

# Clase Auxiliar 2: Resumen Probabilidades Parte II y Métodos de Estimación

Prof. Rodrigo Abt B.  
Auxs. H. Olivero Q. - V. Riquelme F.

11 de agosto de 2008

# Momentos de una V.A. y Función Generadora de Momentos

## Definición:

Sea  $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$  un espacio de probabilidad y sea  $X$  una v.a. se define el momento de orden  $k$  de  $X$  como:

$$\mu_k = \mathbb{E}(X^k)$$

## Definición:

Sea  $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$  un espacio de probabilidad y sea  $X$  una v.a. se define la función generadora de momentos de  $X$  como:

$$\Psi_X(t) = \mathbb{E}(e^{tX})$$

# Propiedades

- Sea  $X$  una v.a. entonces:  $\Psi_X^{(n)}(t=0) = \mathbb{E}(X^n)$
- Sea  $X$  una v.a. y sea  $Y = aX + b$ , entonces

$$\Psi_Y(t) = e^{bt} \Psi_X(at)$$

- Si  $X$  e  $Y$  son vv.aa. entonces

$$\Psi_Y = \Psi_X \implies F_X = F_Y$$

- Sean  $\{X_i\}_{i=1}^n$  vv.aa. independientes y sea  $X = \sum_{i=1}^n X_i$  entonces:

$$\Psi_X = \prod_{i=1}^n \Psi_{X_i}(t)$$

# Definiciones

## Definición:

Sea  $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$  un espacio de probabilidad un vector aleatorio es una función medible  $X : \Omega \rightarrow \mathbb{R}^n$

## Definición:

Dado un vector Aleatorio  $X = (X_1, \dots, X_n)$  se define su función de distribución conjunta como:

$$F_{X_1, \dots, X_n}(t_1, \dots, t_n) = \mathbb{P}(X_1 \leq t_1, \dots, X_n \leq t_n) \quad \forall (t_1, \dots, t_n) \in \mathbb{R}^n$$

Al igual que en el caso de una dimensión se clasifican las variables aleatorias en continuas y discretas extendiendo a  $\mathbb{R}^n$  las definiciones que se tienen para  $\mathbb{R}$ .

# Densidad de Probabilidad

Para un vector aleatorio continuo  $X$  su densidad de probabilidad esta dada por una función  $f_X$  que satisface:

$$F_{X_1, \dots, X_n}(t_1, \dots, t_n) = \int_{-\infty}^{t_1} \dots \int_{-\infty}^{t_n} f_X(a_1, \dots, a_n) da_1 \dots da_n$$

Para el caso en que el vector aleatorio es discreto su “densidad” está dada por una función  $p_X$ , con soporte numerable  $S_X$ , que satisface:

$$F_{X_1, \dots, X_n}(t_1, \dots, t_n) = \sum_{(a_1, \dots, a_n) \in S_X, a_i \leq t_i} p_X(a_1, \dots, a_n)$$

# Densidades Marginales

Dado un vector aleatorio, se define la densidad marginal de cada una de sus componentes de la siguiente manera:

$$f_{X_i}(t) = \int_{\mathbb{R}^{n-1}} f_X(a_1, \dots, a_{i-1}, t, a_{i+1}, \dots, a_n) da_1 \dots da_{i-1} da_{i+1} \dots da_n$$

Si el vector es continuo.

En el caso discreto la definición es la siguiente:

$$p_{X_i}(t) = \sum_{(a_1, \dots, a_{i-1}, t, a_{i+1}, \dots, a_n) \in S_X} p_X(a_1, \dots, a_{i-1}, t, a_{i+1}, \dots, a_n)$$

# Independencia

## Definición:

Dado un vector aleatorio  $X$ , sus componentes serán variables aleatorias independientes si:

$$F_X(t_1, \dots, t_n) = \prod_{i=1}^n F_{X_i}(t_i)$$

Lo que es equivalente a:

$$f_X(t_1, \dots, t_n) = \prod_{i=1}^n f_{X_i}(t_i) \quad (\text{Caso Continuo})$$

$$p_X(t_1, \dots, t_n) = \prod_{i=1}^n p_{X_i}(t_i) \quad (\text{Caso Discreto})$$

# Función de un Vector Aleatorio

Sea  $X$  un vector aleatorio y sea  $h : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$  una función suficientemente regular. Entonces la densidad del vector aleatorio  $Y = h(X)$  esta dada por:

$$f_Y(y_1, \dots, y_n) = f_X(x_1(y), \dots, x_n(y)) \begin{vmatrix} \frac{\partial x_1(y)}{\partial y_1} & \cdots & \frac{\partial x_1(y)}{\partial y_n} \\ \vdots & & \vdots \\ \frac{\partial x_n(y)}{\partial y_1} & \cdots & \frac{\partial x_n(y)}{\partial y_n} \end{vmatrix}$$

# Ley de los Grandes Números

## Teorema

Ley Débil de los Grandes Números: Si  $X_1, X_2, \dots$  son v.a. i.i.d. con media  $\mu$  entonces:

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P}\left(\left|\frac{X_1 + \dots + X_n}{n} - \mu\right| \geq \epsilon\right) = 0 \quad (\forall \epsilon > 0)$$

## Teorema

Ley Fuerte de los Grandes Números: Si  $X_1, X_2, \dots$  son v.a. i.i.d. con media  $\mu$  entonces:

$$\mathbb{P}\left(\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{X_1 + \dots + X_n}{n} = \mu\right) = 1$$

# Teorema Central del Límite

## Teorema

Si  $X_1, X_2, \dots$  son v.a. i.i.d. con media  $\mu$  y varianza  $\sigma^2$ . Si  $n$  es un número “suficientemente grande”, se tiene que:

$$\frac{X_1 + \dots + X_n - n\mu}{\sigma\sqrt{n}} \sim \mathcal{N}(0, 1)$$

# Estimador de Momentos

Si  $(X_i)_{i=1}^n$  es una MAS, entonces el método de los momentos dice que

$$m_k = \mu_k$$

donde  $m_k = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^k$ , y  $\mu_k = \mathbb{E}(X^k)$ . El número  $k$  es elegido de acuerdo al número de parámetros a estimar.

# Estimador de Máxima Verosimilitud

Si  $(X_i)_{i=1}^n$  es una MAS de la variable aleatoria  $X$  con densidad  $f_X(x, \theta)$ , se define la función de verosimilitud  $L(\vec{x}, \theta)$  por:

$$L(\vec{x}, \theta) = f_{\vec{x}}(\vec{x}, \theta) = \prod_{i=1}^n f_X(x_i, \theta)$$

Entonces, el estimador de máxima verosimilitud  $\hat{\theta}$  de  $\theta$  es tal que maximiza  $L(\vec{x}, \theta)$ , o sea:

$$\hat{\theta} = \underset{\theta}{\operatorname{argmin}} L(\vec{x}, \theta)$$