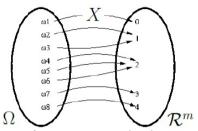


### **VARIABLES ALEATORIAS**

Alan Reyes-Figueroa Introducción a la Ciencia de Datos

(AULA 04) 21.ENERO.2021



### Definición

Sea  $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$  un espacio de probabilidad. Una **variable aleatoria** (v.a.) es una función mesurable  $X : \Omega \to \mathbb{R}$ .

Aquí mesurable significa que si  $X: (\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P}) \to (\mathbb{R}, \mathcal{B}(\mathbb{R}), \mu)$ , entonces la preimagen de cualquier elemento en  $\mathcal{B}(\mathbb{R})$  es un elemento de  $\mathcal{F}$ . Esto es,  $X^{-1}$  lleva conjuntos mesurables de  $\mathbb{R}$  (bajo la medida de Lebesgue  $\mu$ ), a conjuntos mesurables en  $\mathcal{F}$  (bajo la probabilidad  $\mathbb{P}$ ).

A los elementos de  $\mathcal{B}(\mathbb{R})$  se les llama los borelianos de  $\mathbb{R}$ .

#### **Ejemplo**

Elegimos al azar una persona de un grupo. De cada persona tenemos un registro de su edad, altura, peso, . . .

Mapeamos cada persona  $\omega$  a  $X(\omega) = (X_1(\omega), \dots, X_d(\omega))$ , donde por ejemplo  $X_1(\omega)$  representa su edad,  $X_2(\omega)$  su altura, etc.

Si el grupo de personas corresponde a una base de datos, entonces X regresa los campos de interés de cada registro. Las variables  $X_1, \ldots, X_d$  son variables aleatorias.

En este ejemplo llamaremos a X como una variable aleatoria (en realidad X es un vector aleatorio).

#### **Observaciones:**

- una variable aleatoria determina una relación determinística.
- una variable aleatoria induce una función de probabilidad.

Definimos  $\mathbb{P}_X(\cdot)$  como

$$\mathbb{P}_{X}(A) = P(\{\omega \in \Omega : X(\omega) \in A\}).$$

Escribimos  $\mathbb{P}_X(\cdot)$  como  $\mathbb{P}(\cdot)$ .

Por ejemplo, 
$$\mathbb{P}(X = x)$$
 denota  $\mathbb{P}_X(X = x) = \mathbb{P}(\{\omega : X(\omega) = x\})$ .

$$\mathbb{P}(X < a)$$
 denota  $\mathbb{P}_X(X < a) = \mathbb{P}(\omega : X(\omega) < a)$ .

#### Caso discreto:

#### Definición

Diremos que X es una variable aleatoria **discreta** si su contradominio  $I = X(\Omega)$  es enumerable y  $\mathbb{P}_X(i) = \mathbb{P}(X = i)$  existe para cada  $i \in I$ . (Comunmente se identifica el contradominio I con los naturales ).

#### Definición

Al conjunto de probabilidades  $\{\mathbb{P}_X(i)\}_{i\in I}$  le llamamos la **distribución** de X. (En general, a  $\mathbb{P}_X$  se le llama la **función de masa de probabilidad**).

#### Definición

Si  $X \in \mathbb{R}$ , llamamos a  $F_X(x) = \mathbb{P}(X \le x)$  la **función de distribución** (acumulativa) de X.

#### Caso continuo:

### Definición

Considere la función  $F: \mathbb{R} \to \mathbb{R}$ , dada por

$$F_X(t) = \mathbb{P}(X \leq t).$$

Diremos que X es una variable aleatoria **continua** si existe una función no-negativa  $f_X: \mathbb{R} \to \mathbb{R}$ , tal que

$$F_X(t) = \mathbb{P}(X \leq t) = \int_{-\infty}^t f_X(x) dx.$$

### Definición

En ese caso, a la función  $f_X$  le llamamos la **densidad de probabilidad** de X.

## Propiedades

**Obs!** La función de densidad  $f_X$  no tiene por qué ser continua.

Ya sea en el caso discreto o continuo,

### Definición

Si  $x \in \mathbb{R}$ , llamamos a  $F_X(x) = \mathbb{P}(X \le x)$  la **función de distribución** (acumulativa) de X.

En general, definimos la función de distribución para un vector aleatorio  $X = (X_1, \dots, X_d)$  como

$$F_X(X_1,\ldots,X_d)=\mathbb{P}(X_1\leq X_1,\ldots,X_d\leq X_d),\ \ \forall (X_1,\ldots,X_d)\in\mathbb{R}^d.$$

En este caso, llamamos a  $F_X$  la **función de distribución conjunta** de  $X_1, \ldots, X_d$ .

# Propiedades

### Propiedades de $\mathbb{P}_X$ y $f_X$ :

Propiedad	X discreta	X continua
no-negativa	$\mathbb{P}_{X}(A) \geq o$	$f_X(x) \geq 0$
suma total	$\sum_{x}\mathbb{P}_{X}(x)=1$	$\int_{\mathbb{R}} f_X(x)  dx = 1$
relación entre $f_X$ y $F_X$	$\mathbb{P}(X=X)=F_X(X)-F_X(X^-)$	$f_X(x)=\frac{d}{dx}F_X(x)$
relación entre $f_X$ y $F_X$	$F_X(x) = \sum_{t \leq x} \mathbb{P}(X = t)$	$F_X(x) = \int_{-\infty}^x f_X(t) dt$

## Propiedades

### Propiedades de $F_X$ :

Propiedad	X discreta	X continua
limitada	$0 \le F_X(x) \le 1$	$0 \le F_X(x) \le 1$
monotonía	F <sub>X</sub> no-decreciente	
límite inferior	$F_X(t)=$ O, $orall t< \min_{x\in I(\Omega)}$ $F_X(t)=$ 1, $orall t\geq \max_{x\in I(\Omega)}$	$\lim_{x\to-\infty}F_X(x)=0$
límite superior	$F_X(t)=$ 1, $orall t\geq max_{x\in I(\Omega)}$	$\lim_{x\to+\infty}F_X(x)=1$

Además,  $F_X$  tiene la propiedad de semi-continuidad inferior:  $F_X$  es continua por la derecha, con límites por la izquierda.

## Distribuciones conjuntas

Cuando tenemos varias variables aleatorias (definida sobre el mismo espacio  $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$ , podemos estudiar la distribución conjunta de dichas variables, esto es, la distribución de (X, Y).

### Definición

La distribución conjunta de las v.a. X y Y se define por

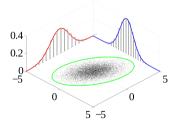
$$F_{X,Y}(X=x,Y=y)=\mathbb{P}(X\leq x,Y\leq y),\ \forall\, x,y\in\mathbb{R}.$$

En el caso que X y Y son v.a. discretas, su **probabilidad conjunta** es

$$\mathbb{P}_{X,Y}(x,y) = \mathbb{P}(X=x,Y=y), \ \forall \ x,y \in \mathbb{R}.$$

En el caso en que X y Y son continuas, su **densidad conjunta** es

$$f_{X,Y}(x,y) = \frac{\partial^2 F_{X,Y}(x,y)}{\partial v \partial x}, \ \forall \ x,y \in \mathbb{R}.$$



La normal bivariada es la distribución conjunta entre dos normales.



# Distribuciones marginales

Cuando tenemos varias variables aleatorias y su distribución conjunta, podemos "regresar" a las distribuciones originales.

### Definición

Dadas X y Y v.a. discretas y su distribución conjunta  $\mathbb{P}_{X,Y}$ , la **distribución** marginal para X y para Y son

$$\mathbb{P}_X(x) = \sum_{y} \mathbb{P}(x, y), \quad \mathbb{P}_Y(y) = \sum_{x} \mathbb{P}(x, y).$$

En el caso que X y Y son v.a. continuas, y  $f_{x,y}$  es su densidad conjunta, la **densidad marginal** de X y de Y son

$$f_X(x) = \int_{\mathbb{R}} f(x,y) \, dy, \quad f_Y(y) = \int_{\mathbb{R}} f(x,y) \, dx.$$

## Distribuciones marginales

Ahora, si X, Y toman valores en  $[a, b] \times [c, d]$ , la **distribución marginal** se calcula como

$$F_{X,Y}(x,y) = \mathbb{P}(X \leq x, Y \leq y) = \int_a^x \int_b^y f_{X,Y}(s,t) ds dt.$$

luego 
$$F_X(x) = F_{X,Y}(x,d), \quad F_Y(y) = F_{X,Y}(b,y),$$
 y en el caso  $b = \infty$  ó  $d = \infty$ 

$$F_X(x) = \lim_{d \to \infty} F_{X,Y}(x,d), \quad F_Y(y) = \lim_{b \to \infty} F_{X,Y}(b,y).$$

### Distribuciones condicionales

#### Definición

Sean X, Y v.a. discretas tales que  $\mathbb{P}(X=x) > 0$ . La **probabilidad condicional** de Y dado

$$X = x \text{ es}$$
 
$$\mathbb{P}_{Y|X}(y \mid x) = \mathbb{P}(Y = y \mid X = x) = \frac{\mathbb{P}(Y = y, X = x)}{\mathbb{P}(X = x)} = \frac{\mathbb{P}_{X,Y}(x,y)}{\mathbb{P}_{X}(x)}.$$

En el caso continuo, la **densidad condicional** de Y dado X es

$$f_{Y|X}(y \mid x) = \frac{f_{X,Y}(x,y)}{f_X(x)}.$$

#### Podemos escribir

• 
$$\mathbb{P}_X(x) = \sum_{y} \mathbb{P}_{X|Y}(x \mid y) \mathbb{P}_Y(y)$$
.

• 
$$f_X(x) = \int_{\mathbb{D}} f_{X|Y}(x \mid y) f_Y(y) dy$$
.



## Independencia

Definimos la independencia de variables aleatorias de la siguiente manera:

#### Definición

Dos variables aleatorias discretas X y Y definidas sobre el mismo espacio  $\Omega$  son **independientes** si

$$\mathbb{P}(X = X, Y = y) = \mathbb{P}(X = X) \mathbb{P}(Y = y), \ \forall x, y \in \mathbb{R}.$$

o equivalentemente,  $\mathbb{P}_{X,Y} = \mathbb{P}_X \cdot \mathbb{P}_Y$ .

En general, las v.a. discretas  $X_1, \ldots, X_n$  son **mutuamente independientes** si

$$\mathbb{P}(X_1=X_1,\ldots,X_n=X_n)=\prod_{i=1}^n\mathbb{P}(X_i=X_i),\ \forall X_1,X_2,\ldots,X_n\in\mathbb{R}.$$

o equivalentemente,  $\mathbb{P}_{X_1,...,X_n} = \mathbb{P}_{X_1} \cdot \mathbb{P}_{X_2} \cdot ... \cdot \mathbb{P}_{X_n}$ .



## Independencia

#### Definición

Dos variables aleatorias continuas X y Y definidas sobre el mismo espacio  $\Omega$  son **independientes** si

$$F_{X,Y}(x,y) = F_X(x) F_Y(y), \ \forall x,y \in \mathbb{R}.$$

En general, las v.a. continuas  $X_1, \ldots, X_n$  son **mutuamente independientes** si

$$F_{X_1,X_2,...,X_n}(x_1,...,x_n) = \prod_{i=1}^n F_{X_i}(x_i), \ \forall x_1,x_2,...,x_n \in \mathbb{R}.$$

Se puede mostrar que esto es equivalente a

$$f_{X,Y}(x,y) = f_X(x) f_Y(y), \ \forall x,y \in \mathbb{R},$$

$$f_{X_1,X_2,\ldots,X_n}(x_1,\ldots,x_n)=\prod_{i=1}^n f_{X_i}(x_i), \ \forall x_1,x_2,\ldots,x_n\in\mathbb{R}.$$

## Independencia

Casi siempre, una condición necesaria para que las variables X y Y sean independientes es que el *soporte* de (X,Y) (la región de  $\mathbb{R}^2$  donde  $\mathbb{P}_{X,Y} > 0$ ) sea un dominio rectangular, o producto de uniones de intervalos:

### Ejemplo:

¿Cuáles variables X y Y son independientes?

