

## **VARIABLES ALEATORIAS CONTINUAS**

ALAN REYES-FIGUEROA

INTRODUCCIÓN A LA CIENCIA DE DATOS

(AULA 06) 28.ENERO.2021

# Esperanza

Promedio: Sea una variable aleatoria continua  $X$  con densidad  $f_X$ . La **esperanza** (*expectativa, valor esperado*) de  $X$  se define como

$$\mathbb{E}(X) = \int_{\mathbb{R}} t f_X(t) dt$$

en caso de que la integral exista.

Mediana: Una **mediana** de  $X$  es cualquier valor  $t \in \mathbb{R}$  que satisface  $F_X(t) = \frac{1}{2}$ . Dicho de otra manera, son las preimágenes  $F_X^{-1}(1/2)$ .

**Obs!**  $F_X$  no siempre es invertible!! Denotamos  $Q_X : [0, 1] \rightarrow \overline{\mathbb{R}}$  a la *función de cuantiles*, la inversa generalizada de  $F_X$ :

$$Q_X(\alpha) = \inf\{x \in \mathbb{R} : \alpha \leq F_X(x)\}, \text{ para } 0 < \alpha < 1.$$

Moda: Una **moda** de la distribución de  $X$  es cualquier máximo local de  $f_X$ .

# Esperanza condicional

Recordemos que dadas  $X, Y$  v.a. continuas

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

Entonces

$$\mathbb{P}(a \leq X \leq b | Y = y) = \int_a^b f_{X|Y}(x | y) dx.$$

Como estamos condicionando a un evento con probabilidad cero, en realidad la ecuación anterior debe entenderse como un límite

$$\mathbb{P}(a \leq X \leq b | Y = y) = \lim_{\epsilon \rightarrow 0^+} \mathbb{P}(a \leq X \leq b | |Yy| < \epsilon).$$

## Definición

Para las v.a.  $X$  y  $Y$  continuas, se define la **esperanza condicional** de  $X$  dado que  $Y$  como

$$\mathbb{E}(X | Y) = \int_{\mathbb{R}} t f_{X|Y}(t) dt.$$

## Proposición (Ley de la probabilidad total para esperanzas)

Sean  $X, Y$  v.a. continuas, entonces

$$\mathbb{E}(X | Y) = \int_{\mathbb{R}} \mathbb{E}(X | Y = y) f_Y(y) dy.$$

## Definición

Sea  $X$  una v.a. continua. Definimos su **varianza** como:

$$\text{Var}(X) = \mathbb{E}[(X - \mathbb{E}X)^2] = \int_{\mathbb{R}} (t - \mu_X)^2 f_X(t) dt,$$

en caso de que este valor esperado exista.

Propiedades:

- $\text{Var}(X) \geq 0$ .
- $\text{Var}(aX) = a^2 \text{Var}(X)$ .
- Si  $X_1, X_2$  son independientes, entonces

$$\text{Var}(aX_1 + bX_2) = a^2 \text{Var}(X_1) + b^2 \text{Var}(X_2).$$

# Covarianza

## Definición

Dada dos v.a.  $X_1, X_2$  continuas (definidas sobre el mismo espacio).  
Definimos su **covarianza** como:

$$\text{Cov}(X_1, X_2) = \mathbb{E}[(X_1 - \mathbb{E}X_1)(X_2 - \mathbb{E}X_2)] = \int_{\mathbb{R}} \int_{\mathbb{R}} (s - \mu_X)(t - \mu_Y) f_X(s) f_Y(t) ds dt,$$

en caso de que este valor esperado exista.

## Propiedades:

- $\text{Cov}(X_1, X_2) = \text{Cov}(X_2, X_1)$ .
- $\text{Cov}(aX, bY) = ab\text{Cov}(X, Y)$ .
- $\text{Cov}(aX, X) = a\text{Var}(X)$ .
- Si  $X_1, X_2$  son independientes, entonces  $\text{Cov}(X_1, X_2) = 0$ .

## Definición

Sea  $X$  una v.a. continua. Definimos su **entropía de Shannon** como:

$$H(X) = - \int_{\mathbb{R}} f_X(t) \log f_X(t) dt.$$

En ocasiones esta es llamada *entropía diferencial*.

Comentario: No estoy seguro si existe un análogo a la entropía de Gini en el caso continuo.

# Entropía

## Definición

Sean  $X, Y$  dos variables aleatorias, la **entropía condicional** de  $X$  dado  $Y$  es

$$H_Y(X) = \mathbb{E}H(X | Y) = - \int_{\mathbb{R}} \int_{\mathbb{R}} f_{X|Y}(s | t) \log f_{X|Y}(s | t) f_Y(t) ds dt.$$

**Obs.** No es simétrica:  $H_Y(X) \neq H_X(Y)$ .

## Definición

Sean  $X, Y$  dos variables aleatorias, la **información mutua** de  $X$  y  $Y$  está dada por

$$I(X, Y) = H(X) - H_Y(X).$$

## Proposición

$$I(X, Y) = I(Y, X).$$

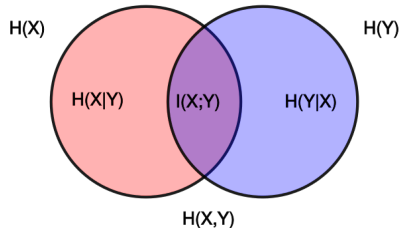


# Entropía

## Definición

La **entropía conjunta** de  $X$  y  $Y$  es

$$H(X, Y) = - \int_{\mathbb{R}} \int_{\mathbb{R}} f_{X,Y}(s, t) \log f_{X,Y}(s, t) ds dt.$$



Vale el mismo diagrama que en el caso discreto.