

Apuntes Tema 2

Vectores aleatorios

Def. $X = (X_1, \dots, X_n)$ como función $X: (\Omega, \mathcal{A}, P) \rightarrow (\mathbb{R}^n, \mathcal{B}^n)$ tq $X^{-1}(B) = \{ \omega \in \Omega : X(\omega) \in B \} \in \mathcal{A}$ $\forall B \in \mathcal{B}^n$

\hookrightarrow álgebra de Borel

Caracterización. X vector aleatorio $\Leftrightarrow \forall x = (x_1, \dots, x_n) \in \mathbb{R}^n \quad X^{-1}(C_{\alpha, A, P}) \in \mathcal{A}$

$$\{ \omega \in \Omega : X_1(\omega) \leq x_1, \dots, X_n(\omega) \leq x_n \} \in \mathcal{A}$$

\hookrightarrow Teorema de medidabilidad

$X = (X_1, \dots, X_n)$ v.a. aleatorio $\Leftrightarrow X_i$ v.a. sobre $(\Omega, \mathcal{A}, P) \quad \forall i = 1, \dots, n$

Distrib. de Probabilidad. $P_X: \mathcal{B}^n \rightarrow [0, 1]$ como $P_X(B) = P_{\{ \omega \in \Omega : X(\omega) \in B \}} = P(X \in B)$

Función de Distribución. $F_X: \mathbb{R}^n \rightarrow [0, 1]$ como $F_X(x) = P(X \leq x) = P(X_1 \leq x_1, \dots, X_n \leq x_n)$

Teorema de correspondencia

Existe una correspondencia biunívoca entre P sobre $(\mathbb{R}^n, \mathcal{B}^n)$ y $F: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ dada por

$$P(C_{\alpha, A, P}) = F(x)$$

Calculo de probabilidades de vectores \hookrightarrow intervalos

$$P_X(C_{I_1, \dots, I_n}) = P(X \in \underbrace{I_1 \times \dots \times I_n}_{\text{intervalos}}) = P(X_1 \in I_1, \dots, X_n \in I_n)$$

Vectores aleatorios \hookrightarrow si X discreto, X_i discreto $i = 1, \dots, n$

Discretos: X discreto si $\exists \mathbb{E}_X \subset \mathbb{R}^n$ numerable tq $P_X(\mathbb{E}_X) = 1$

\hookrightarrow Func. Masa de Prob. $p_X: \mathbb{E}_X \rightarrow [0, 1] \quad p_X(x) = P(X = x) = P(X_1 = x_1, \dots, X_n = x_n)$

\hookrightarrow Distrib. Prob. $P_X(B) = P(X \in B) = \sum_{x \in B \cap \mathbb{E}_X} p_X(x)$

\hookrightarrow Func. Distribución $F_X(x) = F_X(x_1, \dots, x_n) = P(X_1 \leq x_1, \dots, X_n \leq x_n)$

\hookrightarrow función de densidad de probabilidad

Continuos si $\exists f_X: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ tq $F_X(x) = \int_{-\infty}^{x_1} \int_{-\infty}^{x_2} \dots \int_{-\infty}^{x_n} f_X(t_1, \dots, t_n) dt_1 \dots dt_n \quad \forall x = (x_1, \dots, x_n) \in \mathbb{R}^n$

\hookrightarrow no negativa, integrable y $\int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} \dots \int_{-\infty}^{\infty} f_X(t_1, \dots, t_n) dt_1 \dots dt_n = 1$

Distribuciones marginales

Sea $X = (X_1, \dots, X_n)$ vector aleatorio. $\forall i_1, \dots, i_k \in \{1, \dots, n\}$ se define la función de distribución marginal de $(X_{i_1}, \dots, X_{i_k})$ como "no tener en cuenta los que no son i_k "

$$F_{X_{i_1}, \dots, X_{i_k}}(x_{i_1}, \dots, x_{i_k}) = \underbrace{F_X(x_1, \dots, x_n)}_{x_j \rightarrow -\infty, \forall j \neq i_1, \dots, i_k}$$

Discreto: $P_{X_{i_1}, \dots, X_{i_k}}(x_{i_1}, \dots, x_{i_k}) = P(X_{i_1} = x_{i_1}, \dots, X_{i_k} = x_{i_k})$

Continuo: $f_{X_{i_1}, \dots, X_{i_k}}(x_{i_1}, \dots, x_{i_k}) = \int_{\mathbb{R}^{n-k}} f_X(x_1, \dots, x_n) \prod_{j \neq i_1, \dots, i_k} dx_j$

Distribuciones condicionadas

Notación: $y_{i1}, \dots, y_{ip}, y_{iK}, \dots, y_{in}$ tq $i_1, \dots, i_p, i_K, \dots, i_n$ s.t. $m = i_1 + \dots + i_p + i_K = n$
 Recorremos como $X = (X_1, \dots, X_n) \Rightarrow X_p = (X_1, \dots, X_{i_p}) \quad | \quad X_n = (X_{i_p+1}, \dots, X_n)$
 $X_K = (X_{i_1}, \dots, X_{i_K})$

Definición: Función masa de probabilidad de la variable aleatoria p -dimensional $X_p = (X_1, \dots, X_{i_p})$ condicionada a $Y_K = (Y_{i_1}, \dots, Y_{i_K})$ con $P(Y_K > 0)$
 Se define como

$$\text{Discreto: } P_{X_1, \dots, X_{i_p}}(x_1, \dots, x_{i_p} | X_{i_1} = y_{i_1}, \dots, X_{i_K} = y_{i_K}) = \frac{P_{X}(X_p, Y_K)}{P_{X_{i_1}, \dots, X_{i_K}}(Y_{i_1}, \dots, Y_{i_K})}$$

$$\text{Continuo: } f_{X_1, \dots, X_{i_p}}(x_1, \dots, x_{i_p} | Y_{i_1}, \dots, Y_{i_K}) = \frac{f_X(x_p, Y_K)}{f_{X_{i_1}, \dots, X_{i_K}}(Y_{i_1}, \dots, Y_{i_K})} > 0$$

Cambio de variable

Planteamiento

Sea X vector aleatorio discreto $\in \Xi_X \subset \mathbb{R}^n$ numerable

Se considera $g: \Xi_X \rightarrow \mathbb{R}^m$ medible

Entonces $Y = g(X)$ var. aleatoria m -dimensional

$$P_Y(B) = P_X(g^{-1}(B)) \quad \forall B \in \mathcal{B}^m$$

$$F_Y(y) = P_X(\underline{g}^{-1}((-\infty, y_1] \times \dots \times (-\infty, y_m])) \quad \forall (y_1, \dots, y_m) \in \mathbb{R}^m$$

Discreto a Discreto numerable

$$P_Y(C \in \Xi_Y) = P_X(C \in \Xi_X) = 1 \Rightarrow Y \text{ discreta}$$

$$P_Y(c_y) = P_X(g^{-1}(c_y)) = P_X(h(x \in \Xi_X / g(x) = c_y)) = \sum_{x \in g^{-1}(c_y)} P_X(x)$$

Continuo a Discreto

Suponemos X continua, $g: \Xi_X \rightarrow \mathbb{R}^m$ medible tq $Y = g(X)$ discreta

$$P_Y(c_y) = \int_{h(x \in \Xi_X / g(x) = c_y)} f_X(x) dx$$

Continuo a Continuo

Suponemos X continua con func. densidad f_X . Suponemos $g: \Xi_X \rightarrow \mathbb{R}^n$ medible cumpliendo:

i) g derivable

ii) g inyectiva $\Rightarrow g^{-1}(c_y) = x(c_y) = (x_1(c_y), \dots, x_n(c_y))$

iii) Jacobiano de g^{-1} no nulo $\forall y \in \Xi_Y$

Entonces $Y = g(X)$ v.a continua con

$$f_Y(c_y) = f_X(g^{-1}(c_y)) | \det J_{g^{-1}}(c_y) | = \det \begin{vmatrix} \frac{\partial x_1(c_y)}{\partial y_1} & \dots & \frac{\partial x_n(c_y)}{\partial y_1} \\ \vdots & & \vdots \\ \frac{\partial x_1(c_y)}{\partial y_n} & \dots & \frac{\partial x_n(c_y)}{\partial y_n} \end{vmatrix}$$

Distribuciones del maximo y del minimo

Sea $X = (X_1, \dots, X_n)$ vector aleatorio

Se definen como variables aleatorias

$$\max(X_1, \dots, X_n) : C(\Omega, A, P) \rightarrow C(\mathbb{R}, \mathcal{B})$$

$$\min(X_1, \dots, X_n) : C(\Omega, A, P) \rightarrow C(\mathbb{R}, \mathcal{B})$$

con func. de distribución

$$F_{\max(X)}(y) = P(\max(X_1, \dots, X_n) \leq y) = P(X_1 \leq y, \dots, X_n \leq y) = F_X(y, \dots, y)$$

$$F_{\min(X)}(y) = P(\min(X_1, \dots, X_n) \leq y) = 1 - P(\min(X_1, \dots, X_n) > y) = 1 - P(X_1 > y, \dots, X_n > y)$$

Función de distribución conjunta

$(x, y) = (\min(X_1, \dots, X_n), \max(X_1, \dots, X_n))$ viene dado por:

$$F_{(x,y)}(x, y) = \begin{cases} F_X(y, \dots, y) & y \leq x \\ F_X(y, \dots, y) - P(X_1 < y, \dots, X_n < y) & y > x \end{cases}$$

Esperanza matemática

$$\mathbb{E}[X] = C(\mathbb{E}[X_1], \dots, \mathbb{E}[X_n]) = C(\mu_1, \dots, \mu_n) \in \mathbb{R}^n$$

Propiedades

- Linealidad $C(a_1, \dots, a_n), C(b_1, \dots, b_n) \in \mathbb{R}^n$

$$\mathbb{E}[C(X)] \Rightarrow \mathbb{E}[C(a_i X_i + b_i)] \quad i=1, \dots, n$$

- Monotonía $X_1 \leq X_2 \Rightarrow \mathbb{E}[X_1] \leq \mathbb{E}[X_2]$

Momentos (Caso bidimensional (X, Y))

Si $\exists m_0, m_{00}, m_{11}$ se define covarianza de $X \cdot Y$ como

$$\mu_{11} = \text{Cov}(X, Y) = \mathbb{E}[(X - \mathbb{E}[X])(Y - \mathbb{E}[Y])] = \mathbb{E}[XY] - \mathbb{E}[X]\mathbb{E}[Y]$$

Varianza de una combinación lineal

$$\text{Si } \mathbb{E}[X_i]^2 \quad i=1, \dots, n \Rightarrow \text{Var}\left[\sum_{i=1}^n a_i X_i\right]$$

$$\text{Var}\left[\sum_{i=1}^n a_i X_i\right] = \sum_{i=1}^n a_i^2 \text{Var}(X_i) + \sum_{i \neq j} a_i a_j \text{Cov}(X_i, X_j)$$

Desigualdad de Cauchy-Schwarz: var aleatorias centradas con mom de orden 2 $<\infty$

Definimos en $L^2(\Omega, A, P)$ un producto escalar:

$$\langle X, Y \rangle_{L^2(\Omega, A, P)} = \mathbb{E}[XY] \quad \forall X, Y \in L^2(\Omega, A, P)$$

y definimos la norma asociada

$$\|X\|_{L^2(\Omega, A, P)}^2 = \mathbb{E}[X^2] \quad \forall X \in L^2(\Omega, A, P)$$

Desigualdad: $|\mathbb{E}[XY]|^2 \leq \mathbb{E}[X^2] \mathbb{E}[Y^2]$

↳ Se da el $\iff \exists a, b \neq 0$ tq $P(aX + bY = 0) = 1$

S. $X \cdot Y$ son no degenerados

$$(\text{Cov}(X, Y))^2 \leq \text{Var}(X)\text{Var}(Y)$$

y se da la igualdad $\iff \exists a, b \neq 0$ y $c \in \mathbb{R}$ tq $P(aX + bY = c) = 1$

Función Generadora de Momentos

Definimos como

$$M_X(t_1, t_n) : C[a_1, b_1] \times \dots \times C[a_n, b_n] \rightarrow \mathbb{R}^+, \quad a_i, b_i \in \mathbb{R}^+ \quad \forall i, i=1, \dots, n$$

$$(t_1, \dots, t_n) \mapsto \mathbb{E} \left[e^{\sum_{i=1}^n t_i X_i} \right]$$

Momentos no centrados

$$m_{k_1, \dots, k_n} = \left[\frac{\partial^{k_1 + \dots + k_n} M_X(t_1, \dots, t_n)}{\partial t_1^{k_1} \dots \partial t_n^{k_n}} \right]_{t_1 = \dots = t_n = 0}$$

Gen. Momentos Marginales

Para cualquier subvector de X , reordenamos y ponemos 0 al principio

$$M_{X_1, \dots, X_k}(t_1, \dots, t_k) = M_X((0, t_k))$$