

Tema 5. Algunos Modelos de Distribución de Probabilidad Multidimensionales

Úrsula Torres Parejo

Departamento de Estadística e I.O. Universidad de Granada



**UNIVERSIDAD
DE GRANADA**

Contenido.

- ▶ Distribución Multinomial
 - ▶ Definición
 - ▶ Función generatriz de momentos. Distribuciones marginales y condicionadas
 - ▶ Regresión y correlación. Caso bidimensional
 - ▶ Reproductividad
- ▶ Distribución Normal Bivariante
 - ▶ Definición
 - ▶ Distribuciones marginales y condicionadas
 - ▶ Regresión y correlación. Caso bidimensional
 - ▶ Normalidad de las combinaciones lineales de las componentes
 - ▶ Función generatriz de momentos

Distribución Multinomial.

Es una generalización de la distribución binomial cuando el experimento aleatorio considerado no tiene sólo dos posibles resultados (éxito o fracaso), sino 3 o más.

Indica el número de veces que aparecen k sucesos excluyentes y no necesariamente exhaustivos con probabilidades p_1, \dots, p_k en repeticiones independientes de un experimento.

Si $X = (X_1, \dots, X_k) \sim M_k(n; p_1, \dots, p_k) \Rightarrow$

$$P[X_1 = x_1, \dots, X_k = x_k] =$$

$$= \frac{n!}{x_1! \cdots x_k! (n - \sum_{i=1}^k x_i)!} p_1^{x_1} \cdots p_k^{x_k} \left(1 - \sum_{i=1}^k p_i\right)^{n - \sum_{i=1}^k x_i}$$

$$n \in \mathbb{N}, 0 < p_i < 1, \sum_{i=1}^k p_i \leq 1, \sum_{i=1}^k x_i \leq n, x_i \in \{0, \dots, n\}$$

$$i = 1, \dots, k$$

F.G.M. Distribución marginales y condicionadas.

Función generatriz de momentos

$$M_X(t_1, \dots, t_k) = \left(p_1 e^{t_1} + \dots + p_k e^{t_k} + \left(1 - \sum_{i=1}^k p_i \right) \right)^n \quad \forall t_1, \dots, t_k \in \mathbb{R}$$

Distribuciones marginales

$$M_{X_i}(t_i) = M_X(0, \dots, 0, t_i, 0, \dots, 0) = (p_i e^{t_i} + (1 - p_i))^n \quad \forall t_i \in \mathbb{R}$$

de donde se deduce que $X_i \sim B(n, p_i)$, $i = 1, \dots, k$.

De forma análoga, la distribución de cualquier subvector

X_{i_1}, \dots, X_{i_l} , $l < k$ es $M_l(n; p_1, \dots, p_l)$.

Definición.

Sea $(X_1, \dots, X_k) \sim M_k(n; p_1, \dots, p_k)$. Para cualquier subvector X_{i_1}, \dots, X_{i_l} con $i_1, \dots, i_l \in \{1, \dots, k\}$, $X_{i_1}, \dots, X_{i_l} \sim M_l(n; p_1, \dots, p_l)$.

En particular, $X_i \sim B(n, p_i)$, $i = 1, \dots, k$.

F.G.M. Distribución marginales y condicionadas.

Distribuciones condicionadas

Las distribuciones condicionadas de una distribución Multinomial, también se distribuyen según una Multinomial.

$$(X_1, \dots, X_l | X_{l+1} = x_{l+1}, \dots, X_k = x_k) \sim \\ M_l \left(n - \sum_{i=l+1}^k x_i; \frac{p_1}{1 - \sum_{i=l+1}^k p_i}, \dots, \frac{p_l}{1 - \sum_{i=l+1}^k p_i} \right)$$

Y en particular:

$$X_i | X_j = x_j \sim B \left(n - x_j; \frac{p_i}{1 - p_j} \right), i, j = 1, \dots, k \quad i \neq j$$

Regresión y correlación. Caso bidimensional.

La curva de regresión de X_i sobre X_j es:

$$X_i = E[X_i|X_j = x_j] = \frac{np_i}{1 - p_j} - \frac{p_i}{1 - p_j}X_j$$

que coincide con la recta de regresión.

Las razones de correlación coinciden con el coeficiente de determinación.

$$\eta_{X_i|X_j}^2 = \eta_{X_j|X_i}^2 = \rho_{X_iX_j}^2 = \frac{p_i p_j}{(1 - p_i)(1 - p_j)}$$

$$i, j = 1, \dots, k \quad i \neq j$$

Reproductividad

La distribución Multinomial es reproductiva respecto al parámetro n :

$X_i \sim M(n_i; p_1, \dots, p_k) \ i = 1, \dots, p$ v.a. independientes \Rightarrow

$$\sum_{i=1}^p X_i \sim M\left(\sum_{i=1}^p n_i; p_1, \dots, p_k\right)$$

Distribución Normal Bidimensional

Definición

Se dice que (X_1, X_2) se distribuye según una Normal Bidimensional con vector de medias (μ_1, μ_2) y matriz de varianzas-covarianzas

$\Sigma = \begin{pmatrix} \sigma_1^2 & \sigma_1\sigma_2\rho \\ \sigma_1\sigma_2\rho & \sigma_2^2 \end{pmatrix}$ si su función de densidad viene dada por:

$$f(x_1, x_2) = \frac{1}{2\pi\sigma_1\sigma_2\sqrt{1-\rho^2}} \cdot e^{-\frac{1}{2(1-\rho^2)} \left[\left(\frac{x_1-\mu_1}{\sigma_1} \right)^2 + \left(\frac{x_2-\mu_2}{\sigma_2} \right)^2 - 2\rho \left(\frac{x_1-\mu_1}{\sigma_1} \right) \left(\frac{x_2-\mu_2}{\sigma_2} \right) \right]}$$

con $x_i \in \mathbb{R}$, $\mu_i \in \mathbb{R}$, $\sigma_i > 0$. $-1 < \rho < 1$, $i = 1, 2$

Expresión matricial: $f(x_1, x_2) = \frac{1}{2\pi\sqrt{|\Sigma|}} e^{(-\frac{1}{2}(x-\mu)^T \Sigma^{-1}(x-\mu))}$

Distribuciones marginales y condicionadas

Distribuciones marginales

$$X_1 \sim N(\mu_1, \sigma_1^2), \quad X_2 \sim N(\mu_2, \sigma_2^2)$$

Distribuciones condicionadas

$$X_1|X_2 = x_2 \sim N\left(\mu_1 + \rho \frac{\sigma_1}{\sigma_2}(x_2 - \mu_2), \sigma_1^2(1 - \rho^2)\right)$$

$$X_2|X_1 = x_1 \sim N\left(\mu_2 + \rho \frac{\sigma_2}{\sigma_1}(x_1 - \mu_1), \sigma_2^2(1 - \rho^2)\right)$$

Regresión y correlación

Las curvas de regresión coinciden con las rectas de regresión y vienen dadas por la media de las distribuciones normales condicionadas:

$$X_1 = E[X_1|X_2 = x_2] = \mu_1 + \rho \frac{\sigma_1}{\sigma_2}(x_2 - \mu_2)$$

$$X_2 = E[X_2|X_1 = x_1] = \mu_2 + \rho \frac{\sigma_2}{\sigma_1}(x_1 - \mu_1)$$

Los E.C.M asociados son:

$$ECM[X_1|X_2] = E[Var[X_1|X_2]] = \sigma_1^2(1 - \rho^2)$$

$$ECM[X_2|X_1] = E[Var[X_2|X_1]] = \sigma_2^2(1 - \rho^2)$$

Además:

$$\eta_{X_1|X_2}^2 = \eta_{X_2|X_1}^2 = \rho_{X_1, X_2}^2$$

Normalidad de las Combinaciones Lineales y Función Generatriz de Momentos

Normalidad de las Combinaciones Lineales

$$X \sim N_2(\mu, \Sigma) \Rightarrow Y = X \cdot A_{2 \times q} \sim N_q(\mu A, A^T \Sigma A), \quad q = 1, 2$$

Función Generatriz de Momentos

$$M_{X_1, X_2}(t_1, t_2) = e^{t_1 \mu_1 + t_2 \mu_2 + \frac{t_1^2 \sigma_1^2 + t_2^2 \sigma_2^2 + 2 t_1 t_2 \rho \sigma_1 \sigma_2}{2}} \quad \forall t_1, t_2 \in \mathbb{R}^2$$