

Resumen No. 2

Prof. Cátedra: M. Kiwi

Prof. Auxiliares: A. Contreras, R. Cortez

1. Probabilidades Condicionales (continuación)

Definición 1 [Independencia] Se dice que $A, B \in \mathcal{F}$ son eventos independientes si $\mathbb{P}(AB) = \mathbb{P}(A)\mathbb{P}(B)$. En general, se dice que $\mathcal{C} \subseteq \mathcal{F}$ es una colección de eventos independientes si para todo $n > 0$ y $A_1, \dots, A_n \in \mathcal{C}$ se tiene que

$$\mathbb{P}\left(\bigcap_{i=1}^n A_i\right) = \prod_{i=1}^n \mathbb{P}(A_i).$$

Lema 1 Si $A, B \in \mathcal{F}$ son eventos independientes entonces B y A , A y B^c , A^c y B , y A^c y B^c también son eventos independientes. En general, si $\mathcal{C} \subseteq \mathcal{F}$ es una colección de eventos independientes, $A \in \mathcal{C}$, y B se obtiene a partir de los eventos en $\mathcal{C} \setminus \{A\}$ mediante una secuencia finita de operaciones de conjuntos (como complementación, unión, intersección, resta de conjuntos, diferencia simétrica, unión numerable, intersección numerable) entonces A y B son independientes.

Definición 2 [Experimentos Independientes] Sea I un conjunto numerable de índices y $\{\mathcal{E}_i\}_{i \in I}$ una sucesión de experimentos con espacios de probabilidad $\{(\Omega_i, \mathcal{F}_i, \mathbb{P}_i)\}_{i \in I}$. Se dice que el experimento \mathcal{E} dotado del espacio de probabilidad $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$ corresponde a la realización simultánea e independiente de los experimentos $\{\mathcal{E}_i\}_{i \in I}$ si $\Omega = \times_{i \in I} \Omega_i$ y se satisface que:

- si I es finito y $A_i \in \mathcal{F}_i$ para todo $i \in I$, entonces para todo $A = \times_{i \in I} A_i \subseteq \Omega$, se tiene que $A \in \mathcal{F}$ y $\mathbb{P}(A) = \prod_{i \in I} \mathbb{P}_i(A_i)$.
- si I es infinito, J es subconjunto finito de I , y $A_j \in \mathcal{F}_j$ para todo $j \in J$, entonces para todo $A = \times_{i \in I} B_i \subseteq \Omega$ tal que $B_i = \Omega_i$ si $i \notin J$, se tiene que $A \in \mathcal{F}$ y $\mathbb{P}(A) = \prod_{j \in J} \mathbb{P}_j(A_j)$.

2. Variables Aleatorias

En lo que sigue sea $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$ un espacio de probabilidad.

Definición 3 [Variable Aleatoria] Una función $X: \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ tal que para todo $t \in \mathbb{R}$ se tiene que $\{\omega \in \Omega : X(\omega) \leq t\} \in \mathcal{F}$ se denomina variable aleatoria sobre el espacio medible (Ω, \mathcal{F}) .

Definición 4 [Función Distribución] Sea X una variable aleatoria sobre el espacio medible (Ω, \mathcal{F}) . La función $F_X: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ tal que $F_X(t) = \mathbb{P}(\{\omega \in \Omega : X(\omega) \leq t\})$ se llama función distribución de X .

En lo que sigue sea X una variable aleatoria sobre el espacio medible (Ω, \mathcal{F}) .

Convención 1 *Los eventos $\{\omega \in \Omega : X(\omega) \leq t\}$, $\{\omega \in \Omega : t \leq X(\omega) < t'\}$, $\{\omega \in \Omega : X(\omega) > t\}$, $\{\omega \in \Omega : X(\omega) = t\}$, y $\{\omega \in \Omega : X(\omega) \in A\}$ donde $A \subset \mathbb{R}$, los denotaremos por $\{X \leq t\}$, $\{t \leq X < t'\}$, $\{X > t\}$, $\{X = t\}$, y $\{X \in A\}$ respectivamente.*

Proposición 1 *Si F es una función distribución entonces*

1. F es no-decreciente, i.e., si $t \leq t'$ entonces $F(t) \leq F(t')$.
2. $\lim_{t \rightarrow \infty} F(t) = 1$ y $\lim_{t \rightarrow -\infty} F(t) = 0$.
3. F es continua por la derecha, i.e., si $(t_n)_{n \in \mathbb{N}}$ es una sucesión decreciente convergente a t , entonces

$$\lim_{n \rightarrow \infty} F(t_n) = F(t).$$

Corolario 1 *Si F es una función distribución discontinua en t entonces sólo puede tener una discontinuidad de salto en t , i.e., si $(t_n)_{n \in \mathbb{N}}$ es una sucesión creciente convergentes a t , entonces*

$$\lim_{n \rightarrow \infty} F(t_n) < F(t).$$

Proposición 2 *Si F es una función distribución entonces tiene a lo más una cantidad numerable de discontinuidades.*

2.1. Variables Aleatorias Discretas

En lo que sigue sea $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$ un espacio de probabilidad y X una variable aleatoria sobre el espacio medible (Ω, \mathcal{F})

Definición 5 [Variable Aleatoria Discreta] *Se dice que X es una variable aleatoria discreta si toma a lo más una cantidad numerable de valores distintos, i.e., si $S_X = \{a \in \mathbb{R} : \mathbb{P}(\{X = a\}) > 0\}$ es numerable y $\mathbb{P}(S_X) = 1$. Al conjunto S_X se le denomina soporte de X y a la función $p_X: \mathbb{R} \rightarrow [0, 1]$ tal que $p_X(a) = \mathbb{P}(\{X = a\})$ se le denomina función densidad de probabilidad de X .*

Proposición 3 *Sea X una variable aleatoria discreta, se tiene que*

1. si $a \in S_X$, entonces $p_X(a) > 0$.
2. si $a \notin S_X$, entonces $p_X(a) = 0$.
3. $\sum_{a \in S_X} p_X(a) = 1$.

4. la función densidad de probabilidad de X determina la función distribución de X , en particular,

$$F_X(t) = \sum_{a \in S_X: a \leq t} p_X(a).$$

Modelos discretos: A continuación se da la fórmula de la función de densidad probabilidad p_X y los parámetros de varias distribuciones importantes de variables aleatorias X discretas. También se especifica el soporte S_X de cada tipo de variable aleatoria.

BERNOULLI: X es una Bernoulli de parámetro $p \in [0, 1]$, i.e. $X \sim \text{Bernoulli}(p)$, si

$$p_X(i) = p^i(1-p)^{1-i}, \quad \text{si } i \in S_X = \{0, 1\}.$$

BINOMIAL: X es una binomial de parámetros $n \in \mathbb{N}$ y $p \in [0, 1]$, i.e. $X \sim \text{Binomial}(n, p)$, si

$$p_X(i) = \binom{n}{i} p^i (1-p)^{n-i}, \quad \text{si } i \in S_X = \{0, \dots, n\}.$$

GEOMÉTRICA: X es una geométrica de parámetro $p \in (0, 1]$, i.e. $X \sim \text{Geométrica}(p)$, si

$$p_X(i) = (1-p)^{i-1} p, \quad \text{si } i \in S_X = \mathbb{N} \setminus \{0\}.$$

PASCAL: X es una Pascal de parámetros $r \in \mathbb{N} \setminus \{0\}$ y $p \in (0, 1]$, i.e. $X \sim \text{Pascal}(r, p)$, si

$$p_X(i) = \binom{i-1}{r-1} p^r (1-p)^{i-r}, \quad \text{si } i \in S_X = \{r, r+1, r+2, \dots\}.$$

HIPERGEOMÉTRICA: X es una hipergeométrica de parámetros $N, B, n \in \mathbb{N}$, $n \leq \min\{N, B\}$, i.e., $X \sim \text{Hiper}(n, N, B)$, si

$$p_X(i) = \frac{\binom{N}{i} \binom{B}{n-i}}{\binom{N+B}{n}}, \quad \text{si } i \in S_X = \{0, \dots, n\}.$$

POISSON: X es una Poisson de parámetro $\lambda \in \mathbb{R}$, $\lambda > 0$, i.e. $X \sim \text{Poisson}(\lambda)$, si

$$p_X(i) = \frac{1}{i!} \lambda^i e^{-\lambda}, \quad \text{si } i \in S_X = \mathbb{N}.$$

2.2. Variables Aleatorias Absolutamente Continuas

En lo que sigue sea $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$ un espacio de probabilidad y X una variable aleatoria sobre el espacio medible (Ω, \mathcal{F})

Definición 6 [Variable Aleatoria Absolutamente Continua] Se dice que X es una variable aleatoria absolutamente continua si existe una función $f_X: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ tal que para todo $C \subseteq \mathbb{R}$ para el cual $\{X \in C\} \in \mathcal{F}$ se tiene que

$$\mathbb{P}(\{X \in C\}) = \int_C f_X(x) dx.$$

A la función f_X se le denomina función densidad de la variable aleatoria X .

Proposición 4 Sea X una variable aleatoria absolutamente continua, se tiene que

1. $\int_{-\infty}^{+\infty} f_X(x) dx = 1$ y $\mathbb{P}(\{X = t\}) = 0$ para todo $t \in \mathbb{R}$.
2. $F_X(t) = \int_{-\infty}^t f_X(x) dx$ y si f_X es continua en t , entonces $f_X(t) = \frac{d}{dt} F_X(t)$.

Proposición 5 Si X es variable aleatoria y $h: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ es tal que $\{x \in \mathbb{R} : h(x) \neq f_X(x)\}$ es numerable, entonces h también es función densidad de X , i.e., para todo $t \in \mathbb{R}$,

$$F_X(t) = \int_{-\infty}^t f_X(x) dx = \int_{-\infty}^t h(x) dx.$$

En particular, la función densidad de una variable aleatoria no es única.

Proposición 6 Sea X una variable aleatoria absolutamente continua. Sean $D, R \subseteq \mathbb{R}$ tales que $\mathbb{R} \setminus f_X^{-1}(\{0\}) \subseteq D$ y $g: D \rightarrow R$ tal que $Y = g(X)$ es variable aleatoria (en particular esto ocurre cuando g es continua). Sigue que

$$F_Y(t) = \mathbb{P}(\{X \in g^{-1}((-\infty, t])\}).$$

Modelos absolutamente continuos: A continuación se da la fórmula de la función densidad f_X y los parámetros de varias distribuciones importantes de variables aleatorias X absolutamente continuas.

UNIFORME: X es una uniforme de parámetros $a, b \in \mathbb{R}$, $a < b$, denotado $X \sim \text{Uniforme}(a, b)$, si

$$f_X(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a} & \text{si } x \in [a, b], \\ 0 & \text{en caso contrario.} \end{cases}$$

EXPONENCIAL: X es una exponencial de parámetro $\lambda \in \mathbb{R}$, $\lambda > 0$, denotado $X \sim \text{Exponencial}(\lambda)$, si

$$f_X(x) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda x} & \text{si } x \geq 0, \\ 0 & \text{en caso contrario.} \end{cases}$$

NORMAL: X es una normal de parámetros $\mu, \sigma^2 \in \mathbb{R}$, $\sigma > 0$, denotado $X \sim \text{Normal}(\mu, \sigma^2)$, si

$$f_X(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-(x-\mu)^2/2\sigma^2}, \quad \text{si } x \in \mathbb{R}.$$

GAMA: X es una gama de parámetros $\lambda, p \in \mathbb{R}$, $\lambda, p > 0$, denotado $X \sim \text{Gama}(p, \lambda)$, si

$$f_X(x) = \begin{cases} \frac{1}{\Gamma(p)} \lambda (\lambda x)^{p-1} e^{-\lambda x}, & \text{si } x > 0, \\ 0 & \text{en caso contrario,} \end{cases}$$

donde $\Gamma(p) = \int_0^\infty x^{p-1} e^{-x} dx$.

CHI-CUADRADO: X es una chi-cuadrado con $n \in \mathbb{N} \setminus \{0\}$ grados de libertad, i.e., $X \sim \chi_n^2$, si

$$f_X(x) = \begin{cases} \frac{1}{2^{n/2} \Gamma(n/2)} x^{n/2-1} e^{-x/2}, & \text{si } x > 0, \\ 0 & \text{en caso contrario,} \end{cases}$$

donde $\Gamma(p) = \int_0^\infty x^{p-1} e^{-x} dx$.

CAUCHY: X es una Cauchy de parámetro $\mu, \sigma \in \mathbb{R}$, $\sigma > 0$, denotado $X \sim \text{Cauchy}(\mu, \sigma)$, si

$$f_X(x) = \frac{1}{\pi \sigma \left(1 + \frac{1}{\sigma^2} (x - \mu)^2\right)}, \quad \text{si } x \in \mathbb{R}.$$

BETA: X es una beta de parámetros $a, b \in \mathbb{R}$, $a, b > 0$, denotado $X \sim \text{Beta}(a, b)$, si

$$f_X(x) = \begin{cases} \frac{\Gamma(a+b)}{\Gamma(a)\Gamma(b)} x^{a-1} (1-x)^{b-1} & \text{si } x \in [0, 1], \\ 0 & \text{en caso contrario,} \end{cases}$$

donde $\Gamma(p) = \int_0^\infty x^{p-1} e^{-x} dx$.

Proposición 7 Si $X \sim \text{Normal}(\mu, \sigma^2)$ y Φ denota la función distribución de una $\text{Normal}(0, 1)$, entonces

1. $\Phi(-t) = 1 - \Phi(t)$ cualquiera sea $t \in \mathbb{R}$,
2. si $a, b \in \mathbb{R}$, $a \neq 0$, entonces $aX + b \sim \text{Normal}(a\mu + b, a^2\sigma^2)$, en particular $(X - \mu)/\sigma \sim \text{Normal}(0, 1)$.

3. Distribución Conjunta de Variables Aleatorias

En lo que sigue sea $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$ un espacio de probabilidad y X_1, \dots, X_n variables aleatorias sobre el espacio medible (Ω, \mathcal{F}) .

Definición 7 [Función Distribución Conjunta] A $F_{X_1, \dots, X_n} : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ se le llama función distribución conjunta de X_1, \dots, X_n si para todo $t_1, \dots, t_n \in \mathbb{R}$,

$$F_{X_1, \dots, X_n}(t_1, \dots, t_n) = \mathbb{P}(\{X_1 \leq t_1, \dots, X_n \leq t_n\}).$$

Proposición 8 Para todo $i \in \{1, \dots, n\}$ y $t_i \in \mathbb{R}$,

$$F_{X_i}(t_i) = \lim_{t_1 \rightarrow \infty} \dots \lim_{t_{i-1} \rightarrow \infty} \lim_{t_{i+1} \rightarrow \infty} \dots \lim_{t_n \rightarrow \infty} F_{X_1, \dots, X_n}(t_1, \dots, t_n).$$

Definición 8 [Funciones Distribución Marginales] A las funciones distribución F_{X_1}, \dots, F_{X_n} también se les denomina funciones distribución marginales de F_{X_1, \dots, X_n} .

Proposición 9 Si F es la función distribución conjunta de X_1, \dots, X_n , entonces

1. F es no-decreciente en cada una de sus coordenadas,
2. $\lim_{t_1 \rightarrow \infty} \dots \lim_{t_n \rightarrow \infty} F(t_1, \dots, t_n) = 1$, y para todo $t_1, \dots, t_{i-1}, t_{i+1}, \dots, t_n \in \mathbb{R}$

$$\begin{aligned} \lim_{t_i \rightarrow -\infty} F(t_1, \dots, t_n) &= 0 \\ \lim_{t_i \rightarrow \infty} F(t_1, \dots, t_n) &= F_{X_1, \dots, X_{i-1}, X_{i+1}, \dots, X_n}(t_1, \dots, t_{i-1}, t_{i+1}, \dots, t_n). \end{aligned}$$

Definición 9 [Variables Aleatorias Conjuntamente Discretas] Se dice que X_1, \dots, X_n son variables aleatorias conjuntamente discretas si toman a lo más una cantidad numerable de valores distintos, i.e., si $S_{X_1, \dots, X_n} = \{\vec{a} \in \mathbb{R}^n : \mathbb{P}(\{X_1 = a_1, \dots, X_n = a_n\}) > 0\}$ es numerable y $\mathbb{P}(S_{X_1, \dots, X_n}) = 1$. Al conjunto S_{X_1, \dots, X_n} se le denomina soporte del vector aleatorio (X_1, \dots, X_n) y a la función $p_{X_1, \dots, X_n} : \mathbb{R} \rightarrow [0, 1]$ tal que $p_{X_1, \dots, X_n}(a_1, \dots, a_n) = \mathbb{P}(\{X_1 = a_1, \dots, X_n = a_n\})$ se le denomina función densidad de probabilidad conjunta de X_1, \dots, X_n .

Proposición 10 Sean X_1, \dots, X_n variables aleatorias conjuntamente discretas, se tiene que

1. $\sum_{\vec{a} \in S_{X_1, \dots, X_n}} p_{X_1, \dots, X_n}(a_1, \dots, a_n) = 1$ y si $\vec{a} \notin S_{X_1, \dots, X_n}$ entonces $p_{X_1, \dots, X_n}(a_1, \dots, a_n) = 0$.
2. $F_{X_1, \dots, X_n}(t_1, \dots, t_n) = \sum_{\vec{a} \in S_{X_1, \dots, X_n} : a_1 \leq t_1, \dots, a_n \leq t_n} p_{X_1, \dots, X_n}(a_1, \dots, a_n)$.
3. $p_{X_i}(t_i) = \sum_{\vec{a} \in S_{X_1, \dots, X_n} : a_i = t_i} p_{X_1, \dots, X_n}(a_1, \dots, a_n)$.

Definición 10 [Funciones Densidad de Probabilidad Marginales] A las funciones densidad de probabilidad p_{X_1}, \dots, p_{X_n} también se les denomina funciones densidad de probabilidad marginales de p_{X_1, \dots, X_n} .

Definición 11 [Variables Aleatorias Conjuntamente Continuas] Se dice que X_1, \dots, X_n son variables aleatorias conjuntamente continuas si existe una función $f_{X_1, \dots, X_n}: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ tal que para todo $C \subseteq \mathbb{R}^n$ para el cual $\{(X_1, \dots, X_n) \in C\} \in \mathcal{F}$ se tiene que

$$\mathbb{P}(\{(X_1, \dots, X_n) \in C\}) = \int \cdots \int_C f_{X_1, \dots, X_n}(x_1, \dots, x_n) dx_1 \cdots dx_n.$$

A la función f_{X_1, \dots, X_n} se le denomina función densidad conjunta de X_1, \dots, X_n .

Proposición 11 Sean X_1, \dots, X_n variables aleatorias conjuntamente continuas, se tiene que

1. $\int \cdots \int_{\mathbb{R}^n} f_{X_1, \dots, X_n}(x_1, \dots, x_n) dx_1 \cdots dx_n = 1.$
2. $F_{X_1, \dots, X_n}(t_1, \dots, t_n) = \int_{-\infty}^{t_1} \cdots \int_{-\infty}^{t_n} f_{X_1, \dots, X_n}(x_1, \dots, x_n) dx_1 \cdots dx_n$ y si f_{X_1, \dots, X_n} es continua en (t_1, \dots, t_n) , entonces $f_{X_1, \dots, X_n}(t_1, \dots, t_n) = \frac{\partial^n}{\partial t_1 \cdots \partial t_n} F_{X_1, \dots, X_n}(t_1, \dots, t_n).$
3. $f_{X_i}(t_i) = \int_{-\infty}^{+\infty} \cdots \int_{-\infty}^{+\infty} f_{X_1, \dots, X_n}(x_1, \dots, x_n) dx_1 \cdots dx_{i-1} dx_{i+1} \cdots dx_n.$

Definición 12 [Funciones Densidad Marginales] A las funciones densidad de probabilidad f_{X_1}, \dots, f_{X_n} también se les denomina funciones densidad marginales de f_{X_1, \dots, X_n} .