,40.

a) Calcular un intervalo de confianza para μ con confianza 99%

$$\bar{X} \rightarrow N\left(\mu, \frac{\sigma}{\sqrt{n}}\right) \quad \text{Por tanto el estadístico pivote será} \rightarrow \frac{\bar{X} - \mu}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}} \rightarrow N(0,1)$$

Como σ es desconocido usaremos la var generalizada $\hat{\sigma}^2$

Por tanto, el nuevo estadístico pivote queda

$$\frac{\bar{X} - \mu}{\frac{\hat{\sigma}}{\sqrt{n}}} \rightarrow t_{n-1} \quad \left\{ \begin{array}{l} n=15 \\ \bar{X}=45,75 \\ \hat{\sigma}^2=14,20 \end{array} \right. \quad \frac{45,75 - \mu}{\frac{14,2}{\sqrt{15}}} \rightarrow t_{14}$$

Fijando la confianza en 0,99

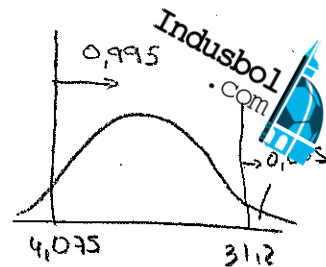


$$-2,977 \leq \frac{45,75 - \mu}{\frac{14,2}{\sqrt{15}}} \leq 2,977, \quad 45,75 - 2,977 \cdot \frac{14,2}{\sqrt{15}} \leq \mu \leq 45,75 + 2,977 \cdot \frac{14,2}{\sqrt{15}}$$

$$\boxed{34,8 \leq \mu \leq 56,7}$$

b) Calcular un intervalo con confianza 99% para σ^2

$$\frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} \rightarrow \chi^2_{n-1} \quad \left\{ \begin{array}{l} n=15 \\ S^2=14,2^2 \end{array} \right. \quad \frac{14 \cdot 14,2^2}{\sigma^2} \rightarrow \chi^2_{14}$$



Por tanto: $4,075 \leq \frac{14 \cdot 14,2^2}{\sigma^2} \leq 31,2$ y despejando:

$$\frac{14 \cdot (14,2)^2}{31,2} \leq \sigma^2 \leq \frac{14 \cdot (14,2)^2}{4,075}, \quad \boxed{90,13 \leq \sigma^2 \leq 692,75}$$

5 INTERVALO PARA λ DE UNA POISSON

$X_1, X_2, \dots, X_n \rightarrow \text{Poisson}(\lambda)$

$\lambda = \bar{X} \sim N(\lambda, \sqrt{\frac{\lambda}{n}})$; Por tanto el estadístico pivote será:

$$\frac{\hat{\lambda} - \lambda}{\sqrt{\frac{\lambda}{n}}} \rightarrow N(0,1)$$

$$\text{Por tanto } P\left(-z_{\alpha/2} \leq \frac{\hat{\lambda} - \lambda}{\sqrt{\frac{\lambda}{n}}} \leq z_{\alpha/2}\right) = 1 - \alpha$$

Para despejar λ suponemos la varianza conocida ($\hat{\lambda}$) y tenemos:

$$\boxed{\hat{\lambda} - z_{\alpha/2} \sqrt{\frac{\hat{\lambda}}{n}} \leq \lambda \leq \hat{\lambda} + z_{\alpha/2} \sqrt{\frac{\hat{\lambda}}{n}}}$$

(6.5) Se desea conocer la aceptación de un ^{nuevo} producto. Se realiza una encuesta a 200 personas y 37 manifiestan disposición a comprarlo. Obtener un intervalo de confianza ($\alpha=0,05$) para la prop. p de compradores potenciales del nuevo producto. ¿Cuál debería ser el tamaño muestral para reducir el intervalo a la mitad?

$$X_1, X_2, \dots, X_{200} \rightarrow B(n, p); \quad \hat{p} = \frac{37}{200} = 0,185$$

$$\hat{p} = \frac{x}{n} \rightarrow N(np, \sqrt{np(1-p)})$$

$$\hat{p} \sim N(p, \sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}) \quad \text{Por tanto el estadístico pivote será}$$

$$\frac{\hat{p} - p}{\sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}} \rightarrow N(0,1)$$

Confianza ($\alpha=0,05$)

$$P\left(-1,96 \leq \frac{\hat{p} - p}{\sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}} \leq 1,96\right) = 0,95; \quad p \in 0,185 \pm 1,96 \sqrt{\frac{0,185 \cdot (1-0,185)}{200}}$$

$$\boxed{p \in [0,131, 0,239]} \\ \alpha=0,05 \quad (4)$$

$$\hat{p} - 1.96 \sqrt{\frac{\hat{p}(1-\hat{p})}{n}} \quad \hat{p} \quad \hat{p} + 1.96 \sqrt{\frac{\hat{p}(1-\hat{p})}{n}} \rightarrow L = 2.1.96 \sqrt{\frac{\hat{p}(1-\hat{p})}{n}}$$

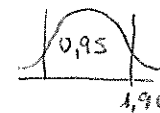
Suponemos $\hat{p} = cte$. $L = 2.2'$

$$2.1.96 \sqrt{\frac{0.185(1-0.185)}{200}} = 2.2.1.96 \sqrt{\frac{0.185(1-0.185)}{n'}}$$

$$\frac{0.185(1-0.185)}{200} = 4 \frac{0.185(1-0.185)}{n'}; \quad \boxed{n' = 800}$$

6.6) Se desea encontrar la prop. de niños correctamente vacunados. Se desea que $|\hat{p} - p| \leq 0.05$ con probabilidad 0.95. ¿Cuál es el tamaño muestral mínimo requerido?

$$\hat{p} \sim N\left(p, \sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}\right) \text{ por tanto } \frac{\hat{p} - p}{\sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}} \rightarrow N(0,1)$$

$$P(|\hat{p} - p| \leq 0.05) = 0.95; \quad P\left(\frac{|\hat{p} - p|}{\sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}} \leq \frac{0.05}{\sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}}\right) = 0.95$$


$$\Rightarrow \frac{0.05}{\sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}} = 1.96 \rightarrow \text{Ahora tenemos 2 opciones}$$

1ª) Opción conservadora o por Bernoulli. Buscamos p para máx. Varianza

x	$P(X=x)$
0	p
1	$1-p$

$$\text{Var}(X) = p(1-p); \quad \frac{d \text{Var}(X)}{dp} = 1 - 2p = 0 \rightarrow \hat{p} = 0.5$$

$$\text{Por tanto } \frac{0.05}{\sqrt{\frac{0.5(1-0.5)}{n}}} = 1.96; \quad 0.05 = 1.96 \cdot 0.5 \cdot \frac{1}{\sqrt{n}}$$

$$0.05 \sqrt{n} = 1.96 \cdot 0.5; \quad n = \left(\frac{1.96 \cdot 0.5}{0.05}\right)^2; \quad \boxed{n = 384}$$

2ª) Opción con muestra piloto de 6 que se obtiene $\hat{p}_p$

$$\hat{p}_p \Rightarrow \frac{0.05}{\sqrt{\frac{\hat{p}_p(1-\hat{p}_p)}{n}}} = 1.96 \text{ y despejando sacamos } n$$

6.7 Queremos determinar el nivel de radioactividad θ de una roca lunar que se desintegra emitiendo en promedio n partículas por hora. Después de 15h se contabilizaron 3547 partículas. N partículas emitidas $\rightarrow$ Poisson (θ), dar un intervalo para el nivel de radioactividad de la roca con confianza 0.95.

USAR $\rightarrow Z \rightarrow N(0,1)$ entonces $P(Z \leq 1.96) = 0.975$

θ v.a. n partículas emitidas por h.

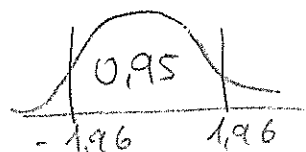
$$\hat{\theta} = \frac{3547}{15} = 236.47 \text{ part/h (n° medio de part. por hora)}$$

Creo estadístico pivote ya que $\hat{\theta} \rightarrow N(\theta, \sqrt{\frac{\theta}{n}})$

$$\text{Var}(\hat{\theta}) = \frac{\theta}{n} \text{ (por ser poisson)}$$

$$E[\hat{\theta}] = \theta$$

Estadístico pivote: $\frac{\hat{\theta} - \theta}{\sqrt{\frac{\theta}{n}}} \rightarrow N(0,1)$, y suponiendo conocida la varianza con nivel de confianza 95%



$$P\left(\frac{\hat{\theta} - \theta}{\sqrt{\frac{\theta}{n}}} \leq 1.96\right) = 0.975;$$

$$\hat{\theta} = 236.47, n = 15$$

$$\hat{\theta} - 1.96 \sqrt{\frac{\hat{\theta}}{n}} \leq \theta \leq \hat{\theta} + 1.96 \sqrt{\frac{\hat{\theta}}{n}} \Rightarrow \boxed{\theta \in [228.68, 244.25]}$$

6.8 $X_1, X_2, \dots, X_n$ es una m.a.s. de una v.a. exponencial de $f_X(x) = \frac{1}{\lambda} e^{-x/\lambda}$; $x \geq 0$, $\lambda > 0$. El estadístico $U = 2n\bar{X}/\lambda$ tiene distribución χ^2_{2n} ; donde $\bar{X} = (X_1 + X_2 + \dots + X_n)/n$.

El tiempo de funcionamiento de un equipo es una v.a. con distrib. exponencial. Se domon 30 equipos y sus tiempos de funcionamiento hasta el fallo, obteniéndose $6.2 \cdot 10^3$ h de media. Calcular un intervalo con un 95% de confianza para la vida media del equipo.

X v.a. tiempo de vida. $E[X] = \text{vida media} = \lambda$

$$\text{Tenemos que } \hat{\lambda} = 6.2 \cdot 10^3 \text{ h} = \bar{X}$$

$$\text{Estadístico pivote} \rightarrow \frac{2n\bar{X}}{\lambda} \rightarrow \chi^2_{2n}, n=30$$

$$\text{Confianza 95\%} \rightarrow \begin{matrix} \text{0.95} \\ \text{0.025} \end{matrix} \Rightarrow 40.482 \leq \frac{2 \cdot 30 \cdot 6.2 \cdot 10^3}{\lambda} \leq 83.30$$

$$\frac{2 \cdot 30 \cdot 6.2 \cdot 10^3}{83.3} \leq \lambda \leq \frac{2 \cdot 30 \cdot 6.2 \cdot 10^3}{40.482} \rightarrow$$

$$\boxed{\lambda \in [4.465 \cdot 10^3 \text{ h}, 9.189 \cdot 10^3 \text{ h}]}$$

Confianza 95%

6.11) Los núcleos del elemento radiactivo C^{14} se desintegran aleatoriamente. Indespol
 tiempo que tarda en desintegrarse cada núcleo es una v.a. con distribución exponencial de media $8,27 \cdot 10^3$ años.

a) Inicialmente hay 10^{12} núcleos, obtener el número esperado de núcleos sin desintegrar al cabo de 20000 años.

b) Obtener, para la v.a. n.º de núcleos sin desintegrar al cabo de 20000 años un intervalo que contenga el valor de la variable con probabilidad 0,95 e interpretar resultado.

T.v.a. tiempo que tarda un núcleo en desintegrarse $\rightarrow E[T] = 8,27 \cdot 10^3$ años

a) $N_0 = 10^{12}$

Y v.a. n.º núcleos sin desintegrar al cabo de 20000 años de un total de 10^{12} . $Y \rightarrow B(n=10^{12}, p=P(T > 20000))$

Se pide $E[Y]$

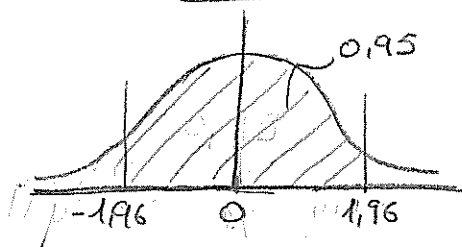
Buscamos $p = P(T > 20000) = 1 - F_T(20000) = e^{-\frac{20000}{8,27 \cdot 10^3}} = 0,089$

$$E[Y] = n \cdot p = 10^{12} \cdot 0,089 = 8,9 \cdot 10^{10} \text{ núcleos}$$

$Y \sim \text{Binomial}(n, p)$

b) $E[Y] = 8,9 \cdot 10^{10}$

$Y \sim N(np, \sqrt{np(1-p)})$



$$Y \sim N(8,9 \cdot 10^{10}, \sqrt{8,9 \cdot 10^{10}(1-0,089)}) = (8,9 \cdot 10^{10}, 2,85 \cdot 10^5)$$

$$\frac{Y - 8,9 \cdot 10^{10}}{2,85 \cdot 10^5} \rightarrow N(0,1); \quad -1,96 \leq \frac{Y - 8,9 \cdot 10^{10}}{2,85 \cdot 10^5} \leq +1,96$$

$$Y \in [8,9 \cdot 10^{10} - 5,58 \cdot 10^5, 8,9 \cdot 10^{10} + 5,58 \cdot 10^5] \text{ con } \alpha = 0,05$$

$$Y \in [8,8999 \cdot 10^{10}, 8,9001 \cdot 10^{10}]$$

$\rightarrow$ Muy preciso ya que el intervalo es pequeño

c) $T = 20000$ años. Una pila tiene 10^{10} radionúcleos. Estimar por el método de los momentos el n.º de núcleos inicial

$$E[Y] = n \cdot p$$

$$Y_i = 10^{10} = \hat{n} p$$

$$\hat{n} = \frac{10^{10}}{8,9 \cdot 10^{-2}} = 1,123 \cdot 10^{11}$$

$$p = 8,9 \cdot 10^{-2}$$

$$E[\hat{n}] = E\left[\frac{Y_i}{p}\right] = \frac{np}{p} = n, \quad \text{Var}[\hat{n}] = \text{Var}\left[\frac{Y_i}{p}\right] = \frac{np(1-p)}{p^2} = \frac{n(1-p)}{p}$$

6.1 M.A.S, $n=12$ de una pob normal

30.2, 30.8, 29.3, 29, 30.9, 30.8, 29.7, 28.9, 30.5, 31.2, 31.3, 28.5

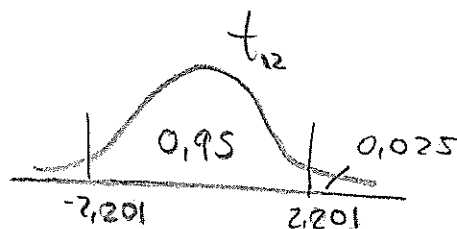
a) Intervalo de confianza de la media. $\alpha=0.05$

b) " " " para la varianza. $\alpha=0.05$

a) $X_1, X_2, \dots, X_n \rightarrow N(\mu, \sigma)$

$$\bar{X} \sim N\left(\mu, \frac{\sigma}{\sqrt{n}}\right)$$

$$\frac{\bar{X} - \mu}{\frac{\hat{S}}{\sqrt{n}}} \rightarrow t_{n-1}$$

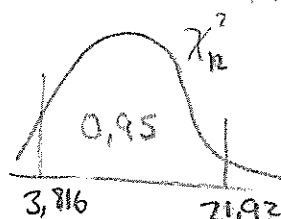


$$\begin{cases} \bar{X} = 30.09 \\ \hat{S} = 0.97 \\ n = 12 \end{cases}$$

$$\mu \in 30.09 \pm 2.201 \frac{0.97}{\sqrt{12}}$$

$$29.47 \leq \mu \leq 30.71$$

b) $\frac{\frac{12}{\hat{S}^2}(n-1)}{\sigma^2} \rightarrow \chi_{n-1}^2$



$$\begin{cases} \hat{S} = 0.9746 \\ n = 12 \end{cases}$$

$$2.7 \leq \frac{\hat{S}^2(n-1)}{\sigma^2} \leq 19.02, \quad \frac{\hat{S}^2(n-1)}{21.92} \leq \sigma^2 \leq \frac{\hat{S}^2(n-1)}{3.816}$$

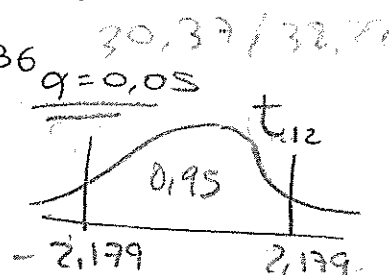
$$0.476 \leq \sigma^2 \leq 2.738$$

6.2 Estimar μ en la que los científicos hacen su principal descubrimiento

M.A.S.: 34, 40, 31, 33, 49, 33, 34, 43, 30, 31, 26, 26, 36

$$\mu = \bar{X} \sim N\left(\mu, \frac{\sigma}{\sqrt{n}}\right)$$

$$\frac{\bar{X} - \mu}{\frac{\hat{S}}{\sqrt{n}}} \rightarrow t_{n-1}$$



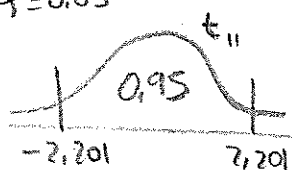
$$\mu \in \bar{X} \pm 2.179 \frac{\hat{S}}{\sqrt{n}} \quad \left\{ \begin{array}{l} \bar{X} = 34.31 \\ \hat{S} = 6.51 \\ n = 13 \end{array} \right.$$

$$30.37 \leq \mu \leq 38.24$$

6.3 M.A.S $n=12$, $\bar{X}=2340$ €, $\hat{S}=815$ €. Intervalo de confianza para μ
 N° estaciones que debemos estudiar si se desea que el intervalo tenga una amplitud máxima de 500€

$$\bar{X} \rightarrow N\left(\mu, \frac{\sigma}{\sqrt{n}}\right) \Rightarrow \frac{\bar{X} - \mu}{\frac{\hat{S}}{\sqrt{n}}} \rightarrow t_{n-1}; \mu \in 2340 \pm 2.201 \frac{815}{\sqrt{12}}$$

$\alpha=0.05$



$$1822.17 \leq \mu \leq 2857.83$$

$$500 \leq 2 \cdot t_{\alpha/2, n-1} \cdot \frac{815}{\sqrt{n}}, \quad n \geq \frac{t_{\alpha/2, n-1}^2 \cdot 815^2}{250000} = 0.3067$$

$$n=41 \rightarrow \frac{2.021}{\sqrt{41}} = 0.31 \text{ cumple}$$

$$n=31 \rightarrow \frac{2.041}{\sqrt{31}} = 0.37 \text{ no cumple}$$

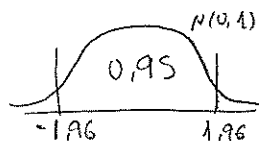
$$\Rightarrow n \approx 41$$

6.9) 180 llamadas durante las 2 últimas horas.

Obtener intervalos de confianza para el n° llamadas por hora sabiendo que el de llamadas durante un periodo T cualquiera sigue una distribución de Poisson.

$$\hat{\lambda} = \frac{180}{2} = 90 \text{ llam/h}; \quad \hat{\lambda} \sim N(\lambda, \sqrt{\frac{\lambda}{n}}) \Rightarrow \frac{\hat{\lambda} - \lambda}{\sqrt{\frac{\hat{\lambda}}{n}}} \rightarrow N(0,1)$$

$\sqrt{\frac{\hat{\lambda}}{n}}$ — estimamos variancia



$$\lambda \in 90 \pm 1.96 \sqrt{\frac{90}{2}}$$

$$76.85 \leq \lambda \leq 103.15$$

Contrastes de Hipótesis

1 CONTRASTE DE HIPÓTESIS. INTRODUCCIÓN, NIVEL DE SIGNIFICACIÓN α

Un contraste es una regla de decisión que determina si la hipótesis que formuló es cierta o no.

$\left\{ \begin{array}{l} H_0: \text{Llamaremos } H_0 \text{ a la hipótesis inicial o nula} \\ H_1: \text{Llamaremos } H_1 \text{ a la hipótesis alternativa, la que surge al fallar } H_0 \end{array} \right.$

→ Se ha realizado una encuesta a 400 personas. p es la prop. de votantes del partido político A. Podemos afirmar que A ganará las elecciones si los resultados de la encuesta fueron

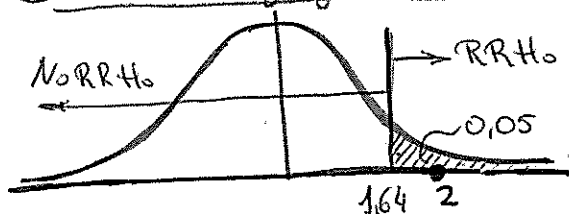
$\left\{ \begin{array}{l} Si \rightarrow 220 \\ No \rightarrow 180 \end{array} \right.$

① Planteamos las hipótesis $\left\{ \begin{array}{l} H_0: p \leq 0.5 \text{ (no sabemos si ganará o no)} \\ H_1: p > 0.5 \text{ (ganará las elecciones)} \end{array} \right.$ $\Delta P \text{ El = siempre en } H_0$

② Medida de discrepancia

$$\hat{p} \sim N\left(p, \sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}\right) \Rightarrow \frac{\hat{p} - p}{\sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}} \sim N(0,1)$$

③ Nivel de significación: 95% $\rightarrow \alpha = 0.05$



④ Tomo datos de la muestra

$$\hat{p} = \frac{220}{400} = 0.55$$

$p = 0.5$ si H_0 es cierto

$n = 400$

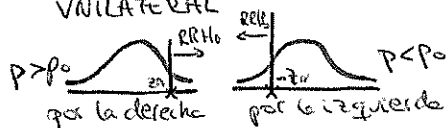
$$z_0 = \frac{\hat{p} - p}{\sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}} = \frac{0.55 - 0.5}{\sqrt{\frac{0.5 \cdot 0.5}{400}}} = 2$$

→ Caen en la región de rechazo de H_0

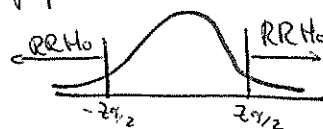
Por tanto, con un nivel de significación $\alpha = 0.05$ hay evidencia estadística para decir que el partido A ganará las elecciones

Existen dos tipos de contraste:

$\left\{ \begin{array}{l} H_0: p = p_0 \\ H_1: p > p_0 \text{ o } p < p_0 \end{array} \right. \Rightarrow \text{Contraste UNILATERAL}$



$\left\{ \begin{array}{l} H_0: p = p_0 \\ H_1: p \neq p_0 \end{array} \right. \Rightarrow \text{Contraste BILATERAL}$



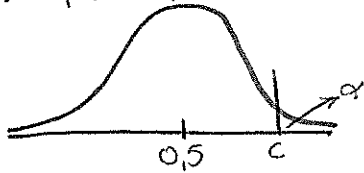
2 TIPOS DE ERRORES

		CONTRASTE	
		Se acepta H_0	Se rechaza H_0
REALIDAD	H_0 es cierta	OK	ERROR TIPO I α
	H_0 es falsa	ERROR TIPO II β	OK

$$P(\text{error tipo I}) = P(\text{rechazar } H_0 \mid H_0 \text{ es cierta}) = \alpha$$

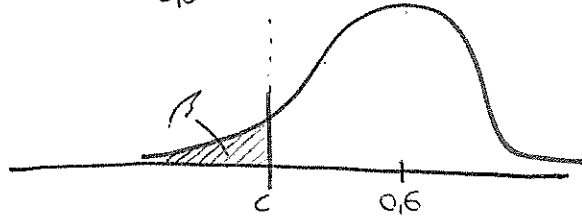
$$P(\text{error tipo II}) = P(\text{aceptar } H_0 \mid H_0 \text{ es falsa}) = \beta$$

H_0 cierta
 $p = 0.5$



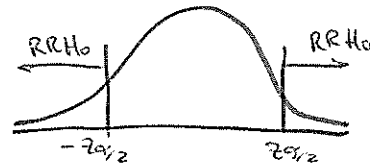
Generalmente
 $\beta > \alpha$

H_0 falsa
 $p = 0.6$



3 NIVEL CRÍTICO O P-VALOR

Sea $H_0: p = p_0$
 $H_1: p \neq p_0$

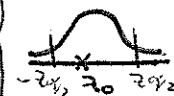


$$\frac{\hat{p} - p_0}{\sqrt{\frac{p_0(1-p_0)}{n}}} \sim N(0,1)$$

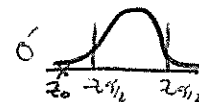
Rechazare H_0 si

$$\left| \frac{\hat{p} - p_0}{\sqrt{\frac{p_0(1-p_0)}{n}}} \right| > z_{\alpha/2} \Rightarrow \hat{p} > p_0 + z_{\alpha/2} \sqrt{\frac{p_0(1-p_0)}{n}} \text{ o } \hat{p} < p_0 - z_{\alpha/2} \sqrt{\frac{p_0(1-p_0)}{n}}$$

Tomo la muestra: $z_0 = \frac{\hat{p} - p_0}{\sqrt{\frac{p_0(1-p_0)}{n}}}$ si

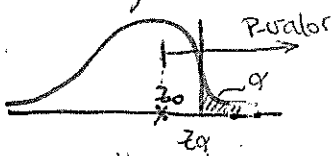


→ Aceptamos H_0

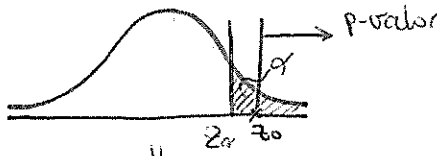


→ Rechazo H_0

El nivel crítico o p-valor es la probabilidad de que la medida de discrepancia sea mayor que la evidencia muestral. Esto es:



$P\text{-valor} > \alpha$
No rechazo H_0



$P\text{-valor} < \alpha$
Rechazo H_0

Cuanto más pequeño es el p-valor, más evidencia hay para rechazar la hipótesis nula.

$P\text{-valor} < 0.01 \rightarrow$ Rechazo H_0
 $P\text{-valor} > 0.05 \rightarrow$ No Rechazo H_0
 $0.01 < P\text{-valor} < 0.05 \rightarrow$ Depende del α escogido

→ Una ciudad ha tenido en los últimos años un promedio de 15 accidentes graves al año. Desde que se ha aprobado el carnet por puntos se han producido 4 accidentes en 6 meses. Admitiendo que el n° de accidentes es constante en todos los épocas del año, ¿se puede afirmar con un 95% de confianza que se ha reducido el n° de accidentes?

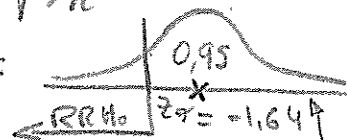
$$\begin{aligned} H_0: \lambda &\geq 15 \text{ accidentes/año} \\ H_1: \lambda &< 15 \text{ accidentes/año} \end{aligned} \Rightarrow \begin{cases} H_0: \lambda \geq \frac{15}{2} \text{ accidentes / 6 meses} \\ H_1: \lambda < \frac{15}{2} \text{ accidentes / 6 meses} \end{cases}$$

$$\hat{\lambda} \rightarrow N\left(\lambda, \sqrt{\frac{\lambda}{n}}\right); \Rightarrow \text{Medida de discrepancia } \frac{\hat{\lambda} - \lambda}{\sqrt{\lambda/n}} \rightarrow N(0, 1)$$

Tenemos un contraste unilateral por lo izquierdo:

Rechazo H_0 si

$$\frac{\hat{\lambda} - \lambda}{\sqrt{\lambda/n}} < -1,64, \quad \begin{cases} \lambda = 7,5 \\ \hat{\lambda} = 4 \\ n = 1 \text{ (solo se observa 1 periodo de 6 meses)} \end{cases}$$



$$\Rightarrow \frac{4 - 7,5}{\sqrt{\frac{7,5}{1}}} = -1,278$$

Por tanto, no hay evidencia estadística para decir que se ha reducido el n° de accidentes. [p-valor = $p(z < -1,278) > 0,05$]

7.3) Una medicina es efectiva en el 75% de los casos. Se prueba un nuevo medicamento en 100 pacientes, observándose su efectividad en 85 de ellos. ¿Es la nueva medicina más efectiva que la estándar? (Contrastar con $\alpha = 0,05$)

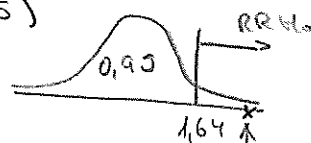
$$\begin{cases} H_0: p = 0,75 \\ H_1: p > 0,75 \end{cases}$$

Si H_0 es cierta

$$\frac{\hat{p} - p}{\sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}} < 1,64$$

$$\frac{\hat{p} - p}{\sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}} \rightarrow N(0, 1)$$

$$\begin{aligned} \hat{p} &= 0,85 \\ p &= 0,75 \\ n &= 100 \end{aligned} \rightarrow \frac{\hat{p} - p}{\sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}} = \frac{0,85 - 0,75}{\sqrt{\frac{0,75 \cdot 0,25}{100}}} = 2,3094$$



Hay evidencia estadística para rechazar H_0
p-valor = $p(z \geq 2,3094) = 0,0104$

Otra forma: Rechazar H_0 si $\hat{p} > p + 1,64 \sqrt{\frac{p(1-p)}{n}} \quad p = 0,75, n = 100$
 $\hat{p} = 0,85 > 0,8210 \rightarrow \text{Rechazo } H_0$

Otra forma: IMPORTANTE

y o.a. n° paciente curados de un total de 100

Medicamento antiguo $Y \rightarrow B(n=100, p=0.75) \sim N(75, \sqrt{100 \cdot 0.75 \cdot 0.25})$

$$P(\text{med antiguo sea más efectivo que el nuevo}) = P(Y \geq 85 | Y \sim N(75, 4.33)) =$$

$$= P\left(\frac{Y-75}{4.33} \geq \frac{85-75}{4.33}\right) = P(Z \geq 2.3094) = 0.0104$$

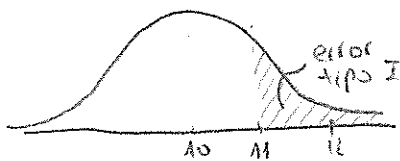
$\Rightarrow$ Con $\alpha = 0.05 > 0.0104$ aceptaríamos el nuevo medicamento

Con $\alpha = 0.01 < 0.0104$ rechazaríamos el nuevo medicamento

7.2 Queremos contrastar unilateralmente que μ de una normal es 10. Tomamos una muestra de $n=16$ y se rechaza la hipótesis en el caso de que la media muestral sea mayor que 11. Sabiendo que $\sigma=2$, ¿cuál es la prob. de error tipo I?

$$P(\text{error tipo I}) = P(\text{rechazar } H_0 | H_0 \text{ es cierta}) =$$

$$= P(\bar{X} > 11 | \bar{X} \sim N(10, \frac{\sigma}{\sqrt{n}})) = P\left(\frac{\bar{X}-10}{\frac{1}{2}} > \frac{11-10}{\frac{1}{2}}\right) = P(Z > 2) = 0.0227$$



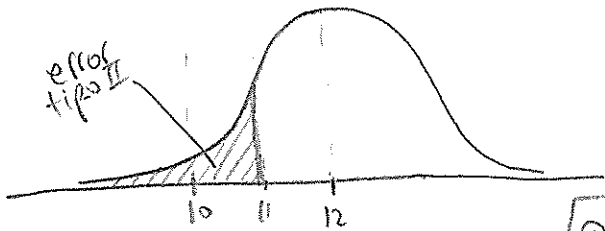
$$P(\text{error tipo I}) = 0.0227$$

¿Cuál sería la prob. de error tipo II del contraste si el valor verdadero de la esperanta fuese 12?

$$P(\text{error tipo II}) = P(\text{aceptar } H_0 | H_0 \text{ falsa}) =$$

$$= P(\bar{X} \leq 11 | \bar{X} \sim N(12, \frac{1}{2})) =$$

$$= P\left(\frac{\bar{X}-12}{\frac{1}{2}} \leq \frac{11-12}{\frac{1}{2}}\right) = P(Z \leq -2) = 0.0227$$



$$P(\text{error tipo II}) = 0.0227$$

4 CONTRASTES NORMALES

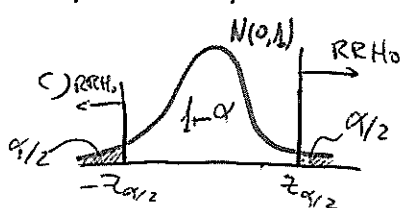
1) Contraste para μ con σ conocido

$$X_1, X_2, \dots, X_n \rightarrow N(\mu, \sigma)$$

a)
$$\begin{cases} H_0: \mu = \mu_0 \\ H_1: \mu \neq \mu_0 \end{cases}$$

b) Medida de discrepancia

$$\bar{X} \rightarrow N\left(\mu, \frac{\sigma}{\sqrt{n}}\right); \quad \frac{\bar{X} - \mu}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}} \rightarrow N(0, 1)$$



Rechazare H_0 si:
$$\left| \frac{\bar{X} - \mu}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}} \right| > z_{\alpha/2}$$

d) Toma de datos. $z_0 = \frac{\bar{X} - \mu_0}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}}$ y comprobamos en qué región estamos.

e) Cálculo del p-valor = $p(z > |z_0|)$

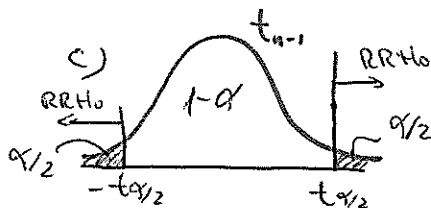
2) Contraste para μ con σ desconocido

$$X_1, X_2, \dots, X_n \rightarrow N(\mu, \sigma)$$

a)
$$\begin{cases} H_0: \mu = \mu_0 \\ H_1: \mu \neq \mu_0 \end{cases}$$

b) Medida de discrepancia

$$\bar{X} \rightarrow N\left(\mu, \frac{\sigma}{\sqrt{n}}\right); \quad \frac{\bar{X} - \mu}{\frac{\hat{S}}{\sqrt{n}}} \rightarrow t_{n-1}$$



Rechazare H_0 si:

$$\left| \frac{\bar{X} - \mu}{\frac{\hat{S}}{\sqrt{n}}} \right| > t_{\alpha/2}$$

d) Toma de datos $t_0 = \frac{\bar{X} - \mu_0}{\frac{\hat{S}_0}{\sqrt{n}}}$ y comprobamos en qué región estamos

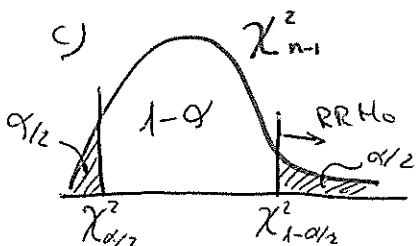
3) Contraste para σ^2

$$X_1, X_2, \dots, X_n \rightarrow N(\mu, \sigma)$$

a)
$$\begin{cases} H_0: \sigma^2 = \sigma_0^2 \\ H_1: \sigma^2 \neq \sigma_0^2 \end{cases}$$

b) Medida de discrepancia

$$\frac{(n-1)\hat{S}^2}{\sigma^2} \rightarrow \chi_{n-1}^2$$



Rechazare H_0 si:

$$\left| \frac{(n-1)\hat{S}^2}{\sigma^2} \right| > \chi_{1-\alpha/2}^2$$

d) Toma de datos

$$\chi_0^2 = \frac{(n-1)\hat{S}_0^2}{\sigma_0^2} \text{ y comprobamos en qué región cae}$$

→ La resistencia de compresión de 15 probetas de acero elegidos al azar es:

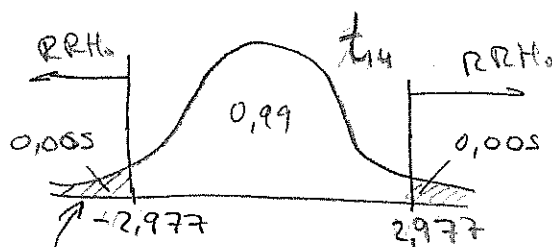
40,15 65,10 49,50 22,40 38,20
60,40 43,40 26,35 31,20 55,60
47,25 73,70 35,90 45,25 52,40

¿Es la resistencia media 60? [$\alpha = 0,01$] del conocido!

a) $H_0: \mu = 60$ b) $\bar{X} \rightarrow N(\mu, \frac{\sigma}{\sqrt{n}})$; $\left(\frac{\bar{X} - \mu}{\frac{\hat{S}}{\sqrt{n}}} \rightarrow t_{n-1} \right)$
 $H_1: \mu \neq 60$

c) $\bar{X} = 45,75$
 $\hat{S} = 14,204$
 $n = 15$

$\frac{45,75 - \mu}{\frac{14,204}{\sqrt{15}}} \rightarrow t_{14}$



d) Toma de datos

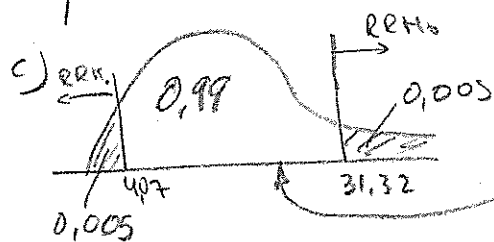
$\chi_0^2 = \frac{45,75 - 60}{\frac{14,204}{\sqrt{15}}} = -3,88$

⇒ Con $\alpha = 0,01$ se rechaza H_0

¿E $\sigma^2 = 200$?

a) $H_0: \sigma^2 = 200$
 $H_1: \sigma^2 \neq 200$

b) $\frac{(n-1)\hat{S}^2}{\sigma^2} \rightarrow \chi_{n-1}^2$; $\frac{14 \hat{S}^2}{\sigma^2} \rightarrow \chi_{14}^2$



d) Toma de datos

$\frac{14 \cdot 201,75}{200} = 14,12$

$\hat{S}^2 = 14,204^2 = 201,75$

⇒ No se rechaza H_0 con $\alpha = 0,01$

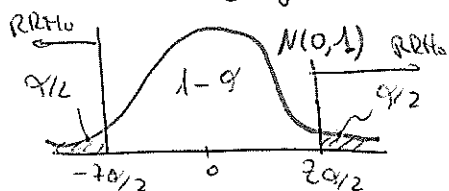
5 CONTRASTE PARA λ DE POISSON

$X_1, X_2, \dots, X_n \rightarrow \text{Poisson}(\lambda)$

① $H_0: \lambda = \lambda_0$
 $H_1: \lambda \neq \lambda_0$

② $\hat{\lambda} = \bar{X} \sim N(\lambda, \sqrt{\frac{\lambda}{n}}) \Rightarrow \frac{\hat{\lambda} - \lambda}{\sqrt{\frac{\lambda}{n}}} \sim N(0,1)$ Medida de discrepancia

③ Niv. de significación α



Rechazarse H_0 si:

$\left| \frac{\hat{\lambda} - \lambda}{\sqrt{\frac{\lambda}{n}}} \right| > z_{\alpha/2}$

④ Toma de datos

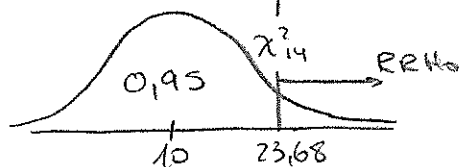
$z = \frac{\hat{\lambda} - \lambda_0}{\sqrt{\frac{\lambda_0}{n}}}$ y vemos en que región está

➔ Calcular la probabilidad de error tipo II cuando se quiere contrastar unilateralmente que la varianza de una pob. normal es 10 si el valor verdadero de la misma es 13 y el tamaño muestral 15. Realizar este contraste con:

$$\sum_{i=1}^{15} (x_i - \bar{x})^2 = 150 \text{ y } \alpha = 0,05$$

Contraste: a) $H_0: \sigma^2 = 10$
 $H_1: \sigma^2 > 10$

b) $\frac{(n-1)\hat{\sigma}^2}{\sigma^2} \rightarrow \chi_{n-1}^2$, $\frac{14\hat{\sigma}^2}{\sigma^2} \rightarrow \chi_{14}^2$



$$P(\text{aceptar } H_0) = P\left(\frac{14\hat{\sigma}^2}{\sigma^2} \leq 23,68\right) = \boxed{\sigma^2 = 10}$$

$$= P(\hat{\sigma}^2 \leq \frac{23,68 \cdot 10}{14}) = P(\hat{\sigma}^2 \leq 16,91)$$

$$P(\text{error tipo II}) = P(\text{aceptar } H_0 | H_0 \text{ es falsa}) = P(\hat{\sigma}^2 \leq 16,91 | \sigma^2 = 13) =$$

$$= P\left(\frac{(n-1)\hat{\sigma}^2}{\sigma^2} \leq \frac{16,91(n-1)}{\sigma^2}\right) = P\left(\chi_{14}^2 \leq \frac{16,91 \cdot 14}{13}\right) = P(\chi_{14}^2 \leq 18,22) \approx$$

⌘ No hay precisión suficiente en tablas.



ⓧ Contraste $\frac{150}{10} = 15 \Rightarrow \underline{\text{Acepta } H_0}$

7.15) El tiempo de duración T de un componente es una v.a. con distribución exponencial de media μ . Ensayo de 20 componentes resultando:

10,99 15,79 24,14 34,43 43,72 51,72 56,12 60,27 77,20 88,47
 91,07 117,58 130,40 133,12 152,90 159,00 193,62 208,71 308,82 316,07

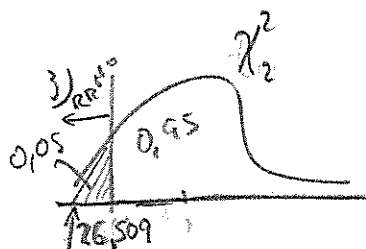
$2T/\mu \rightarrow \chi_2^2$. Realiza el contraste $H_0: \mu = 200 \text{ h}$ $\alpha = 0,05$
 $H_1: \mu < 200 \text{ h}$

1) $H_0: \mu = 200 \text{ h}$ (unilateral por la izquierda)
 $H_1: \mu < 200 \text{ h}$

2) $\frac{2T}{\mu} \rightarrow \chi_2^2$

Medida de discrepancia

$$2 \frac{\sum_{i=1}^{20} T_i}{\mu} \rightarrow \sum_{i=1}^{20} \chi_2^2 = \chi_{40}^2$$



4) Toma de datos

$$\frac{2 \sum T_i}{\mu_0} = \frac{2 \cdot 2274,14}{200} = 22,7414$$

Hay evidencia estadística suficiente para decir que la media de los componentes electrónicos es menor que 200h

7.14 Sistema de lanzamiento de misiles con errores en el 7% lanzamiento. Se prueba un nuevo sistema con 20 lanzamientos. El nuevo sistema será mejor si no se producen fallos. Llamemos p a la probabilidad de fallo del nuevo sistema. Obtener la probabilidad de error tipo II

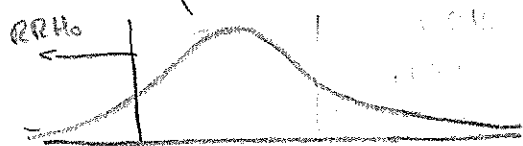
$P(\text{error tipo II}) = P(\text{aceptar } H_0 \mid H_0 \text{ es falsa})$

a) $\begin{cases} H_0: p = 0,07 \\ H_1: p < 0,07 \rightarrow \text{Es mejor el sist nuevo} \end{cases}$

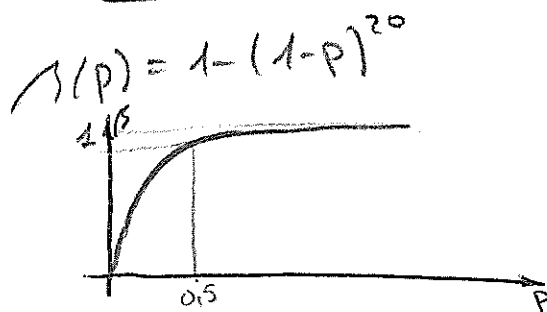
X v.a. n° fallos al lanzar 20 $\rightarrow B(n=20, p)$

$P(\text{aceptar } H_0) = P(X \geq 1 \mid X \rightarrow B(20, p)) = 1 - P(X=0 \mid X \rightarrow B(n, p)) =$
 $= 1 - \binom{20}{0} p^0 (1-p)^{20-0} = 1 - (1-p)^{20}$ Curva característica $= \beta(p)$

$P(\text{error tipo I}) = P(\text{rech } H_0 \mid H_0 \text{ cierta}) = P(X=0 \mid p=0,07) =$
 $= (1-p)^{20}$ con $p=0,07 \rightarrow P(\text{err. I}) = 0,234$



NOTA!! Cuando no nos dan un verdadero valor de p , obtenemos la curva característica $\beta = P(\text{acep. } H_0)$



p	β
0,05	0,64
0,01	0,18
0,5	0,999
0,075	0,79

➔ Durante el año 1985 nacieron 25670 bebés: 13333 niños y 12337 niñas. Contrastar la hipótesis de que la probabilidad de nacer niño es igual a la de nacer niña.

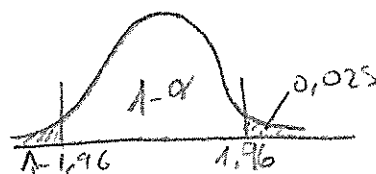
1) $\begin{cases} H_0: P_{\text{niño}} = 0,5 \\ H_1: P_{\text{niño}} \neq 0,5 \end{cases}$

$\hat{P}_{\text{niño}} = \frac{12337}{25670} = 0,48$

2) Medida de discrepancia $P_{\text{niño}} \sim N(\hat{P}_{\text{niño}}, \sqrt{\frac{\hat{P}_{\text{niño}}(1-\hat{P}_{\text{niño}})}{n}})$

$\frac{\hat{P}_{\text{niño}} - P_{\text{niño}}}{\sqrt{\frac{\hat{P}_{\text{niño}}(1-\hat{P}_{\text{niño}})}{n}}} \rightarrow N(0,1)$

3) Confianza $1-\alpha = 0,95$, contraste bilateral



4) Tome de datos de la muestra:

$\frac{0,48 - 0,5}{\sqrt{\frac{0,5 \cdot 0,5}{25670}}} = -6,21$

Hay evidencia estadística para decir que nacen más niños

6 COMPARACIÓN DE DOS TRATAMIENTOS

● Pasos del método

① Definición del modelo de distribución de probabilidad

$$\left\{ \begin{array}{l} \text{Hipótesis} \\ \text{Parámetros} \end{array} \right\} \rightarrow \left\{ \begin{array}{l} \mu_1, \sigma^2 \\ \mu_2, \sigma^2 \end{array} \right\} \quad \left\{ \begin{array}{l} \text{Las observaciones se descomponen en} \\ \mu_i \rightarrow \text{parte predecible} \\ u_{ij} \rightarrow \text{parte aleatoria} \end{array} \right. \quad \boxed{\begin{array}{l} y_{ij} = \mu_i + u_{ij} \rightarrow N(\mu_i, \sigma^2) \\ u_{ij} \rightarrow N(0, \sigma^2) \end{array}}$$

• Hipótesis de normalidad: Suponemos que las muestras son normales
 $y_{ij} \rightarrow N(\mu_i, \sigma^2)$

• Hipótesis de homocedasticidad: $\sigma_1^2 = \sigma_2^2 = \sigma^2$

• Hipótesis de independencia: Las dos muestras son independientes.

② Estimación de los parámetros

• Estimación de medias

$$\left\{ \begin{array}{l} \mu_1 \rightarrow \bar{y}_1 = \frac{\sum_{j=1}^{n_1} y_{1j}}{n_1} \\ \mu_2 \rightarrow \bar{y}_2 = \frac{\sum_{j=1}^{n_2} y_{2j}}{n_2} \end{array} \right. \quad \text{Tendremos que ver si la diferencia entre estas medias es grande o pequeña comparando con la variabilidad.}$$

• Estimación de varianza - residuos -

$$\left\{ \begin{array}{l} y_{ij} = \mu_i + u_{ij}, \quad u_{ij} \rightarrow N(0, \sigma^2) \\ \text{Como } u_{ij} = y_{ij} - \mu_i \Rightarrow \boxed{e_{ij} = y_{ij} - \bar{y}_i \text{ RESIDUO}} \\ \text{Estimaremos la varianza como:} \\ \boxed{\hat{S}_R^2 = \frac{\sum_{i=1}^2 \sum_{j=1}^{n_i} e_{ij}^2}{n-2} = \frac{(n_1-1)\hat{S}_1^2 + (n_2-1)\hat{S}_2^2}{n_1+n_2-2}} \end{array} \right.$$

③ Diagnóstico de las hipótesis

④ Aplicación

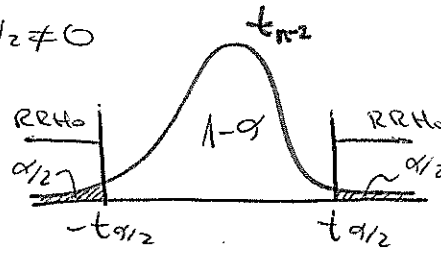
7 CONTRASTE DE IGUALDAD DE MEDIAS

Definimos $\bar{y}_1 - \bar{y}_2 \rightarrow N(\mu_1 - \mu_2, \frac{\sigma^2}{n_1} + \frac{\sigma^2}{n_2})$

$$\frac{(\bar{y}_1 - \bar{y}_2) - (\mu_1 - \mu_2)}{\sigma \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}} \rightarrow N(0, 1) \Rightarrow \boxed{\frac{(\bar{y}_1 - \bar{y}_2) - (\mu_1 - \mu_2)}{\hat{S}_R \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}} \rightarrow t_{n-2}}$$

$$\begin{cases} H_0: \mu_1 = \mu_2 \\ H_1: \mu_1 \neq \mu_2 \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} H_0: \mu_1 - \mu_2 = 0 \\ H_1: \mu_1 - \mu_2 \neq 0 \end{cases}$$

$$t_0 = \frac{\bar{y}_1 - \bar{y}_2}{\hat{S}_R \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}} \rightarrow t_{n-2}$$



Dependiendo de dónde caiga t_0 , aceptaremos o rechazaremos H_0

➔ Se seleccionan 20 individuos y se les asignan dos tipos de dietas: A o B. La table muestra la reducción de colesterol a los 2 meses:

A	B
51,3	29,6
39,4	47,0
26,3	25,9
39,0	13,0
48,1	33,1
34,2	22,1
69,8	34,1
31,3	19,5
45,2	43,8
46,4	24,9

$$\begin{cases} \bar{\mu}_1 = 43,1 \\ \bar{\mu}_2 = 29,3 \end{cases}, \quad \hat{S}_R^2 = \frac{(n_1-1)\hat{S}_1^2 + (n_2-1)\hat{S}_2^2}{n_1+n_2-2}$$

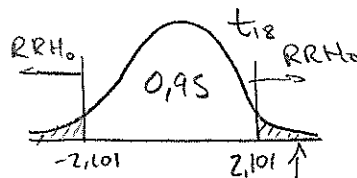
$$\hat{S}_1^2 = 12,25^2 \quad \hat{S}_2^2 = 10,57^2 \quad n_1 = n_2 = 10$$

$$130,96 \Rightarrow \hat{S}_R^2 = 11,44$$

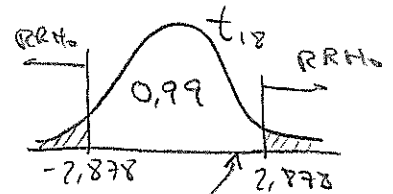
Si H_0 es cierta

$$\frac{(\bar{\mu}_1 - \bar{\mu}_2) - (\mu_1 - \mu_2)}{\hat{S}_R \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}} \rightarrow t_{n-2}$$

Con $\alpha = 0,05$



Con $\alpha = 0,01$



$$t_0 = \frac{\bar{\mu}_1 - \bar{\mu}_2}{\hat{S}_R \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}} = \frac{43,1 - 29,3}{11,44 \sqrt{\frac{1}{10} + \frac{1}{10}}} = 2,69$$

Con $\alpha = 0,05$: La diferencia entre las medias es significativa y hay suficiente evidencia estadística para decir que los dos tratamientos son diferentes

Con $\alpha = 0,01$: La diferencia de medias no es significativa y no hay evidencia estadística suficiente para decir que los tratamientos son diferentes

NOTA!! El no rechazar H_0 no significa que H_0 sea cierta. No rechazar H_0 implica que la diferencia de medias no es lo suficientemente grande como para ser detectada con el tamaño muestral dado.

Cálculo del nivel crítico o p-valor ΔP

$$p\text{-valor} = p(|t_{18}| > 2,69) = 2p(t_{18} > 2,69) = 2 \cdot 0,00735 = 0,0147$$

$p \in [0,005, 0,01] \rightarrow p = 0,00735$

NOTA TEÓRICA!! Intervalo de confianza para la diferencia de medias

$$\mu_1 - \mu_2 \in (\bar{y}_1 - \bar{y}_2) \pm t_{\alpha/2} \hat{S}_R \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}$$

Si $0 \in$ al intervalo $\rightarrow$ Son iguales
No RR H_0
Si $0 \notin$ al intervalo $\rightarrow$ Son diferentes
RR H_0

En nuestro caso, con $\alpha = 0,05$

$$(\mu_1 - \mu_2) \in (43,1 - 29,3) \pm 2,102 \cdot 11,44 \cdot \sqrt{\frac{1}{10} + \frac{1}{10}} \rightarrow [3,06, 24,54]$$

Como $0 \notin$ al intervalo $\rightarrow$ Rechazo H_0

8 CONTRASTE DE IGUALDAD DE VARIANZAS

$$\begin{cases} H_0: \sigma_1^2 = \sigma_2^2 \rightarrow \frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2} = 1 \\ H_1: \sigma_1^2 \neq \sigma_2^2 \rightarrow \frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2} \neq 1 \end{cases}$$

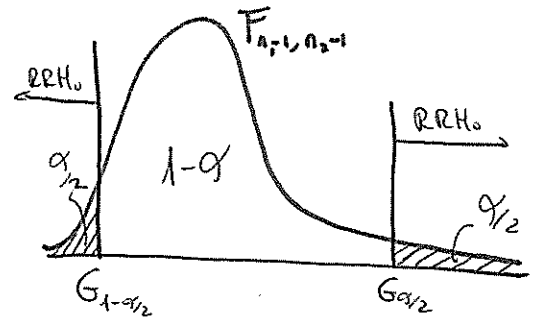
Definimos la distribución F de Fisher $\rightarrow$

$$\frac{\hat{\sigma}_1^2}{\sigma_1^2} = \frac{\sum (y_{1j} - \bar{y}_1)^2}{n_1 - 1}, \quad \frac{(n_1 - 1) \hat{\sigma}_1^2}{\sigma_1^2} \rightarrow \chi_{n_1 - 1}^2$$

$$\frac{\hat{\sigma}_2^2}{\sigma_2^2} = \frac{\sum (y_{2j} - \bar{y}_2)^2}{n_2 - 1}, \quad \frac{(n_2 - 1) \hat{\sigma}_2^2}{\sigma_2^2} \rightarrow \chi_{n_2 - 1}^2$$

$$F = \frac{\chi_{n_1 - 1}^2 / (n_1 - 1)}{\chi_{n_2 - 1}^2 / (n_2 - 1)} = \frac{\hat{\sigma}_1^2 / \sigma_1^2}{\hat{\sigma}_2^2 / \sigma_2^2} \rightarrow F_{n_1 - 1, n_2 - 1}$$

Es el cociente entre dos χ^2 independientes divididas por sus grados de libertad.



Si H_0 es cierto: $F_0 = \frac{\hat{\sigma}_1^2}{\hat{\sigma}_2^2} \rightarrow F_{n_1 - 1, n_2 - 1}$

NOTA TEÓRICA!! Intervalo de confianza para el cociente de varianzas

$$\frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2} \in \left[\frac{\hat{\sigma}_1^2}{\hat{\sigma}_2^2 \cdot G_{\alpha/2}}, \frac{\hat{\sigma}_1^2}{\hat{\sigma}_2^2 \cdot G_{1-\alpha/2}} \right]$$

Si $1 \in$ al intervalo $\rightarrow$ Son iguales
No RR H_0
Si $1 \notin$ al intervalo $\rightarrow$ No son iguales
RR H_0

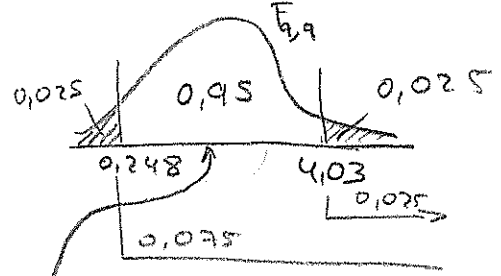
→ Ejemplo anterior: Contrastar las varianzas con $\alpha = 0,05$

$$\begin{cases} H_0: \frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2} = 1 \\ H_1: \frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2} \neq 1 \end{cases} \quad \frac{\hat{S}_1^2}{\hat{S}_2^2} \rightarrow F_{n_1-1, n_2-1}, \text{ si } H_0 \text{ es cierta}$$

$$\hat{S}_1^2 = 17,25^2, \hat{S}_2^2 = 10,57^2$$

$$F_0 = \frac{17,25^2}{10,57^2} = 1,37$$

$$\begin{cases} F_{9,9,0,025} = 4,03 \\ F_{9,9,0,075} = \frac{1}{F_{9,9,0,025}} = \frac{1}{4,03} = 0,248 \end{cases}$$



NOTA!!

$$F_{m,n,\alpha} = \frac{1}{F_{m,n,(1-\alpha)}}$$

9 CONTRASTE χ^2 DE BONDAD DE AJUSTE

$$\begin{cases} H_0: X_i, \forall i=1,2,\dots,n \rightarrow J_X \\ H_1: X_i, \forall i=1,2,\dots,n \not\rightarrow J_X \end{cases}$$

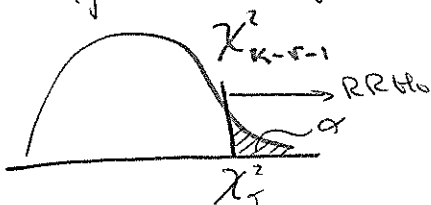
Clases	F _i observada	F _i Esperada
$C_0 \leq X_i \leq C_1$	O_1	E_1
$C_1 \leq X_i \leq C_2$	O_2	E_2
$\vdots$	$\vdots$	$\vdots$
$C_{K-1} \leq X_i \leq C_K$	O_K	E_K
$\vdots$	$\vdots$	$\vdots$
$C_K \leq X_i \leq C_{K+1}$	O_{K+1}	E_{K+1}

$$\begin{aligned} E_K &= n P_R \\ P_R &= P(C_{K-1} \leq X \leq C_K) \\ \sum_{K=1}^K O_K &= \sum_{K=1}^K E_K = n \end{aligned}$$

$$\sum_{K=1}^K \frac{(O_K - E_K)^2}{E_K} \rightarrow \chi^2_{K-r-1} \quad \begin{cases} K = \text{n}^\circ \text{clases} \\ r = \text{n}^\circ \text{param. estimados} \end{cases}$$

$$\text{Ej.: } \begin{cases} H_0: X \text{ es normal} \\ H_1: X \text{ no es normal} \end{cases} \rightarrow \sum_{i=1}^K \frac{(O_i - E_i)^2}{E_i} \rightarrow \chi^2_{K-r-1}$$

Fijamos la confianza $\Rightarrow$ SIEMPRE UNILATERAL POR LA DERECHA



Toma datos de la muestra $\chi^2_0 = \sum \frac{(O_i - E_i)^2}{E_i}$ y miro donde cae.

- Sólo es válido para variables continuas.
- Compara la función de distribución teórica con la empírica $F(x) - F_n(x)$
- No requiere agrupar los datos

Pasos:

- ① Ordenar la muestra
- ② Calcular la distribución empírica de la muestra $F_n(x)$
- ③ Calcular la discrepancia máxima

$$\max \{D_n(x)\} = \max \{F_n(x) - F(x)\}$$

$$\max \{F_n(x-1) - F(x)\}$$

- ④ Comparar con el valor de tablas y si D_n es mayor $R R H_0$.

→ Se han tomado 12 valores de una variable física X supuesta normal.

30,2 | 30,8 | 29,3 | 29 | 30,9 | 30,8 | 29,7 | 28,9 | 30,5 | 31,2 | 31,3 | 28,5

Contrastar mediante el contraste de K-S si X es normal

$$H_0: X \rightarrow \text{Normal}$$

$$H_1: X \not\rightarrow \text{Normal}$$

$$\bar{X} = 30,09$$

$$\hat{S} = 0,97$$

X	$F_n(x)$	$F(x)$	$F_n(x-1) - F(x)$	$F_n(x) - F(x)$	$D_n(x)$
28,5	1/12	0,05	0,05	0,03	0,05
28,9	2/12	0,11	0,03	0,06	0,06
29	3/12	0,131	0,04	0,12	0,12
29,3	4/12	0,21	0,04	0,12	0,12
29,7	5/12	0,34	0,01	0,08	0,08
30,2	6/12	0,54	0,12	0,04	0,12
30,5	7/12	0,66	0,16	0,08	0,16
30,8	9/12	0,77	0,19	0,02	0,19
30,9	10/12	0,80	0,05	0,03	0,05
31,2	11/12	0,87	0,04	0,05	0,05
31,3	1	0,89	0,03	0,11	0,11

$$X \rightarrow N(30,09, 0,97)$$

$$P(X \leq 28,5) = P\left(Z \leq \frac{28,5 - 30,09}{0,97}\right) = P(Z < -1,63) = 1 - P(Z < 1,63) = 0,0516$$

$$P(X \leq 28,9) = P(Z \leq -1,22) = 0,1112$$

$$P(X \leq 29) = P(Z \leq -1,12) = 0,1314$$

$$P(X \leq 29,3) = P(Z \leq -0,81) = 0,209$$

$$P(X \leq 29,7) = P(Z \leq -0,4) = 0,3436$$

$$\begin{aligned} p(X \leq 30,2) &= p(Z \leq 0,11) = 0,5438 \\ p(X \leq 30,5) &= p(Z \leq 0,42) = 0,6678 \\ p(X \leq 30,8) &= p(Z \leq 0,73) = 0,7673 \\ p(X \leq 30,9) &= p(Z \leq 0,83) = 0,7967 \\ p(X \leq 31,2) &= p(Z \leq 1,14) = 0,8729 \\ p(X \leq 31,3) &= p(Z \leq 1,24) = 0,8925 \end{aligned}$$

$$\text{Max } D_n = 0,19 < D_{n,0,05} = 0,377$$

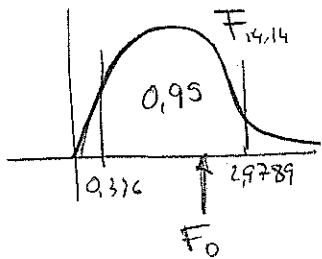
No se puede rechazar la hipótesis de normalidad con $\alpha = 0,05$

7.6 $\bar{y}_M = 896,6$; $\bar{y}_N = 763,2$ $n_1 = n_2 = 15$
 $\hat{s}_M^2 = 119,47$; $\hat{s}_N^2 = 111,91$

a) Contrastar hip. de misma variabilidad $\alpha = 0,05$

$$\begin{cases} H_0: \sigma_M^2 = \sigma_N^2 & n_1 = n_2 = 15 \\ H_1: \sigma_M^2 \neq \sigma_N^2 \end{cases}$$

Si H_0 cierta $\frac{\hat{s}_M^2}{\hat{s}_N^2} \sim F_{14,14,0,05}$; $F_0 = \frac{119,47^2}{111,91^2} = 1,1397$



$$\begin{aligned} F_{14,14,0,025} &= 2,9789 \\ F_{14,14,0,975} &= 0,336 \end{aligned}$$

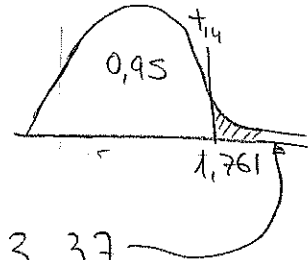
No podemos rechazar la hipótesis de homocedasticidad

b) $\mu = 792,5$
sistemático

Contrastar que cada experimento no tiene error

(M) $\begin{cases} H_0: \mu_M = 792,5 \\ H_1: \mu_M > 792,5 \end{cases}$

$$\frac{\bar{y}_M - \mu_M}{\frac{\hat{s}_M}{\sqrt{n_1}}} \sim t_{n-1}$$



$$t_0 = \frac{896,6 - 792,5}{\frac{119,47}{\sqrt{15}}} = 3,37$$

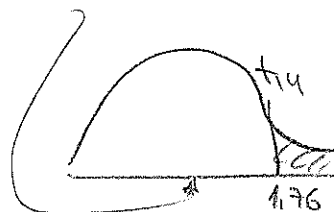
⇒ Tenemos error sistemático

(N) $\begin{cases} H_0: \mu_N = 792,5 \\ H_1: \mu_N > 792,5 \end{cases}$

$$t_0 = \frac{763,2 - 792,5}{\frac{111,91}{\sqrt{15}}} = -1,01$$

$$\frac{\bar{y}_N - \mu_N}{\frac{\hat{s}_N}{\sqrt{n_2}}} \sim t_{n-1}$$

No hay error sistemático



También podríamos haber considerado $\sigma_M^2 = \sigma_N^2 = \sigma^2$; $\hat{\sigma}^2 = \hat{\sigma}_R^2$

$$\frac{1}{S_R} = \frac{(15-1)\hat{S}_M^2 + (15-1)\hat{S}_N^2}{15+15-2} = \frac{14 \cdot 119,47^2 + 14 \cdot 111,91^2}{28} = 13400$$

$$\hat{S}_R = 115,75$$

$$\textcircled{M} \rightarrow \frac{\hat{\mu}_M - \mu_M}{\frac{115,75}{\sqrt{15}}} \sim t_{28}$$

$$t_{0M} = \frac{896,6 - 792,5}{\frac{115,75}{\sqrt{15}}} = 3,48$$

$$\textcircled{N} \rightarrow t_{0N} = \frac{763,2 - 792,5}{\frac{115,75}{\sqrt{15}}} = -0,98$$



$\textcircled{M} \rightarrow \text{Error}$
 $\textcircled{N} \rightarrow \text{No error}$

7.5 $X_1, X_2, \dots, X_n \rightarrow f(x) = \frac{1}{\lambda} e^{-x/\lambda}; x \geq 0; \lambda > 0$

$$U = 2n\bar{X}/\lambda \rightarrow \chi_{2n}^2 \text{ con } \bar{X} = (X_1 + X_2 + \dots + X_n)/n$$

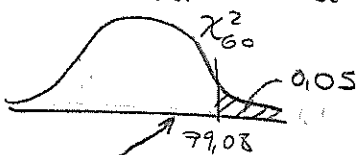
a) Tiempo de funcionamiento es una v.a. con distribución exponencial.

$$\bar{X} = 6,2 \cdot 10^3 \text{ h. } \alpha = 0,05 \quad \begin{cases} H_0: \lambda = 5 \cdot 10^3 \\ H_1: \lambda > 5 \cdot 10^3 \end{cases}$$

$$n = 30$$

Indicar: p-valor, prob. error tipo II si $\lambda = 7 \cdot 10^3$

$$U = \frac{2n\bar{X}}{\lambda} \sim \chi_{2n}^2$$



$$U_6 = \frac{2 \cdot 30 \cdot 6,2 \cdot 10^3}{5 \cdot 10^3} = 74,4$$

Con conf. $\alpha = 0,05$ no podemos rechazar la hipótesis nula

$$\text{p-valor} = p(\chi_{60}^2 \geq 74,4)$$

$$p(\text{error II}) = p(\text{aceptar } H_0 | H_0 \text{ falsa}) = p(\text{acept. } H_0 | \lambda \neq 5 \cdot 10^3 | \lambda = 7 \cdot 10^3)$$

$$p(\text{aceptar}) = p\left(\frac{2n\bar{X}}{\lambda} \leq 79,08\right) = p\left(\bar{X} \leq \frac{79,08 \cdot 5 \cdot 10^3}{2 \cdot 30}\right) =$$

$$= p(\bar{X} \leq 6,59 \cdot 10^3)$$

$$\Rightarrow p(\bar{X} \leq 6,59 \cdot 10^3 | \lambda = 7 \cdot 10^3) = p\left(\frac{2n\bar{X}}{\lambda} \leq \frac{6,59 \cdot 10^3 \cdot 2n}{\lambda}\right) =$$

$$= p(\chi_{60}^2 \leq \frac{6,59 \cdot 10^3 \cdot 2 \cdot 30}{7 \cdot 10^3}) = p(\chi_{60}^2 \leq 52,72)$$

b) 2º ensayo con 15 equipos. ¿Cuál es el valor máximo de la media muestral de estos 15 equipos que permitiría concluir que son peores que de la 1ª empresa?

6000h ensayo fallen 6 equipos siendo el promedio 2350h des necesario seguir con el ensayo?

$$\bar{X}_1 = 6,2 \cdot 10^3 \rightarrow n_1 = 30 \quad U = \frac{2n_1 \bar{X}_1}{\lambda_1} \sim \chi^2_{2n_1}$$

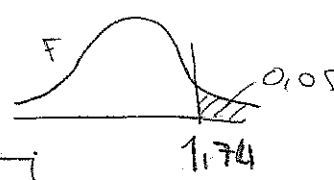
$$\bar{X}_2, n_2 = 15 \rightarrow U = \frac{2n_2 \bar{X}_2}{\lambda_2} \sim \chi^2_{2n_2}$$

$$F = \frac{\chi^2_{n_1}}{\chi^2_{n_2}} \Rightarrow \frac{\frac{2n_1 \bar{X}_1}{\lambda_1} / 2n_1}{\frac{2n_2 \bar{X}_2}{\lambda_2} / 2n_2} \sim F_{2n_1, 2n_2} ; \quad \frac{\bar{X}_1 / \lambda_1}{\bar{X}_2 / \lambda_2} \sim F_{2n_1, 2n_2}$$

Si H_0 es cierta $\lambda_1 = \lambda_2 \rightarrow \frac{\bar{X}_1}{\bar{X}_2} \rightarrow F_{60, 30}$

α / $H_0: \lambda_1 = \lambda_2$
 $H_1: \lambda_1 > \lambda_2$

$\frac{\bar{X}_1}{\bar{X}_2} = 1,74 ; \quad \bar{X}_2 = \frac{6,2 \cdot 10^3}{1,74} = 3,56 \cdot 10^3$



$$15 \begin{cases} 6 \rightarrow \bar{X}_6 = 2350 \\ 9 \rightarrow \bar{X}_9 > 6000 \end{cases}$$

$$\bar{X}_2 \geq \frac{6 \cdot 2350 + 9 \cdot 6000}{15} = 4540h > 3,56 \cdot 10^3$$

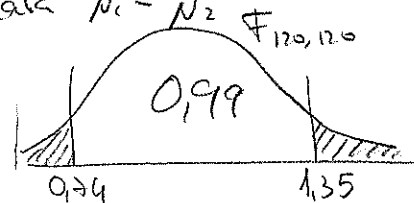
⇒ Podemos detener el ensayo pues los equipos de la 2ª empresa son iguales que los de la primera

7.7 Estudiamos 2 neumáticos A — $n_A = 121$ — $\bar{X}_A = 27465$ — $\hat{S}_A = 2500$
 B — $n_B = 121$ — $\bar{X}_B = 27572$ — $\hat{S}_B = 3000$

Calcular con $\alpha = 0,01$

- Intervalo de confianza para σ_1^2 / σ_2^2

- Intervalo de confianza para $\mu_1 - \mu_2$

$$\frac{\frac{\sum_{i=1}^n \bar{S}_A}{\sigma_1^2}}{\frac{\sum_{i=1}^n \bar{S}_B}{\sigma_2^2}} \rightarrow F_{n_A-1, n_B-1}$$


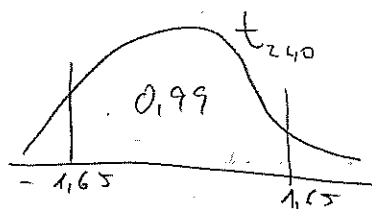
$$0,74 \leq \frac{2500^2 \cdot \sigma_2^2}{3000^2 \cdot \sigma_1^2} \leq 1,35$$

$$0,514 \leq \frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2} \leq 0,9375$$

$$\frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2} \leq \frac{2500^2}{0,74 \cdot 3000^2}$$

$$\frac{2500^2}{3000^2 \cdot 1,35} \leq \frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2}$$

$$\rightarrow \frac{(\bar{X}_A - \bar{X}_B) - (\mu_1 - \mu_2)}{\hat{S}_R \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}} \rightsquigarrow t_{n-2}$$



$$\hat{S}_R = \sqrt{\frac{120 \cdot 2500^2 + 120 \cdot 3000^2}{121 + 121 - 2}} = 2761.34$$

$$(\mu_1 - \mu_2) \in (22465 - 22572) \pm 1.65 \cdot 2761.34 \sqrt{\frac{1}{121} + \frac{1}{121}}$$

$$-692,76 \leq \mu_1 - \mu_2 \leq 478,77$$

7.8) Resultados máquina A: 137.5; 140.7; 106.9; 175.1; 177.3; 120.4; 77.9; 104.2

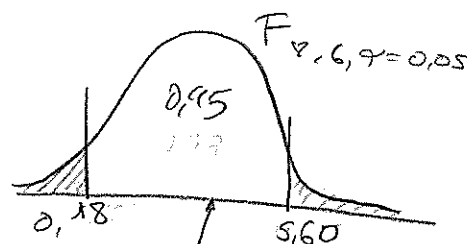
Resultados máquina B: 103.3; 121.7; 98.4; 161.5; 167.8; 67.3

¿son iguales? suponer MAS $\rightarrow$ N.

$$\bar{X}_A = 129,97; \bar{X}_B = 120 \quad n_A = 8$$

$$\hat{S}_A = 64,51 \quad \hat{S}_B = 38,81 \quad n_B = 6$$

$$\left\{ \begin{array}{l} H_0: \sigma_1^2 = \sigma_2^2 \\ H_1: \sigma_1^2 \neq \sigma_2^2 \end{array} \right. \text{ Si } H_0 \text{ cierta: } \frac{\hat{S}_A^2}{\hat{S}_B^2} \rightsquigarrow F_{n_1-1, n_2-1}$$

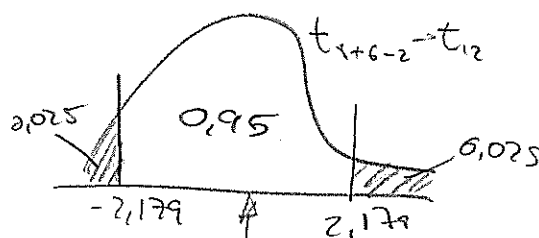


$$F_0 = \frac{64,51^2}{38,81^2} = 2,76$$

$$H_0: \mu_1 - \mu_2 = 0$$

$$H_1: \mu_1 - \mu_2 \neq 0$$

$$\text{Si } H_0 \text{ cierta: } \frac{(\bar{X}_A - \bar{X}_B)}{\hat{S}_R \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}} \rightarrow t_{n-2}$$



$$\hat{S}_R = \sqrt{\frac{(8-1)64,51^2 + (6-1)38,81^2}{8+6-2}} = 55,27$$

$$t_0 = 0,33$$

No hay suficiente evidencia estadística para decir que las máquinas sean distintas

7.10 Se puede aceptar la hip de normalidad ($\alpha = 0.05$)?

	O_i	E_i
41,5-43,5	4	4,08
43,5-45,5	7	5,58
45,5-47,5	12	9,06
47,5-49,5	8	11,27
49,5-51,5	6	11,27
51,5-53,5	11	9,08
53,5-55,5	9	5,58
55,5-57,5	3	4,08
	60	60

$$\frac{\sum (O_i - E_i)^2}{E_i} \rightarrow \chi^2_{\frac{8}{2}-1}$$

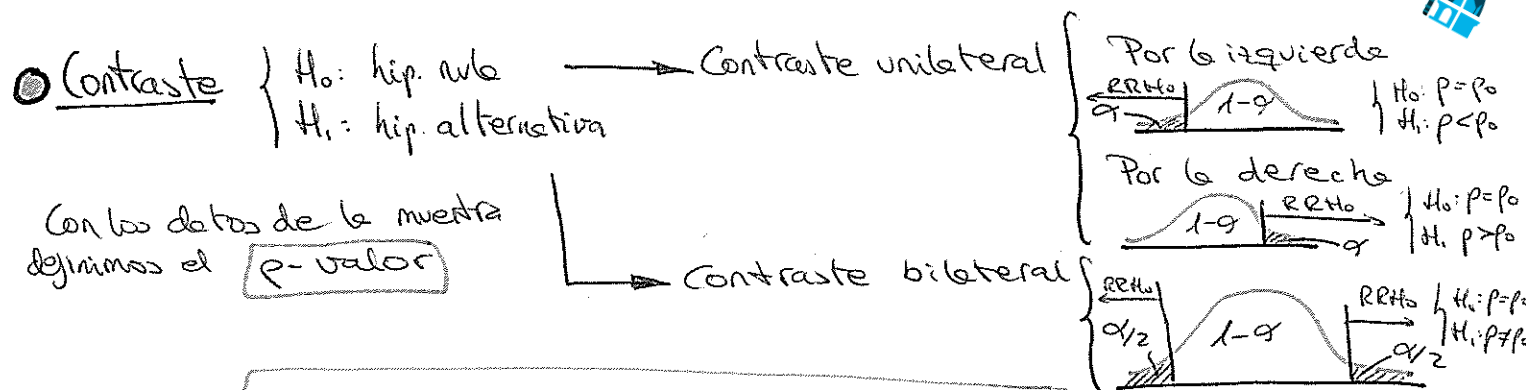
$$\frac{(4-4,08)^2}{4,08} + \frac{(7-5,58)^2}{5,58} + \dots = 7,518$$



No podemos rechazar la hipótesis de normalidad

$$\frac{1,00}{3} = 1$$

TEMA 7 RESUMEN



- Errores
- Tipo I $\rightarrow$ p(error I) = p(rechazar H_0 | H_0 cierta) = α
 Tipo II $\rightarrow$ p(error II) = p(aceptar H_0 | H_0 falsa) = β

- Diferentes tipos de contrastes:
- Igual que intervalos de confianza.
- μ de normal con σ conocido $\rightarrow$ Contraste con normal
 - μ de normal con σ desconocido $\rightarrow$ Contraste con t_{n-1}
 - σ^2 de normal $\rightarrow$ Contraste con χ^2_{n-1}
 - λ de Poisson $\rightarrow$ Contraste con normal.

● Comparación de dos tratamientos

$$y_{ij} = \mu_i + u_{ij} \rightarrow N(\mu_i, \sigma^2); \quad u_{ij} \rightarrow N(0, \sigma^2)$$

$$\bar{y}_{1\cdot} = \frac{\sum y_{1j}}{n_1}; \quad \bar{y}_{2\cdot} = \frac{\sum y_{2j}}{n_2} \rightarrow \text{Residuo: } e_{ij} = y_{ij} - \bar{y}_{i\cdot}$$

$$\text{Varianza residual } \hat{\sigma}_R^2 = \frac{\sum \sum e^2}{n-2} = \frac{(n_1-1)\hat{S}_1^2 + (n_2-1)\hat{S}_2^2}{n_1+n_2-2}$$

- Contraste de igualdad de medias

$$\frac{\bar{y}_{1\cdot} - \bar{y}_{2\cdot}}{\hat{\sigma}_R \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}} \rightarrow t_{n-2}$$

- Contraste de igualdad de varianzas

$$\frac{\hat{S}_1^2}{\hat{S}_2^2} \rightarrow F_{n_1-1, n_2-1}$$

● Contraste χ^2 de bondad de ajuste

Se usan para contrastar si una muestra se ajusta a una determinada función de distribución

$O_i \rightarrow$ Frec. observadas, $E_i \rightarrow$ Frec. esperadas, $E_k = n p_k, \sum O_k = \sum E_k = n$

Siempre unilateral por la derecha

$$\frac{\sum_{i=1}^K (O_i - E_i)^2}{E_i} \rightarrow \chi^2_{K-r-1}$$

K nº clases
 r nº parámetros estimados

Ejercicios Inferencia

^{T.S}
3.2 X tiene distribución binomial de parámetros n y p , desconocidos.
 Estimarlos por el método de los momentos.

M.A.S.: {16, 18, 22, 25, 27}

Calculamos $\bar{x} = \frac{\sum x_i}{n} = 21,6 \leftarrow$ Momento de orden 1
 $\xrightarrow{n=5} 21,6 = \hat{n}\hat{p} \quad (1)$

$E[X] = n \cdot p$
 $\uparrow$
 $X \rightarrow B(n, p)$

Calculamos momento de orden 2 $\rightarrow \frac{\sum x_i^2}{n} = 483,6$

Como: $Var(X) = E[X^2] - (E[X])^2$; $E[X^2] = Var(X) + (E[X])^2 = np(1-p) + (np)^2$
 $Var(X) = np(1-p)$

$\Rightarrow 483,6 = \hat{n}\hat{p}(1-\hat{p}) + (\hat{n}\hat{p})^2 \quad (2)$

Juntando las dos ecuaciones $\rightarrow \begin{cases} \hat{n}\hat{p} = 21,6 \\ \hat{n}\hat{p}(1-\hat{p}) + (\hat{n}\hat{p})^2 = 483,6 \end{cases}$

$\rightarrow 21,6(1-\hat{p}) + 21,6^2 = 483,6$; $\hat{p} = \frac{21,6 + 21,6^2 - 483,6}{21,6} = 0,21$

$\hat{n} = \frac{21,6}{0,21} = 102,32 \rightarrow \boxed{\hat{p} = 0,21, \hat{n} = 103}$

* Podríamos haber hecho

$s^2 = 17,04$; $Var(X) = np(1-p) \rightarrow \begin{cases} 17,04 = \hat{n}\hat{p}(1-\hat{p}) \\ 21,6 = \hat{n}\hat{p} \end{cases} \rightarrow \begin{cases} 17,04 = 21,6(1-\hat{p}) \\ \hat{p} = 1 - \frac{17,04}{21,6} = 0,21 \\ \hat{n} = 102,32 \end{cases}$

^{T.S}
3.3 Estimar por el método de los momentos el n de grados de libertad de una χ^2 siendo una M.A.S. {10, 15, 12, 9, 18}

$E[\chi_n^2] = n$

$\bar{x} = \frac{10+15+12+9+18}{5} = 12,8$

$\rightarrow \hat{n} = 12,8 \rightarrow$

$\boxed{\hat{n} = 13}$

34) T.S. Tiempo T de duración de unas componentes C es una v.a. exponencial de media 4000h. El equipo E lo forman 5 componentes C en serie. Para que E falle basta con que no funcione un componente C .

1) Calcular la prob. de que el tiempo de vida de E sea inferior a 1000h.

T v.a. tiempo de vida de un componente C

$$f_T(t) = \lambda e^{-\lambda t} = \frac{1}{4000} e^{-\frac{1}{4000}t}, \quad t \geq 0$$

T_E v.a. tiempo de vida del equipo E

$$P(T_E < 1000) = 1 - P(\text{todos los comp. } C \text{ duren más de 1000h}) = 1 - [P(T_C > 1000)]^5 = 1 - [1 - F(1000)]^5 = 1 - [1 - (1 - e^{-\frac{1000}{4000}})]^5 = 1 - e^{-\frac{5}{4}} = 0.713$$

$$F_T = \int_0^t f_T(t) dt = -e^{-t} \Big|_0^t = 1 - e^{-\frac{t}{4000}}$$

$$P(T_E < 1000h) = 0.713$$

2) Obtener f_{T_E} y calcular $E[T_E]$

$$F_{T_E} = P(T_E < t) = 1 - [P(T_C > t)]^5 = 1 - [1 - F_{T_C}(t)]^5 = 1 - (1 - 1 + e^{-\frac{t}{4000}})^5 = 1 - e^{-\frac{5t}{4000}}, \quad t > 0$$

$$f_{T_E} = \frac{dF_{T_E}}{dt} = \frac{5}{4000} e^{-\frac{5t}{4000}} = \frac{1}{800} e^{-\frac{1}{800}t}, \quad t > 0$$

$$E[T_E] = 800h$$

3) 10 equipos E duraron: 73, 159, 162, 368, 542, 985. Cuatro equipos duraron más de 1000h. Estimar el tiempo de vida medio por máx. verosimilitud.

$$l(\lambda) = \sum_{i=1}^n \ln f_{T_E}(t_i) = \sum_{i=1}^n \ln \left(\frac{1}{800} e^{-\frac{1}{800}t_i} \right) = \sum_{i=1}^n \left(-\ln 800 - \frac{1}{800}t_i \right) = -n \ln 800 - \frac{1}{800} \sum_{i=1}^n t_i$$

$$l(\lambda) = -6 \ln(\lambda) - \frac{1}{\lambda} 2330 - \frac{4000}{\lambda}$$

$$\frac{dL(\lambda)}{d\lambda} = -\frac{6}{\lambda} + \frac{2330}{\lambda^2} + \frac{4000}{\lambda^2} = 0, \quad \frac{-6\lambda + 6330}{\lambda^2} = 0, \quad \hat{\lambda} = \frac{6330}{6} = 1055h$$

$$\hat{\lambda} = 1055h$$

7.5
3.5 Se toma una muestra de $n=10$ del tiempo en minutos entre dos autobuses $\{9, 10, 6, 4, 15, 6, 5, 4, 10\}$. Su $F(t) = 1 - e^{-\alpha t}$. Calcular la probabilidad estimada de esperar a un bus más de 10 mins.

Se pide $P(T > 10)$ con T es el tiempo entre dos buses

$$P(T > 10) = 1 - P(T \leq 10) = 1 - F(10) = 1 - (1 - e^{-\alpha 10}) = e^{-\alpha 10}, \text{ por tanto necesitamos estimar } \alpha$$

$$f(t) = \alpha e^{-\alpha t}$$

$$L(\alpha) = f(9) f(10) \dots f(4) f(10) = \alpha^{10} e^{-\alpha \sum_{i=1}^{10} t_i} = \alpha^{10} e^{-\alpha 70}$$

$$L(\alpha) = 10 \log \alpha - \alpha 70, \quad \frac{dL}{d\alpha} = 10 \frac{1}{\alpha} - 70 = 0, \quad \frac{10}{\hat{\alpha}} = 70, \quad \hat{\alpha} = \frac{1}{7}$$

$$\Rightarrow P(T > 10) = e^{-\alpha 10} = e^{-\frac{10}{7}} = \boxed{0,24}$$

7.5
3.6 Estimar por máxima verosimilitud el parámetro a si:

$$f(x) = \frac{2a}{1-a} x^{(3a-1)/(1-a)}, \quad 0 \leq x \leq 1$$

$$l(a) = f(x_1) \cdot f(x_2) \dots f(x_n) = \left(\frac{2a}{1-a} \right)^n \prod_{i=1}^n x_i^{(3a-1)/(1-a)}$$

$$L(a) = \log[l(a)] = n \log \frac{2a}{1-a} + \frac{(3a-1)}{(1-a)} \sum_{i=1}^n \log(x_i)$$

$$\frac{dL(a)}{da} = n \frac{\frac{2(1-a) + 2a}{(1-a)^2}}{\frac{2a}{1-a}} + \frac{3(1-a) + (3a-1)}{(1-a)^2} \sum_{i=1}^n \log(x_i) = \frac{n}{a(1-a)} + \frac{2}{(1-a)^2} \sum_{i=1}^n \log(x_i)$$

$$\frac{dL(a)}{da} = 0 \Rightarrow \frac{n(1-\hat{a}) + 2\hat{a} \sum_{i=1}^n \log(x_i)}{\hat{a}(1-\hat{a})^2} = 0$$

$$n(1-\hat{a}) = -2\hat{a} \sum_{i=1}^n \log(x_i); \quad \hat{a} \left(-n + 2 \sum_{i=1}^n \log(x_i) \right) = -n$$

$$\hat{a} = \frac{n}{n - 2 \sum_{i=1}^n \log(x_i)}$$

7.5
37) Obtener un estimador por máx. verosimilitud de θ siendo

$$f(x) = \begin{cases} \frac{2}{\theta^2} x e^{-(\frac{x}{\theta})^2} & ; x > 0 \\ 0 & ; \text{si } x < 0 \end{cases}$$

$$l(\theta) = f(x_1) f(x_2) \dots f(x_n) = \frac{2^n}{\theta^{2n}} (x_1 x_2 x_3 \dots x_n) e^{-\frac{1}{\theta^2} \sum_{i=1}^n x_i^2}$$

$$L(\theta) = n \log(2) - 2n \log(\theta) + \sum_{i=1}^n \log x_i - \frac{\sum_{i=1}^n x_i^2}{\theta^2}$$

$$\frac{dL}{d\theta} = -2n \frac{1}{\theta} - \frac{2\hat{\theta} \sum_{i=1}^n x_i^2}{\hat{\theta}^4} = 0, \quad \frac{-2n\hat{\theta}^2 + 2\sum_{i=1}^n x_i^2}{\hat{\theta}^3} = 0$$

$$\hat{\theta} = \sqrt{\frac{\sum_{i=1}^n x_i^2}{n}}$$

7.5
39) La función de densidad de v.a. X es $f(x) = \begin{cases} x/\theta^2 & ; \text{si } 0 < x \leq \theta \\ 0 & , \text{ en el resto} \end{cases}$

Calcular θ por máx. verosimilitud

$$f(\theta) = f(x_1) f(x_2) \dots f(x_n) = \frac{\prod_{i=1}^n x_i}{\theta^{2n}}, \quad \theta > x_i \leftarrow$$

$$f(\theta) \text{ es decreciente y } \theta > x_i \Rightarrow \hat{\theta}_{mv} = \max\{x_1, x_2, \dots, x_n\}$$

7.5
311) X_1, X_2, X_3, X_4, X_5 : m.a.s de una binomial con $n=10$ y p desconocido. Demostrar que $\bar{X}_{10}$ es estimador centrado de p y calcular su varianza.

$$X \rightarrow B(n=10, p); \quad E[X] = 10p \Rightarrow E[X_i] = 10p, \quad \text{Var}(X) = 10p(1-p) = \text{Var}(X_i)$$

$$E\left[\frac{\bar{X}}{10}\right] = \frac{1}{10} E\left[\frac{X_1 + X_2 + X_3 + X_4 + X_5}{5}\right] = \frac{1}{10} \cdot \frac{1}{5} (E[X_1] + \dots + E[X_5]) =$$

$$= \frac{1}{50} 10p \cdot 5 = p \Rightarrow \hat{p} = \frac{\bar{X}}{10} \text{ es centrado (su esperanza coincide con el verdadero valor)}$$

$$\text{Var}(\hat{p}) = \text{Var}\left(\frac{\bar{X}}{10}\right) = \frac{1}{100} \text{Var}(\bar{X}) = \frac{1}{100} \cdot \frac{1}{25} (10p(1-p)) \cdot 5 = \frac{p(1-p)}{50}$$

T.7

3.12 Al medir el radio de un círculo se comete un error aleatorio con distribución $N(0, \sigma^2)$. Se hacen n medidas $\{r_1, r_2, \dots, r_n\}$ y es $\hat{a} = \sum_{i=1}^n \frac{\pi r_i^2}{n}$ un estimador centrado del área del círculo? En caso negativo, calcular su sesgo:

Área: πr^2 ; Como el error es una normal $N(0, \sigma^2)$
 $a = \pi r^2$ $r_i = r + \epsilon_i$; por tanto $r_i \sim N(r, \sigma^2)$

$$E[\hat{a}] = E\left[\sum_{i=1}^n \frac{\pi r_i^2}{n}\right] = \frac{\pi}{n} \sum_{i=1}^n E[r_i^2] = \frac{\pi}{n} (\sigma^2 + r^2) n = \pi r^2 + \pi \sigma^2 = a + \pi \sigma^2$$

$$E[r_i^2] = \text{Var}(r_i) + (E[r_i])^2 = \sigma^2 + r^2$$

Como $E[\hat{a}] = a + \pi \sigma^2 \neq a$
 $\hat{a}$ no es centrado; sesgo($\hat{a}$) = $\pi \sigma^2$

T.5

3.13 El n.º de partículas que emite una fuente radioactiva sigue una distribución de Poisson.

Estimador 1: Contar el n.º de partículas emitidas en 2 min y usar este dato en la estimación

Estimador 2: Tomar nota de los n partículas emitidas en cada uno de los segundos a lo largo de los 2 minutos disponiendo de una muestra de 120 datos para estimar el parámetro

¿Cuál es mejor? Calcular su variancia.

λ es n partículas por segundo

$$\hat{\lambda}_1 = \frac{\sum t_i}{120 \text{ seg}}$$

n partículas en 120 seg

n partic en cada seg

$$\hat{\lambda}_2 = \frac{\sum t_i}{120 \text{ datos}}$$

Ambos estimadores conducen al mismo resultado

$$\text{Var}(\hat{\lambda}) = \frac{\lambda}{T} \rightarrow \text{Cuanto mejor tiempo se observe la fuente más precisa es la estimación.}$$

T.5

3.14 V.a. $X_1 \rightarrow N(\mu, \sigma^2)$; V.a. $X_2 \rightarrow N(2\mu, 3\sigma^2)$

m.a.s. de tamaño n_1 de X_1 . m.a.s. de tamaño n_2 de X_2 .

$\hat{\mu} = a\bar{X}_1 + b\bar{X}_2$. ① Condición de a y b para que $\hat{\mu}$ sea centrado.

② a y b para que $\hat{\mu}$ sea centrado y de var. mínima.

$$E[\hat{\mu}] = E[a\bar{X}_1 + b\bar{X}_2] = aE[\bar{X}_1] + bE[\bar{X}_2] = a\mu + b2\mu$$

Condición de est. centrado $E[\hat{\mu}] = \mu \rightarrow \mu(a + 2b) = \mu \rightarrow a + 2b = 1$

② $\text{Var}[\hat{\mu}] = \text{Var}(a\bar{X}_1 + b\bar{X}_2) = a^2 \text{Var}(\bar{X}_1) + b^2 \text{Var}(\bar{X}_2)$

$\bar{X}_1 \rightarrow N(\mu, \frac{\sigma^2}{n_1})$
 $\bar{X}_2 \rightarrow N(2\mu, \frac{3\sigma^2}{n_2})$

$$= a^2 \frac{\sigma^2}{n_1} + b^2 \frac{3\sigma^2}{n_2} = (1-2b)^2 \frac{\sigma^2}{n_1} + b^2 \frac{3\sigma^2}{n_2}$$

$a = 1 - 2b$

$$\frac{d\text{Var}(\hat{\mu})}{db} = \frac{2(1-2b)(-2)}{n_1} + \frac{2b \cdot 3}{n_2} = 0$$

$$-4n_2 + 6bn_2 + 6bn_1 = 0, b = \frac{4n_2}{6n_1 + 8n_2}$$

$$a = \frac{6n_1 + 8n_2 - 8n_2}{6n_1 + 8n_2} = \frac{6n_1}{6n_1 + 8n_2}$$

$$b = \frac{4n_2}{6n_1 + 8n_2}; a = \frac{6n_1}{6n_1 + 8n_2}$$

7.5
 315 $X_1, X_2, \dots, X_n$ m.a.s de una normal $\left\{ \begin{array}{l} \text{Tienen distinta media pero misma} \\ Y_1, Y_2, \dots, Y_m \text{ m.a.s de una normal} \end{array} \right.$ varianza.
 Obtener K para que $\frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2 + \sum_{j=1}^m (Y_j - \bar{Y})^2}{K}$ tenga ECM mínimo.

$$\hat{\sigma}^2 = \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2 + \sum_{j=1}^m (Y_j - \bar{Y})^2}{K}; \quad (n-1) \hat{S}_x^2 = n \hat{\sigma}^2 \rightarrow \hat{S}_x^2 = \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2}{n-1}$$

$$\Rightarrow \hat{\sigma}^2 = \frac{(n-1) \hat{S}_x^2}{K} + \frac{(m-1) \hat{S}_y^2}{K}; \quad \left\{ \frac{(n-1) \hat{S}_x^2}{\sigma^2} \rightarrow \chi_{n-1}^2; E[\chi_{n-1}^2] = n-1 \right\}$$

$$E[\hat{\sigma}^2] = \frac{\sigma^2}{K} (n-1) + \frac{\sigma^2}{K} (m-1) = \frac{\sigma^2}{K} (n+m-2) \quad n+m-2 = a$$

$$\text{Sesgo}[\hat{\sigma}^2] = \frac{\sigma^2}{K} (n+m-2) - \sigma^2 = \sigma^2 \left(\frac{n+m-2}{K} - 1 \right) = \sigma^2 \left(\frac{a}{K} - 1 \right)$$

$$\text{Var}[\hat{\sigma}^2] = \text{Var} \left(\frac{(n-1) \hat{S}_x^2}{\sigma^2} \cdot \frac{\sigma^2}{K} \right) + \text{Var} \left(\frac{(m-1) \hat{S}_y^2}{\sigma^2} \cdot \frac{\sigma^2}{K} \right) =$$

$$\text{Var}[\chi_{n-1}^2] = 2(n-1) \quad \left| \begin{array}{l} = 2(n-1) \frac{\sigma^4}{K^2} + 2(m-1) \frac{\sigma^4}{K^2} = \frac{2\sigma^4}{K^2} [n+m-2] = \\ = \frac{2\sigma^4}{K^2} a \end{array} \right.$$

$$ECM = \left(\text{sesgo}^2(\hat{\sigma}^2) \right) + \text{Var}(\hat{\sigma}^2) = \left(\sigma^2 \left(\frac{a}{K} - 1 \right) \right)^2 + \frac{2\sigma^4}{K^2} a =$$

$$\frac{dECM}{dK} = \cancel{\sigma^4} \left[2 \left(\frac{a}{K} - 1 \right) \left(\frac{-a}{K^2} \right) - \frac{2a}{K^3} \right] = 0$$

$$\frac{(a-K)(-a)}{K^3} - \frac{2a}{K^3} = 0, \quad a^2 - aK + 2a = 0$$

$$K = \frac{a^2 + 2a}{a} = a + 2 = \underset{\substack{\uparrow \\ a = n+m-2}}{n+m-2} + 2 \rightarrow \boxed{K = n+m}$$

T.5
 3.16 H.A.S $X, Y: X \sim N(\mu_1, \sigma_x)$ $\sigma_x = 2\sigma_y$. Se pide un estimador
 $Y \sim N(\mu_2, \sigma_y)$

la varianza de Y que sea combinación lineal de las var. muestrales corregidas $\hat{S}_x^2, \hat{S}_y^2$, sea centrado y de varianza mínima.

Buscamos $\hat{\sigma}_y^2 = a \hat{S}_x^2 + b \hat{S}_y^2$

Condición de est. centrado $\rightarrow E[\hat{\sigma}_y^2] = \sigma_y^2$ $E[\hat{S}_x^2] = \sigma_x^2$

$E[\hat{\sigma}_y^2] = E[a \hat{S}_x^2 + b \hat{S}_y^2] = aE[\hat{S}_x^2] + bE[\hat{S}_y^2]$

$= a\sigma_x^2 + b\sigma_y^2 = \sigma_x^2(4a + b) = \sigma_y^2 \Rightarrow 4a + b = 1$

$\text{Var}[\hat{\sigma}_y^2] = \text{Var}[a \hat{S}_x^2 + b \hat{S}_y^2] = a^2 \text{Var}[\hat{S}_x^2] + b^2 \text{Var}[\hat{S}_y^2]$

$\text{Var}[\hat{S}_x^2] = \text{Var}\left[\frac{\hat{S}_x^2(n-1)}{\sigma_x^2} \cdot \frac{\sigma_x^2}{n-1}\right] = 2(n-1) \frac{\sigma_x^4}{(n-1)^2}$

$\rightarrow \text{Var}[\hat{\sigma}_y^2] = a^2 \frac{\sigma_x^4}{n-1} + b^2 \frac{\sigma_y^4}{n-1} = 2\sigma_y^4 \left[\frac{16a^2}{n-1} + \frac{b^2}{n-1} \right]$

$= \frac{2\sigma_y^4}{n-1} [16a^2 + (1-4a)^2]$, $\frac{d\text{Var}[\hat{\sigma}_y^2]}{da} = \frac{2\sigma_y^4}{n-1} [32a + 2(1-4a)(-4)] = 0$

$\Rightarrow 32a - 8 + 32a = 0; a = \frac{8}{64} = \frac{1}{8}; b = 1 - 4 \cdot \frac{1}{8} = \frac{1}{2}$

$\Rightarrow \hat{\sigma}_y^2 = \frac{1}{8} \hat{S}_x^2 + \frac{1}{2} \hat{S}_y^2$

T.5
 3.17 n medidas de un patrón de dim. real L . $L_i \rightarrow N(L, \sigma)$
 Obtener un estimador para la varianza del error y calcular su ECM

$L_i = L + e_i \Rightarrow e_i \rightarrow N(0, \sigma)$

$e_i = L_i - L; E[e_i] = 0; \text{Var}[e_i] = \sigma$

Estimemos $\sigma^2: \hat{\sigma}^2 = \frac{1}{n-1} \sum (e_i - 0)^2 = \frac{\sum e_i^2}{n-1}$

Varianza corregida

$E[\hat{\sigma}^2] = E\left[\frac{\hat{S}^2(n-1)}{\sigma^2} \cdot \frac{\sigma^2}{n-1}\right] = \frac{\sigma^2}{n-1} (n-1) = \sigma^2 \Rightarrow$ Por tanto $\hat{\sigma}^2 = \frac{\sum e_i^2}{n-1}$ es centrado

$\text{ECM} = \text{Var}(e_i) + \frac{\sigma^2}{n-1} = \text{Var}(\hat{S}^2) = \text{Var}\left(\frac{\hat{S}^2(n-1)}{\sigma^2} \cdot \frac{\sigma^2}{n-1}\right) =$

$= \frac{2\sigma^4}{n-1}$

T.5
3.20 Utilizamos el estimador $\hat{X} = \sum_{i=1}^n w_i X_i$, $\sum w_i = 1$. Calcular la media y la variancia del estimador

$$E(\hat{X}) = E\left[\sum_{i=1}^n w_i X_i\right] = E[X_i] = \mu$$

$$Var(\hat{X}) = \sum w_i^2 Var(X_i) = \sigma^2 \sum w_i^2$$

T.5
3.21 Para estimar la variancia de una pob. normal se proponen.

$$\hat{S}^2 = \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2}{n-1} \quad y \quad \hat{S}_1^2 = \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2}{n+1}$$

Comparar ambos estimadores desde el punto de vista del ECM

$$ECM = (\text{sesgo}(\hat{\theta}))^2 + Var(\hat{\theta})$$

$$\hat{S}^2 \quad E[\hat{S}^2] = \sigma^2 \rightarrow \text{sesgo}[\hat{S}^2] = 0$$

$$Var\left[\frac{\hat{S}^2 \cdot (n-1)}{\sigma^2} \cdot \frac{\sigma^4}{n-1}\right] = \frac{\sigma^4}{(n-1)^2} 2(n-1) = \frac{2\sigma^4}{n-1}$$

$$ECM[\hat{S}^2] = \frac{2\sigma^4}{n-1}$$

$$\hat{S}_1^2 = \frac{(n-1)\hat{S}^2}{n+1}$$

$$\hat{S}_1^2 \quad E[\hat{S}_1^2] = E\left[\frac{(n-1)\hat{S}^2}{n+1}\right] = \frac{n-1}{n+1} E[\hat{S}^2] = \frac{n-1}{n+1} \sigma^2$$

$$\text{sesgo}(\hat{S}_1^2) = \sigma^2 \left(\frac{n-1}{n+1} - 1\right) = \sigma^2 \frac{-2}{n+1} = \frac{-2\sigma^2}{n+1}$$

$$Var[\hat{S}_1^2] = Var\left[\frac{(n-1)\hat{S}^2}{n+1}\right] = \left(\frac{n-1}{n+1}\right)^2 Var[\hat{S}^2] = \left(\frac{n-1}{n+1}\right)^2 \frac{2\sigma^4}{n-1}$$

$$ECM[\hat{S}_1^2] = \frac{4\sigma^4}{(n+1)^2} + \frac{(n-1)2\sigma^4}{(n+1)^2} = \frac{2\sigma^4(n-1)}{(n+1)^2} = \frac{2\sigma^4}{n+1}$$

T.6

322 15 probetas forman una m.a.s. de una normal.

M.A.S.: $\begin{cases} 40.15 & 63.10 & 49.5 & 22.4 & 38.2 \\ 60.4 & 43.4 & 26.35 & 31.2 & 55.6 \\ 47.25 & 73.2 & 35.9 & 45.25 & 52.4 \end{cases}$

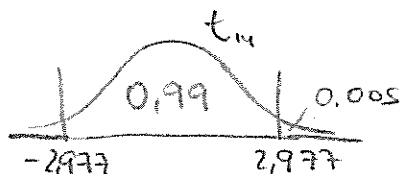
X v.a. resistencia de la prob.

① $X \rightarrow N(\mu, \sigma)$

$\hat{\mu} = \bar{x} = 45.75$

$\hat{\sigma}^2 = \hat{s}^2 = 201.75$

② $\hat{\mu} \rightarrow N(\mu, \frac{\sigma}{\sqrt{n}})$; $\frac{\hat{\mu} - \mu}{\frac{\hat{s}}{\sqrt{n}}} \rightarrow t_{n-1}$ $\left\{ \begin{array}{l} \hat{\mu} = 45.75 \\ \hat{s} = 14.204 \\ n = 15 \end{array} \right.$

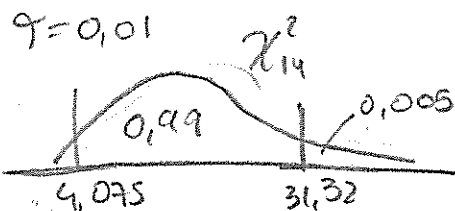


$-2.977 \leq \frac{45.75 - \mu}{\frac{14.204}{\sqrt{15}}} \leq 2.977$

$\mu \in 45.75 \pm 2.977 \cdot \frac{14.204}{\sqrt{15}}$

$\mu \in [34.83, 56.67]$

③ σ^2 ; $\frac{\hat{s}^2(n-1)}{\sigma^2} \rightarrow \chi^2_{n-1}$ $\left\{ \begin{array}{l} \hat{s}^2 = 201.75 \\ n = 15 \end{array} \right.$



$4.075 \leq \frac{201.75 \cdot 14}{\sigma^2} \leq 31.32$

$\sigma^2 \in [90.18, 693.13]$

④ $\mu \in 45.75 \pm t_{\alpha/2} \frac{14.204}{\sqrt{n}}$

$\sqrt{n} > \frac{14.204}{6} t_{\alpha/2} \leq 6$

$\left\{ \begin{array}{l} n=15, \sqrt{15} = 3.87 \neq 5.044 \\ n=20, \sqrt{20} = 4.47 \neq 4.94 \\ n=25, \sqrt{25} = 5 > 4.87 \\ n=23, \sqrt{23} = 4.79 \neq 4.81 \\ n=24, \sqrt{24} = 4.899 > 4.88 \end{array} \right.$

$\Rightarrow n = 24$

3.23 Sea $f(x) = \begin{cases} \frac{4}{\pi} \cdot \frac{1}{\sigma^2} x^2 e^{-(x/\sigma)^2} & x \geq 0 \\ 0 & x < 0 \end{cases}$ $\sigma \sim N(\mu, \sigma)$

$\sigma > 0$ es el parámetro de la distribución. $E[X] = \frac{2\sigma}{\pi}$ y $Var[X] = \left(\frac{3}{2} - \frac{4}{\pi}\right)\sigma^2$

- ① Calcular el estimador máximo verosímil de σ
- ② Calcular el estimador por momentos de σ y su varianza
- ③ $n = 100 \rightarrow \sum_{i=1}^{100} x_i = 342$ y $\sum_{i=1}^{100} x_i^2 = 1339$; 95% confianza
Hallar intervalos de confianza para σ con ambos estimadores.

① $p(\sigma) = \frac{4^n}{\pi^{n/2}} \frac{1}{\sigma^{3n}} (x_1 \cdot x_2 \cdots x_n)^2 e^{-\frac{1}{\sigma^2} \sum x_i^2}$

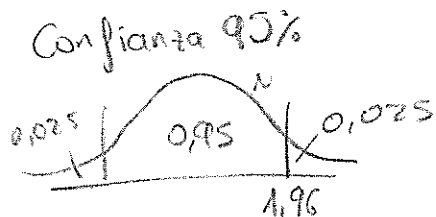
$L(\sigma) = n \log 4 - \frac{n}{2} \log \pi - 3n \log \sigma - 2 \log (x_1 \cdot x_2 \cdots x_n) - \frac{1}{\sigma^2} \sum x_i^2$

$\frac{dL}{d\sigma} = 0 - 0 - 3n \frac{1}{\sigma} - 0 + \frac{\sum x_i^2 \cdot 2\sigma}{\sigma^4} = \frac{-3n\sigma^2 + 2 \sum x_i^2}{\sigma^3}$

si $\frac{dL}{d\sigma} = 0 \rightarrow -3n\hat{\sigma}^2 + 2 \sum x_i^2 = 0$, $\hat{\sigma}_{mo} = \sqrt{\frac{2 \sum x_i^2}{3n}}$ $Var(\bar{X}) = \frac{Var(X)}{n}$

② $\bar{X} = \frac{2\hat{\sigma}}{\pi}$, $\hat{\sigma}_{M} = \frac{\pi}{2} \bar{X}$ $Var(\hat{\sigma}_M) = Var\left(\frac{\pi}{2} \bar{X}\right) = \frac{\pi^2}{4} Var(\bar{X}) = \frac{\pi^2}{4} \cdot \frac{(3 - \frac{8}{\pi})\sigma^2}{n}$

③ Con $\hat{\sigma}_{mo} \sim N\left(\sigma, \frac{\hat{\sigma}_{mo}^2}{6n}\right)$, $\frac{\hat{\sigma}_{mo} - \sigma}{\frac{\hat{\sigma}_{mo}}{\sqrt{6n}}} \rightarrow N(0, 1)$ $= \frac{\frac{\pi}{4} \cdot \frac{(3 - \frac{8}{\pi})\sigma^2}{2n}}{\frac{\pi}{4} \cdot \frac{(3 - \frac{8}{\pi})\sigma^2}{2n}}$



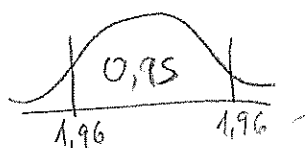
$\hat{\sigma}_{mo} = \sqrt{\frac{2 \cdot 1339}{3 \cdot 100}} = 2.98$, $\left| \frac{2.98 - \sigma}{\frac{2.98}{\sqrt{600}}} \right| \leq 1.96$

$\sigma \in 2.98 \pm 1.96 \cdot 0.122$

$2.74 \leq \sigma \leq 3.22$

Con σ_M $E[\hat{\sigma}_M] = \frac{\pi}{2} E[\bar{X}] = \frac{\pi}{2} \frac{2\sigma}{\pi} = \sigma$

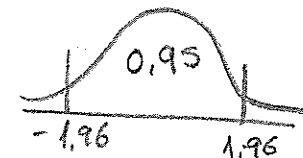
$\hat{\sigma}_M \sim N\left(\sigma, \sqrt{\frac{(3n-8)\sigma^2}{8n}}\right)$, $\frac{\hat{\sigma}_M - \sigma}{\sqrt{\frac{(3n-8)\sigma^2}{8n}}} \rightarrow N(0, 1)$ $\left\{ \begin{aligned} \hat{\sigma}_M &= \frac{\pi}{2} \frac{342}{100} = 3.03 \\ &= 3.03 \end{aligned} \right.$



$\sigma \in 3.03 \pm 1.96 \sqrt{\frac{(3n-8)3.03^2}{8 \cdot 100}}$

$2.78 \leq \sigma \leq 3.28$

7.6
324 Se observa una muestra de tamaño n de una población normal de media μ y variancia conocida $\sigma^2 = 64$. Calcular n para que el intervalo $\bar{X} \pm 0,5$ sea un intervalo de confianza para μ ? $\alpha = 0,05$

$$\bar{X} \rightarrow N\left(\mu, \frac{\sigma}{\sqrt{n}}\right), \quad \frac{\bar{X} - \mu}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}} \rightarrow N(0,1)$$


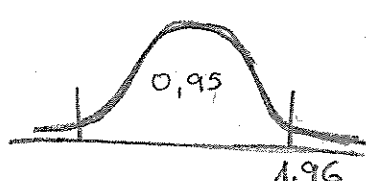
$$\mu \in \bar{X} \pm \underbrace{1,96 \frac{\sigma}{\sqrt{n}}}_{0,5} \Rightarrow 1,96 \frac{\sqrt{64}}{\sqrt{n}} = 0,5; \quad n = \left(\frac{1,96 \cdot 8}{0,5}\right)^2 = 983,45$$

$n \approx 984$

7.6
325 Se desea estimar la proporción de niños entre 0 y 14 años que se encuentran adecuadamente vacunados contra la poliomielitis. Se quiere que la diferencia en valor absoluto entre la estimación final y el verdadero valor sea menor que 0,05, con probabilidad 0,95. ¿cuál es el tamaño muestral mínimo requerido?

X v.a. n niños correctamente vacunados de un total de n

$$\hat{p} = \frac{x}{n}, \quad \hat{p} \sim N\left(p, \sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}\right), \quad \frac{\hat{p} - p}{\sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}} \sim N(0,1)$$

$$P\left(\left|\frac{\hat{p} - p}{\sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}}\right| < \frac{0,05}{\sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}}\right) = P(|Z| < \frac{0,05}{\sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}}) = 0,95$$


$$\Rightarrow \frac{0,05}{\sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}} = 1,96 \rightarrow n = \frac{1,96^2 p(1-p)}{0,05^2}$$

No conocemos $p \rightarrow$ Tomamos valor más desfavorable $p = 1/2$

$$n = \frac{1,96^2 \cdot 0,5^2}{0,05^2} \approx 385$$

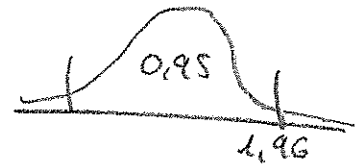
NOTA!! Usar $p = 1/2$ puede proporcionar tamaños muestrales excesivamente grandes. En la práctica se realiza una preinvestigación con la que se estima p .

7.6

- 3.26 Una compañía de comida desea lanzar un nuevo producto. De 200 personas 37 manifiestan disposición a comprarlo. Obtener un intervalo de confianza para p con $\alpha = 0,05$ ¿Cuál debería ser el tamaño muestral si se quisiera reducir la longitud del intervalo a la mitad?

$$\alpha = 0,05$$

$$\hat{p} \sim N\left(p, \sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}\right); \quad \frac{\hat{p} - p}{\sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}} \sim N(0,1)$$



$$\left| \frac{\hat{p} - p}{\sqrt{\frac{\hat{p}(1-\hat{p})}{n}}} \right| \leq 1,96 \longrightarrow p \in \hat{p} \pm 1,96 \sqrt{\frac{\hat{p}(1-\hat{p})}{n}}; \text{ con } \hat{p} = \frac{37}{200}$$

Estimemos la desviación

$$p \in \frac{37}{200} \pm 1,96 \sqrt{\frac{\frac{37}{200} \cdot \frac{163}{200}}{\frac{200}{200}}}$$

$$\Rightarrow 0,131 \leq p \leq 0,239$$

Suponemos que $\hat{p} = \frac{37}{200} \longrightarrow 1,96 \sqrt{\frac{\frac{37}{200} \cdot \frac{163}{200}}{\frac{200}{200}}} = \frac{1,96}{2} \sqrt{\frac{\frac{37}{200} \cdot \frac{163}{200}}{\frac{200}{200}}}$

$$\sqrt{\frac{1}{n}} = \frac{1}{2} \sqrt{\frac{1}{200}}; \quad n = 4 \cdot 200 = 800$$

7.7

- 3.27 Para comprobar la resistencia de 2 materiales A y B se toman dos muestras de tamaño 5 de cada uno de ellos.

$$A \rightarrow 50 \ 45 \ 52 \ 64 \ 39 \rightarrow n_1 = 5$$

$$B \rightarrow 41 \ 40 \ 50 \ 51 \ 38 \rightarrow n_2 = 5$$

Suponiendo normalidad

- ① Contrastar la igualdad de las varianzas.

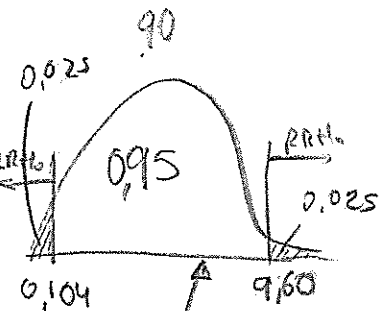
$$H_0: \frac{\sigma_A^2}{\sigma_B^2} = 1$$

$$H_1: \frac{\sigma_A^2}{\sigma_B^2} \neq 1$$

$$\frac{s_A^2}{s_B^2} \sim F_{4,4}$$

$$s_A^2 = 86,5$$

$$s_B^2 = 36,5$$



$$\frac{s_A^2}{s_B^2} = 2,37$$

$$F_{4,4,0,05} = 6,39$$

$$F_{4,4,0,95} = \frac{1}{F_{4,4,0,05}} = \frac{1}{6,39} = 0,104$$

No hay suficiente evidencia estadística para rechazar la hipótesis de igualdad de varianzas

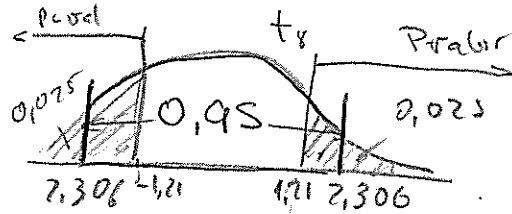
② Contratar igualdad de las medias e indicar el valor crítico del contraste:

$$\begin{cases} H_0: \mu_A = \mu_B \\ H_1: \mu_A \neq \mu_B \end{cases} \quad \frac{\bar{y}_A - \bar{y}_B}{\hat{S}_R \sqrt{\frac{1}{n_A} + \frac{1}{n_B}}} \rightarrow t_{n-2}$$

$$\hat{S}_R^2 = \frac{(n_A-1)\hat{S}_A^2 + (n_B-1)\hat{S}_B^2}{n_A+n_B-2} = \frac{4 \cdot 86,5 + 4 \cdot 36,5}{5+5-2} = 61,5$$

$$\bar{y}_A = 50; \bar{y}_B = 44$$

$$\rightarrow t_0 = \frac{50-44}{\sqrt{61,5} \sqrt{\frac{1}{5} + \frac{1}{5}}} = 1,21$$



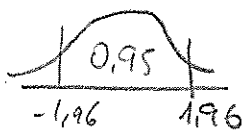
$$p\text{-valor} = P(|t_0| > 1,21) = 2 \cdot 0,13 = \boxed{0,26} \Rightarrow \text{lo mismo mayor que } 0,05$$

T
niv. crítico

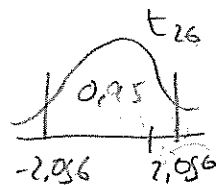
③ n para rechazar H_0

Rechazamos si $|t_0| \geq t_{(n_A+n_B-2, 0,025)}$

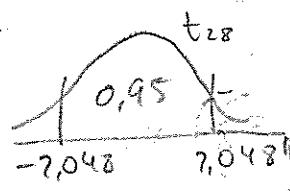
$$t_0 = \frac{6}{\sqrt{61,5} \sqrt{\frac{2}{n_A}}} \sim N(0,1) \text{ con conf } 95\%$$



$$\Rightarrow \frac{6}{\sqrt{61,5} \sqrt{\frac{2}{n_A}}} > 1,96 \rightarrow n_A = 14 \Rightarrow \frac{6}{\sqrt{61,5} \sqrt{\frac{2}{n_A}}} \rightarrow t_{14+14-2}$$



$$\frac{6}{\sqrt{61,5} \sqrt{\frac{2}{14}}} = 2,02 \rightarrow \text{No RR } H_0; n_A = 15 \rightarrow \frac{6}{\sqrt{61,5} \sqrt{\frac{2}{15}}} = 2,09$$



③ Los circuitos pueden tener 4 tipos de fallos: A, B, C, D

$P(A) = p_A; P(B) = p_B; P(C) = p_C; P(D) = p_D$. MAS: $n=200$

12	defectos	A
8	"	B
10	"	C
18	"	D

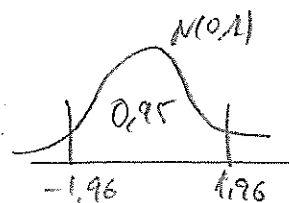
a) Estimar p_A, p_B, p_C y p_D por máx. verosimilitud.

$$\hat{p}_A = \frac{12}{200}, \hat{p}_B = \frac{8}{200}, \hat{p}_C = \frac{10}{200}, \hat{p}_D = \frac{18}{200}$$

b) Intervalo de confianza para cada parámetro:

$$\hat{p}_A \sim N\left(p_A, \sqrt{\frac{p_A(1-p_A)}{n}}\right); \frac{\hat{p}_A - p_A}{\sqrt{\frac{p_A(1-p_A)}{n}}} \rightarrow N(0,1)$$

Estim de la var.



$$z_0 = \left| \frac{\frac{12}{200} - p_A}{\sqrt{\frac{\frac{12}{200} \cdot \frac{188}{200}}{200}}} \right| \leq 1,96 \rightarrow p_A \in \frac{12}{200} \pm 1,96 \sqrt{\frac{\frac{12}{200} \cdot \frac{188}{200}}{200}}$$

$$\boxed{0,027 \leq p_A \leq 0,092}$$

Igualmente

$$P_B \in \frac{8}{200} \pm 1,96 \sqrt{\frac{\frac{8}{200} \cdot \frac{192}{200}}{200}} \longrightarrow 0,013 \leq P_B \leq 0,067$$

$$P_C \in \frac{10}{200} \pm 1,96 \sqrt{\frac{\frac{10}{200} \cdot \frac{190}{200}}{200}} \longrightarrow 0,020 \leq P_C \leq 0,080$$

$$P_D \in \frac{18}{200} \pm 1,96 \sqrt{\frac{\frac{18}{200} \cdot \frac{182}{200}}{200}} \longrightarrow 0,050 \leq P_D \leq 0,129$$

c) Contratar que los defectos A y B son equiprobables. ¿S?

$$\begin{cases} H_0: P_A = P_B = P \\ H_1: P_A \neq P_B \end{cases} \quad \hat{P} = \frac{n_A \hat{P}_A + n_B \hat{P}_B}{n_A + n_B} = \frac{\hat{P}_A + \hat{P}_B}{2}$$

$$\begin{cases} H_0: P_A - P_B = 0 \\ H_1: P_A - P_B \neq 0 \end{cases} \quad (\hat{P}_A - \hat{P}_B) \sim N\left(0, \sqrt{\frac{P_A(1-P_A) + P_B(1-P_B)}{n}}\right)$$

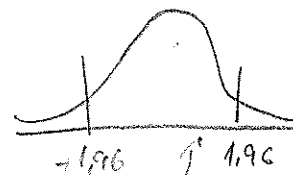
$$Var(\hat{P}_A) + Var(\hat{P}_B) = \frac{P_A(1-P_A)}{n} + \frac{P_B(1-P_B)}{n}$$

$$(\hat{P}_A - \hat{P}_B) \sim N\left(0, \sqrt{\frac{2P(1-P)}{n}}\right) \quad \hat{P} = 0,05$$

$$\frac{\hat{P}_A - \hat{P}_B}{\sqrt{\frac{2 \cdot 0,05 \cdot 0,95}{200}}} = 0,92$$

No se puede rechazar que P_A y P_B sean iguales.

$$\hat{P}_A = \hat{P}_B = 0,05$$



379) Proveedor A y B. $n_A = 10$, $n_B = 12$, $\bar{y}_A = 54000$, $\bar{y}_B = 49000$.

$\hat{\sigma}_A^2 = 21000$, $\hat{\sigma}_B^2 = 19000$. Se distribuyen normalmente.

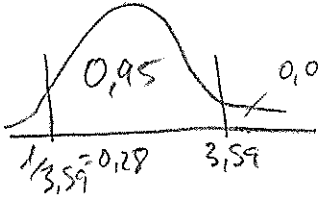
Piezas de A son rentables si tienen una resistencia media al menos 2000 unidades mayor que B y misma variabilidad.

¿Qué pieza es más rentable?

$$\begin{cases} H_0: \sigma_A^2 = \sigma_B^2 \\ H_1: \sigma_A^2 \neq \sigma_B^2 \end{cases}$$

$$\frac{\hat{\sigma}_A^2}{\hat{\sigma}_B^2} \sim F_{9,11}$$

$$\frac{\hat{\sigma}_A^2}{\hat{\sigma}_B^2} = \frac{21000}{19000} = 1,12$$

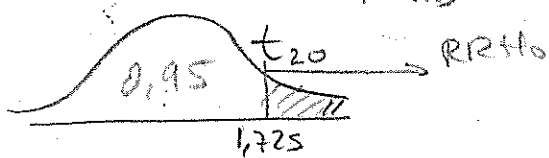


$\Rightarrow$ No se rechaza que la varianza de ambas poblaciones sea igual.

$$\begin{cases} H_0: \mu_A - \mu_B \leq 2000 \\ H_1: \mu_A - \mu_B > 2000 \end{cases}$$

$$\hat{s}_R^2 = \frac{\hat{s}_A^2(n_A-1) + \hat{s}_B^2(n_B-1)}{n_A + n_B - 2} = \frac{2100^2 \cdot 9 + 1900^2 \cdot 11}{10 + 12 - 2} = 3970000 \rightarrow \hat{s}_R = 1992,5$$

$$t_0 = \frac{(\hat{\mu}_A - \hat{\mu}_B) - 2000}{\hat{s}_R \sqrt{\frac{1}{n_A} + \frac{1}{n_B}}} = \frac{54000 - 49000 - 2000}{1992,5 \sqrt{\frac{1}{10} + \frac{1}{12}}} = 3,52$$



Se rechaza H_0
 Se elige al proveedor A

b) Obtener un intervalo de confianza del 90% para la diferencia de medias.

$$\mu_A - \mu_B \in 5000 \pm 1,725 \cdot 1992,5 \sqrt{\frac{1}{10} + \frac{1}{12}}$$

$$3577,34 \leq \mu_A - \mu_B \leq 6471,66 ; \text{ con } 90\%$$

330 95% de bolsas resisten 6 Kg o más. M.A.S: $n=40 \rightarrow$ 6 bolsas rotas.
 ¿podemos rechazar afirmación del fabricante?

X o.a. n' bolsas rotas de un total de n $\rightarrow B(n, p)$
 se pide realizar el contraste $p(\text{prob. rota}) = 1 - p(\text{resistir})$

$$\begin{cases} H_0: p = 0,05 \\ H_1: p > 0,05 \end{cases} ; \hat{p} = \frac{6}{40} = 0,15$$

$$\hat{p} \rightarrow N\left(p, \sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}\right) \Rightarrow \frac{\hat{p} - p}{\sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}} \rightarrow N(0,1)$$

$$z_0 = \frac{0,15 - 0,05}{\sqrt{\frac{0,05 \cdot 0,95}{40}}} = 2,9 ; p\text{-valor} = p(Z \geq 2,9) = 0,0018$$

Con confianza $\alpha = 0,05$ ó $\alpha = 0,01 \rightarrow$ Rechazamos afirmación del fabricante

332 $\lambda = 3,5$ av./100 Km Contratar $\begin{cases} H_0: \lambda = 3,5 \\ H_1: \lambda > 3,5 \end{cases}$

$$\hat{\lambda} = 4,1428 \sim N\left(\lambda, \sqrt{\frac{\lambda}{n}}\right)$$

$$\frac{\hat{\lambda} - \lambda}{\sqrt{\frac{\lambda}{n}}} \rightarrow N(0,1) ; z_0 = \frac{4,1428 - 3,5}{\sqrt{\frac{3,5}{42}}} = 2,22$$



Rechazamos $\lambda = 3,5$

- 100 Km - 9
- 100 Km - 3
- 300 Km - 6
- 400 Km - 11
- 400 Km - 32
- 500 Km - 70
- 500 Km - 9
- 500 Km - 16
- 600 Km - 36
- 800 Km - 32

42000

