

Relación de ejercicios del Tema 5

Ejercicio 1.-

El 60% de los clientes de un almacén paga con dinero, el 30% con tarjeta y el 10% con cheques. Calcular la probabilidad de que de 10 clientes, 5 paguen con dinero, 2 con tarjeta y 3 con cheques.

Consideramos $X_1 = N^{\circ}$ de clientes que pagan con dinero $\rightarrow p_1 = 0.6$
 $X_2 = \dots \dots \dots$ tarjeta $\rightarrow p_2 = 0.3$
 $X_3 = \dots \dots \dots$ cheques $\rightarrow p_3 = 0.1$

Es evidente que $(X_1, X_2, X_3) \sim M_3(10; 0.6, 0.3, 0.1)$ y

nos piden $P[X_1 = 5, X_2 = 2, X_3 = 3] = \frac{10!}{5! \cdot 2! \cdot 3!} \cdot 0.6^5 \cdot 0.3^2 \cdot 0.1^3 =$
 (f. w. p. multinomial)

$= 0.076$

Relación de ejercicios del Tema 5

Ejercicio 2.

Dados X_1, \dots, X_K v.a. independientes con $X_i \sim P(\lambda_i) \forall i=1, \dots, K$
 y sea $n \in \mathbb{N}$ fijo, probar que (X_1, \dots, X_{K-1}) con $n = \sum_{i=1}^K X_i$ sigue
 una distribución multinomial.

Dado que el modelo de Poisson, bajo el supuesto de independencia, es reproductivo, se tiene:

$$\sum_{i=1}^K X_i \sim P\left(\sum_{i=1}^K \lambda_i\right)$$

$$\text{Por tanto } P\left[\sum_{i=1}^K X_i = n\right] = e^{-\sum_{i=1}^K \lambda_i} \cdot \frac{\left(\sum_{i=1}^K \lambda_i\right)^n}{n!} = \frac{\left(\sum_{i=1}^K \lambda_i\right)^n}{n!} \cdot \prod_{i=1}^K e^{-\lambda_i}$$

Como nos piden la distribución de (X_1, \dots, X_{K-1}) con $n = \sum_{i=1}^K X_i$,
 realmente es una distribución condicionada. Obtenemos

su f.m.p.

$$P\left[X_1 = x_1, \dots, X_{K-1} = x_{K-1} \mid n = \sum_{i=1}^K X_i\right] = \frac{P\left[X_1 = x_1, \dots, X_{K-1} = x_{K-1}, n = \sum_{i=1}^K X_i\right]}{P\left[n = \sum_{i=1}^K X_i\right]}$$

$$= \frac{P\left[X_1 = x_1, \dots, X_{K-1} = x_{K-1}, X_K = n - \sum_{i=1}^{K-1} x_i\right]}{P\left[\sum_{i=1}^K X_i = n\right]}$$

$$= \frac{P[X_1 = x_1] \cdot \dots \cdot P[X_{K-1} = x_{K-1}] \cdot P\left[X_K = n - \sum_{i=1}^{K-1} x_i\right]}{P\left[\sum_{i=1}^K X_i = n\right]}$$

(X_1, \dots, X_K
son independientes)

$$= \frac{e^{-\lambda_1} \frac{\lambda_1^{x_1}}{x_1!} \cdot \dots \cdot e^{-\lambda_{K-1}} \frac{\lambda_{K-1}^{x_{K-1}}}{x_{K-1}!} \cdot e^{-\lambda_K} \frac{\lambda_K^{n - \sum_{i=1}^{K-1} x_i}}{(n - \sum_{i=1}^{K-1} x_i)!}}{\left(\sum_{i=1}^K \lambda_i\right)^n \cdot \prod_{i=1}^K e^{-\lambda_i}}$$

$$= \frac{\lambda_K^{n - \sum_{i=1}^{K-1} x_i}}{(n - \sum_{i=1}^{K-1} x_i)!} \cdot \prod_{i=1}^{K-1} \frac{\lambda_i^{x_i}}{x_i!} = \frac{n! \prod_{i=1}^{K-1} \lambda_i^{x_i} \cdot \lambda_K^{n - \sum_{i=1}^{K-1} x_i}}{(n - \sum_{i=1}^{K-1} x_i)! \prod_{i=1}^{K-1} x_i! \left(\sum_{i=1}^K \lambda_i\right)^n}$$

$$= \frac{n!}{x_1! \cdots x_{k-1}! (n - \sum_{i=1}^{k-1} x_i)!} \cdot \frac{\prod_{i=1}^{k-1} \lambda_i^{x_i} \cdot \lambda_k^{n - \sum_{i=1}^{k-1} x_i}}{(\sum_{i=1}^k \lambda_i)^n} =$$

$$= \left[\begin{aligned} & \cdot \left(\sum_{i=1}^k x_i \right)^n = \left(\sum_{i=1}^k \lambda_i \right)^{\sum_{i=1}^k x_i} = \prod_{i=1}^{k-1} \left(\sum_{j=1}^k \lambda_j \right)^{x_i} \cdot \left(\sum_{i=1}^k \lambda_i \right)^{x_k} = \\ & = \prod_{i=1}^{k-1} \left(\sum_{j=1}^k \lambda_j \right)^{x_i} \cdot \left(\sum_{i=1}^k \lambda_i \right)^{\sum_{i=1}^k x_i - \sum_{i=1}^{k-1} x_i} \\ & \cdot \lambda_k = \sum_{i=1}^k \lambda_i - \sum_{i=1}^{k-1} \lambda_i \end{aligned} \right]$$

$$= \frac{n!}{x_1! \cdots x_{k-1}! (n - \sum_{i=1}^{k-1} x_i)!} \cdot \frac{\prod_{i=1}^{k-1} \lambda_i^{x_i}}{\prod_{i=1}^{k-1} \left(\sum_{j=1}^k \lambda_j \right)^{x_i}} \cdot \frac{\left(\sum_{i=1}^k \lambda_i - \sum_{i=1}^{k-1} \lambda_i \right)^{\sum_{i=1}^k x_i - \sum_{i=1}^{k-1} x_i}}{\left(\sum_{i=1}^k \lambda_i \right)^{\sum_{i=1}^k x_i - \sum_{i=1}^{k-1} x_i}} =$$

$$= \frac{n!}{x_1! \cdots x_{k-1}! (n - \sum_{i=1}^{k-1} x_i)!} \cdot \prod_{i=1}^{k-1} \left(\frac{\lambda_i}{\sum_{j=1}^k \lambda_j} \right)^{x_i} \cdot \left(1 - \frac{\sum_{i=1}^{k-1} \lambda_i}{\sum_{i=1}^k \lambda_i} \right)^{n - \sum_{i=1}^{k-1} x_i}$$

Si denotamos por $p_i = \frac{\lambda_i}{\sum_{j=1}^k \lambda_j}$ $\forall i=1, \dots, k-1$, hemos deducido

que

$$p \left[\sum_{i=1}^k x_i = n \right] = \frac{n!}{x_1! \cdots x_{k-1}! (n - \sum_{i=1}^{k-1} x_i)!} \prod_{i=1}^{k-1} p_i^{x_i} (1 - \sum_{i=1}^{k-1} p_i)^{n - \sum_{i=1}^{k-1} x_i}$$

que es la expresión de la f.m.p. de una multinomial de parámetros n y p_1, \dots, p_{k-1} .

En conclusión:

$$\left(\sum_{i=1}^k x_i = n \right) \rightsquigarrow M_{k-1}(n, p_1, \dots, p_{k-1})$$

Ejercicio 3:

En un hotel hay 3 salas de TV que en un instante determinado, cada TV, puede sintonizar uno de 6 canales distintos, A, B, C, D, E y F, cada uno, con probabilidades $1/36, 3/36, 5/36, 7/36, 9/36$ y $11/36$ respectivamente, con independencia unas TV de otras.

- PL en un instante dado sintonizar **B, D, y E**
- PL en un instante dado haya un TV sintonizando B y otro E
- PL los tres TV sintonizan F en un instante dado
- PL en un instante dado no están sintonizadas A, B, C ni D

Denotamos $X_A =$ está sintonizado el canal A en la sala $\rightarrow P_A = 1/36$
 $X_B = \dots \rightarrow P_B = 3/36$
 $X_C = \dots \rightarrow P_C = 5/36$
 $X_D = \dots \rightarrow P_D = 7/36$
 $X_E = \dots \rightarrow P_E = 9/36$
 $X_F = \dots \rightarrow P_F = 11/36$

Es evidente que $(X_A, X_B, X_C, X_D, X_E, X_F) \sim M(n; p_A, p_B, p_C, p_D, p_E, p_F)$

(a) Consideramos $(X_B, X_D, X_E) \sim M_3(3, p_B, p_D, p_E)$ y nos piden $P[X_B=1, X_D=1, X_E=1] = \frac{3!}{1!1!1!0!} \left(\frac{3}{36}\right)^1 \cdot \left(\frac{7}{36}\right)^1 \cdot \left(\frac{9}{36}\right)^1 \cdot \left(1 - \frac{19}{36}\right)^{3-3} = 0.0243$
 (f.w.p. multinomial)

(b) Consideramos $(X_B, X_E) \sim M_2(3, p_B, p_E)$ y nos piden $P[X_B=1, X_E=1] = \frac{3!}{1!1!(3-2)!} \left(\frac{3}{36}\right)^1 \cdot \left(\frac{9}{36}\right)^1 \cdot \left(1 - \frac{12}{36}\right)^{3-2} = 0.0833$

(c) Consideramos $X_F \sim M_1(3, p_F) = B(3, p_F)$ y nos piden $P[X_F=3] = \frac{3!}{3!0!} \left(\frac{11}{36}\right)^3 \cdot \left(1 - \frac{11}{36}\right)^{3-3} = 0.0285$

(d) Consideramos $(X_A, X_B, X_C, X_D) \sim M_4(3, p_A, p_B, p_C, p_D)$ y nos piden $P[X_A=0, X_B=0, X_C=0, X_D=0] = \frac{3!}{0!0!0!0!3!} \cdot \left(\frac{1}{36}\right)^0 \left(\frac{3}{36}\right)^0 \cdot \left(\frac{5}{36}\right)^0 \cdot \left(\frac{7}{36}\right)^0 \cdot \left(1 - \frac{16}{36}\right)^{3-0} = \left(\frac{26}{36}\right)^3 = 0.3767$

Ejercicio 4

Se generan números aleatorios del 0 al 9 de forma independiente e igual probabilidad. Si se generan 12 números aleatorios:

(a) PC aparezcan 6 veces el 0, 4 veces el 1 y 2 veces el 2]

(b) Número esperado de veces que aparece el 0.

(c) PC aparezca 4 veces el 1 y 3 veces el 6]

Consideramos la v.a. $X_i := N_i$ de veces que aparece el dígito i $\forall i=0, \dots, 9$
Como son equiprobables $p_i = 1/10 \quad \forall i=0, \dots, 9$

(a) Consideramos el vector $(X_0, X_1, X_2) \sim M_3(12, 1/10, 1/10, 1/10)$

$$\begin{aligned} \text{y nos piden } P[X_0=6, X_1=4, X_2=2] &= \frac{12!}{6!4!2!0!} \cdot \frac{1}{10}^6 \cdot \frac{1}{10}^4 \cdot \frac{1}{10}^2 \cdot \frac{7}{10}^0 \\ &\quad \downarrow \text{(f.v.p. multinomial)} \\ &= 0'00000001386 = 1'386 \cdot 10^{-8} \end{aligned}$$

(b) Nos piden $EC[X_0]$

$$\text{Como } X_0 \sim B(12, 1/10) \Rightarrow EC[X_0] = \frac{12}{10} = 1'2 \quad \begin{array}{l} \text{aproximadamente} \\ \text{se esperan 2 veces.} \end{array}$$

(c) Consideramos el vector $(X_1, X_6) \sim M_2(12, 1/10, 1/10)$ y

$$\begin{aligned} \text{nos piden } P[X_1=4, X_6=3] &= \frac{12!}{4!3!(12-7)!} \cdot \frac{1}{10}^4 \cdot \frac{1}{10}^3 \cdot \frac{8}{10}^5 = \\ &= 0'000908 = 9'08 \cdot 10^{-4} \end{aligned}$$

Ejercicio 5.-

Sea $F: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ función de distribución continua, y sean α_1 y α_2 números reales tales que $F(\alpha_1) = 0.3$ y $F(\alpha_2) = 0.8$. Se seleccionan 25 observaciones independientes de F . Obtener la probabilidad de que 6 valores sean menores que α_1 , 10 valores estén entre α_1 y α_2 y 9 sean mayores que α_2 .

Consideramos $X_1 = \text{N.º de valores menores que } \alpha_1 \rightarrow p_1 = F(\alpha_1) = 0.3$

$X_2 = \text{N.º de valores entre } \alpha_1 \text{ y } \alpha_2 \rightarrow p_2 = P[\alpha_1 \leq X_2 \leq \alpha_2] = F(\alpha_2) - F(\alpha_1) = 0.8 - 0.3 = 0.5$

$X_3 = \text{N.º de valores mayores que } \alpha_2 \rightarrow p_3 = P[X_3 > \alpha_2] = 1 - F(\alpha_2) = 1 - 0.8 = 0.2$

Es evidente que $(X_1, X_2, X_3) \sim M_3(25; 0.3, 0.5, 0.2)$ y

$$\begin{aligned} \text{nos piden calcular } P[X_1 = 6, X_2 = 10, X_3 = 9] &= \\ &= \frac{25!}{6! 10! 9!} 0.3^6 \cdot 0.5^{10} \cdot 0.2^9 = 0.0059 \end{aligned}$$

(p.v.p. multinomial)

Ejercicio 7 -

el 16% de los estudiantes son de primer grado, el 14% de segundo grado, el 38% de penúltimo grado y el 32% de último grado. Se seleccionan al azar $n=15$ estudiantes.

(a) $P[\text{al menos 8 sean de 1er grado o 2º grado}]$

(b) $P[\text{al menos 7 sean de 1er o 2º grado y al menos 7 de último grado}]$

Denotamos, $X_1 = \text{Número de estudiantes de 1er grado} \rightarrow p_1 = 0.16$

$X_2 = \text{... 2º ...} \rightarrow p_2 = 0.14$

$X_3 = \text{... 3º ...} \rightarrow p_3 = 0.38$

$X_4 = \text{... 4º ...} \rightarrow p_4 = 0.32$

Es evidente que $(X_1, X_2, X_3, X_4) \sim M_4(15, p_1, p_2, p_3, p_4)$

(a) la variable $X_1 + X_2$ contabiliza cuántos son de 1er o 2º grado.

Está claro que $X_1 + X_2 \sim B(15, p)$ donde $p = P[1er \text{ grado o } 2er \text{ grado}]$

Pues $X_i \forall i=1, \dots, 4$ son independientes (un alumno no puede estar en más de un curso)

se tiene que $p = P[1er \text{ grado}] + P[2er \text{ grado}] = 0.16 + 0.14 = 0.3$.

Por tanto $X_1 + X_2 \sim B(15, 0.3)$.

así pues $P[X_1 + X_2 \geq 8] = \sum_{k=8}^{15} \binom{15}{k} 0.3^k 0.7^{15-k}$

$= \sum_{k=8}^{15} \frac{15!}{k! (15-k)!} 0.3^k 0.7^{15-k} = 0.05$

(b) Consideramos $(X_1 + X_2, X_4) \sim M_2(15, p, p_4) = M_2(15, 0.3, 0.32)$

Nos piden $P[X_1 + X_2 \geq 7, X_4 \geq 7] =$

$$= \sum_{\substack{X_1+X_2=7 \\ (X_1+X_2+X_4 \leq 15)}} \sum_{X_4=7}^{15} \frac{15!}{(X_1+X_2)! X_4! (15-X_1-X_2-X_4)!} 0.3^{X_1+X_2} 0.32^{X_4} (1-0.3-0.32)^{15-(X_1+X_2-X_4)}$$

$$= \text{calculadora y mucho!}$$

Ejercicio 8

Un juego de azar tiene tres posibles resultados A, B y C con probabilidades 0,8, 0,15 y 0,05, respectivamente. Se realiza el juego 5 veces de forma independiente.

Calcular $P[\text{Nunca obtenga el resultado C ni más de una vez el B}]$

Consideramos $X_1 = N.^\circ$ de veces que obtiene el resultado A $\rightarrow p_1 = 0,8$

$X_2 = N.^\circ$ de veces que obtiene el resultado B $\rightarrow p_2 = 0,15$

$X_3 = N.^\circ$ de veces que obtiene el resultado C $\rightarrow p_3 = 0,05$

Es evidente que $(X_1, X_2, X_3) \sim M_3(5; 0,8, 0,15, 0,05)$ y nos piden $P[X_3 = 0, X_2 \leq 1]$

Sabemos que $(X_3, X_2) \sim M_2(5, 0,05, 0,15)$, por tanto

$$P[X_3 = 0, X_2 \leq 1] = \sum_{x_2=0}^1 \frac{5!}{0! x_2! (5-x_2)!} 0,05^0 \cdot 0,15^{x_2} (1-0,05-0,15)^{5-x_2} =$$

(f. m.p. multinomial)
 $x_3=0$ y $x_2=0,1$

$$= \underbrace{\frac{5!}{0! 0! 5!} 0,05^0 \cdot 0,15^0 \cdot 0,8^5}_{x_2=0 (x_3=0)} + \underbrace{\frac{5!}{0! 1! 4!} 0,05^0 \cdot 0,15^1 \cdot 0,8^{4}}_{x_2=1 (x_3=0)} =$$

$$= 0,32768 + 0,3072 = \boxed{0,6349}$$

Ejercicio 9

Sea $(X, Y) \sim N_2(\mu, \Sigma)$ con $\mu = \begin{pmatrix} \mu_1 \\ \mu_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 5 \\ 8 \end{pmatrix}$ y $\Sigma = \begin{pmatrix} 4 & 7/2 \\ 7/2 & 9 \end{pmatrix}$

$\begin{pmatrix} \sigma_1^2 = 16 \\ \sigma_2^2 = 9 \\ \rho = 0.6 \end{pmatrix}$

Calcular $P[5 < Y < 11 / X = 2]$.

En la normal bivarriante sabemos que las distribuciones condicionadas son normales unidimensionales, de hecho,

$$Y / X = 2 \sim N\left(\mu_2 + \rho \frac{\sigma_2}{\sigma_1} (x_1 - \mu_1), \sigma_2^2 (1 - \rho^2)\right) = N(6.65; 5.76)$$

Por tanto

$$\begin{aligned}
 P[5 < Y < 11 / X = 2] &= P\left[\frac{5 - 6.65}{\sqrt{5.76}} \leq Z \leq \frac{11 - 6.65}{\sqrt{5.76}}\right] = \\
 &\quad \downarrow \quad \quad \quad \downarrow \\
 &\quad \quad \quad (T\text{ípicos}) \quad \quad \quad N(0,1) \text{ (Recordar el Tema 1)} \\
 &= P[-0.6875 \leq Z \leq 1.8125] = P[Z \leq 1.8125] - P[Z \leq -0.6875] = \\
 &= P[Z \leq 1.81] - (1 - P[Z \leq 0.6875]) = 0.96485 - (1 - 0.75175) =
 \end{aligned}$$

\downarrow
 (Redondeo al 2º decimal
 por utilizar la tabla $N(0,1)$
 suministrada en PRADO en
 el Tema 1)

$$= 0.7166$$

Ejercicio 10.-

Calcular la distribución de probabilidad de $X+Y$ para $(X, Y) \sim N_2(\mu_1, \mu_2, \Sigma)$ con $\Sigma = \begin{pmatrix} \sigma_1^2 & \sigma_1\sigma_2\rho \\ \sigma_1\sigma_2\rho & \sigma_2^2 \end{pmatrix}$

Sabemos que la distribución de probabilidad de una v.a. queda determinada por su F.G.M (si existe).

Calculemosla:

$$M_{X+Y}(t) = E[e^{tX+tY}] = M_{X,Y}(t, t) = e^{t(\overbrace{\mu_1+\mu_2}^{\mu}) + \frac{t^2}{2}(\overbrace{\sigma_1^2+\sigma_2^2+2\rho\sigma_1\sigma_2}^{\sigma^2})}$$

En consecuencia

$$X+Y \sim N(\mu, \sigma^2) \text{ con } \begin{cases} \mu = \mu_1 + \mu_2 \\ \sigma^2 = \sigma_1^2 + \sigma_2^2 + 2\rho\sigma_1\sigma_2 \end{cases}$$

Ejercicio 14

Determinar una condición sobre θ de modo que las variables $W = X \cos \theta + Y \sin \theta$ y $Z = X \cos \theta - Y \sin \theta$ sean independientes siendo $(X, Y) \sim N_2(\mu, \Sigma)$

Concluimos $A = \begin{pmatrix} \cos \theta & \sin \theta \\ -\sin \theta & \cos \theta \end{pmatrix}$

$$\therefore \sin \theta \neq 0$$

Esta claro que $(W, Z) = (X, Y)A$ y $\det A = -2\sin\theta \cos\theta \neq 0$, de modo que el rango de A es máximo.

Por tanto $(W, z) \sim N_2(\mu A, A^t \leq A)$

Como (W, Z) sigue una normal bidimensional, sabemos que los conceptos de independencia e incorrelación son equivalentes. Por tanto para buscar la condición de independencia es suficiente con imponer que $\text{Cov}(W, Z) = 0$.

colunas su matriz de covarianzas $A^t \Sigma A$

$$A^T \Sigma A = \begin{pmatrix} \cos \theta & \sin \theta \\ \cos \theta & -\sin \theta \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \sigma_1^2 & \rho \sigma_1 \sigma_2 \\ \rho \sigma_1 \sigma_2 & \sigma_2^2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \cos \theta & \cos \theta \\ \sin \theta & -\sin \theta \end{pmatrix} =$$

$$= \begin{pmatrix} \cos \theta & \sin \theta \\ \cos \theta & -\sin \theta \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \sigma_1^2 \cos \theta + \rho \sigma_1 \sigma_2 \sin \theta & \sigma_1^2 \cos \theta - \rho \sigma_1 \sigma_2 \sin \theta \\ \rho \sigma_1 \sigma_2 \cos \theta + \sigma_2^2 \sin \theta & \rho \sigma_1 \sigma_2 \cos \theta - \sigma_2^2 \sin \theta \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} \sigma_1^2 \cos^2 \theta + \rho \sigma_1 \sigma_2 \sin \theta \cos \theta + \rho \sigma_1 \sigma_2 \cos \theta \sin \theta + \sigma_2^2 \sin^2 \theta & \sigma_1^2 \cos^2 \theta - \rho \sigma_1 \sigma_2 \sin \theta \cos \theta + \rho \sigma_1 \sigma_2 \cos \theta \sin \theta - \sigma_2^2 \sin^2 \theta \\ \sigma_1^2 \cos^2 \theta - \rho \sigma_1 \sigma_2 \sin \theta \cos \theta + \rho \sigma_1 \sigma_2 \cos \theta \sin \theta - \sigma_2^2 \sin^2 \theta & \sigma_1^2 \sin^2 \theta + \rho \sigma_1 \sigma_2 \sin \theta \cos \theta - \rho \sigma_1 \sigma_2 \cos \theta \sin \theta + \sigma_2^2 \cos^2 \theta \end{pmatrix}$$

$\sigma_1^2 \cos^2 \theta - \rho \sigma_1 \sigma_2 \sin \theta \cos \theta + \rho \sigma_1 \sigma_2 \cos \theta \sin \theta - \sigma_2^2 \sin^2 \theta$

$\cos^2(\omega, z)$

No me hace falta!

Por tanto $\cos(W, Z) = \sigma_1^2 \cos^2 \theta - \sigma_2^2 \sin^2 \theta = 0$

$$\frac{\tan^2 \theta}{\cos^2 \theta} = \frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2} \Rightarrow \tan \theta = \left| \frac{\sigma_1}{\sigma_2} \right| = \frac{\sigma_1}{\sigma_2} \quad \Leftrightarrow$$

$$\Rightarrow \theta = \arctg(\sigma_1/\sigma_2)$$

Ejercicio 12

Sea $(X, Y) \sim N_2(\mu, \Sigma)$ de modo que $\mu = (\frac{2}{3}, 2)$, $\sigma_1^2 = 4$, $\sigma_2^2 = 9$
y la curva de regresión de Y sobre X es $y = \frac{3(x+2)}{4}$. Obtener
el coeficiente de correlación y calcular $P[X > 3/Y = 3]$

• Como $(X, Y) \sim N_2(\mu, \Sigma)$ entonces $\Sigma = \begin{pmatrix} \sigma_1^2 & \rho\sigma_1\sigma_2 \\ \rho\sigma_1\sigma_2 & \sigma_2^2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 4 & 6\rho \\ 6\rho & 9 \end{pmatrix}$

La recta de regresión de Y sobre X es:

$$y = \mu_2 + \rho \frac{\sigma_2}{\sigma_1} (x - \mu_1)$$

Sustituyendo: $y = 2 + \frac{3}{2}\rho(x - \frac{2}{3}) = 2 + \frac{3}{2}\rho x - \rho \Rightarrow y = \frac{3}{2}\rho x + 2 - \rho$

Como nos dicen que $y = \frac{3(x+2)}{4} = \frac{3}{4}x + \frac{6}{4}$ igualamos coeficientes y obtenemos que:

$$\frac{3}{2}\rho = \frac{3}{4} \rightarrow \rho = \frac{1}{2}$$

$$2 - \rho = \frac{6}{4} \rightarrow 2 - \frac{1}{2} = \frac{3}{2} \text{ cierto}$$

Por tanto el coeficiente de correlación es $\rho = \frac{1}{2}$

De modo que $(X, Y) \sim N_2\left(\left(\frac{2}{3}, 2\right), \begin{pmatrix} 4 & 3 \\ 3 & 9 \end{pmatrix}\right)$

• $P[X > 3/Y = 3] = ?$

Es una probabilidad condicionada.

Sabemos que $X/Y=3 \sim N\left(\mu_1 + \rho \frac{\sigma_1}{\sigma_2} (\bar{y} - \mu_2), \sigma_1^2(1-\rho^2)\right) = \underline{N(1, 3)}$

Por tanto:

$$P[X > 3/Y = 3] = P\left[\underset{\substack{\downarrow \\ \text{(Tipífico)}}}{Z} > \frac{3-1}{\sqrt{3}}\right] = P[Z > 1.16] = 1 - P[Z \leq 1.16] =$$

$$= 1 - \underset{\substack{\downarrow \\ \text{[Tabla } N(0,1)]}}{0.87698} = \boxed{0.12302}$$

Ejercicio 13

Sea $(X, Y) \sim N(\mu, \Sigma)$. Encontrar una condición necesaria y suficiente para que $X+Y$ y $X-Y$ sean independientes.

Se sigue la misma filosofía que para el ejercicio 11

Considero $A = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -1 \end{pmatrix}$. Está claro que si definimos $U = X+Y$

y $V = X-Y$, se tiene que $(U, V) = (X, Y)A$ y además el rango de A es 2 (máximo) porque $\det A = -2 \neq 0$.

Por tanto $(U, V) \sim N_2(\mu A, A^T \Sigma A)$. En este contexto,

U y V son independientes \Leftrightarrow Incorrelados $\Leftrightarrow \text{Cor}(U, V) = 0$

Obtenemos la expresión de la matriz de covarianzas de (U, V)

$$A^T \Sigma A = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \sigma_1^2 & \rho \sigma_1 \sigma_2 \\ \rho \sigma_1 \sigma_2 & \sigma_2^2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -1 \end{pmatrix} =$$

$$= \begin{pmatrix} \sigma_1^2 + \rho \sigma_1 \sigma_2 & \rho \sigma_1 \sigma_2 + \sigma_2^2 \\ \sigma_1^2 - \rho \sigma_1 \sigma_2 & \rho \sigma_1 \sigma_2 - \sigma_2^2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -1 \end{pmatrix} =$$

$$= \begin{pmatrix} \sigma_1^2 + \sigma_2^2 + 2\rho \sigma_1 \sigma_2 & \sigma_1^2 - \sigma_2^2 \\ \sigma_1^2 - \sigma_2^2 & \sigma_1^2 - 2\rho \sigma_1 \sigma_2 + \sigma_2^2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \sigma_U^2 & \text{Cor}(U, V) \\ \text{Cor}(U, V) & \sigma_V^2 \end{pmatrix}$$

Por tanto $X+Y$ y $X-Y$ son independientes si y sólo si $\sigma_1^2 - \sigma_2^2 = 0 \Leftrightarrow \sigma_1^2 = \sigma_2^2$ (X y Y tienen igual varianza)

Ejercicio 14.-

Sea $(X, Y) \sim N_2(\mu, \Sigma)$ con las siguientes características:

(i). Mediana de X es 1

(ii). $\text{Var}(X) = \text{Var} Y$

(iii). $\rho_{X,Y} = 0.5$

(iv). $ECM = 1$

(v). $P[X \leq -1/Y=1] = 0.06681$

Determinar μ y Σ donde $\mu = (\mu_1, \mu_2)$ y $\Sigma = \begin{pmatrix} \sigma_1^2 & \rho\sigma_1\sigma_2 \\ \rho\sigma_1\sigma_2 & \sigma_2^2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \text{Var} X & \text{Cov}(X,Y) \\ \text{Cov}(X,Y) & \text{Var} Y \end{pmatrix}$

De (i) $\Rightarrow \mu_1 = 1$ p.q. en la normal univariante $m_e = m_o = \mu$

De (ii) y (iii) $\Rightarrow \rho_{X,Y} = \frac{\text{Cov}(X,Y)}{\sqrt{\text{Var} X \cdot \text{Var} Y}} \Rightarrow \boxed{\text{Cov}(X,Y) = 0.5 \cdot \text{Var}(X)}$
(p.q. $\text{Var} X = \text{Var} Y$)

De (iv) $\Rightarrow ECM = \text{Var} X (1 - \rho^2) = 1 \Rightarrow \text{Var} X = \frac{1}{0.75} \Rightarrow \boxed{\text{Var}[X] = 1.33}$
↓
idéntica
la recta de regresión
p.q. $\text{Var}(X) = \text{Var} Y$!

De (v), sabemos que $X/Y=1 \sim N\left(\mu_1 + \rho \frac{\sigma_1}{\sigma_2} (\bar{x}_2 - \mu_2), \sigma_1^2 (1 - \rho^2)\right) \Rightarrow$

$\Rightarrow X/Y=1 \sim N(1 + 0.5 - 0.5\mu_2, 1) = N(1.5 - 0.5\mu_2, 1)$

Sabemos que $P[X \leq -1/Y=1] = P[Z \leq \frac{-1 - (1.5 - 0.5\mu_2)}{1}] =$
(Trivial)

$= P[Z \leq \frac{0.5\mu_2 - 2.5}{1}] = 0.06681 \Rightarrow P[Z \leq z_\alpha] = 0.06681 \Rightarrow$
 $\underbrace{z_\alpha}_{\text{Estadístico}} \text{ (no está en } N(0,1))$

$\Rightarrow P[Z \leq -z_\alpha] = 1 - 0.06681 = 0.93319 \Rightarrow -z_\alpha = 1.5 \Rightarrow$
(Por simetría de la normal) ↓
Tabla N(0,1)

$\Rightarrow 2.5 - 0.5\mu_2 = 1.5 \Rightarrow 1 = 0.5\mu_2 \Rightarrow \boxed{\mu_2 = 2}$

Resumiendo, $(X, Y) \sim N(\mu, \Sigma)$ con $\mu = (1, 2)$ o $\Sigma = \begin{pmatrix} 1.33 & 0.66 \\ 0.66 & 1.33 \end{pmatrix}$