

# Probabilidad y estadística

## Clase 2

# Transformaciones de variables

# Función de variable aleatoria

# Método de la transformada inversa

El objetivo es poder generar una variable aleatoria con una cierta distribución deseada a partir de una que “tengo a mano”.

Es decir, si tengo una función de distribución  $F$ , y quiero construir una variable aleatoria cuya función de distribución coincida con  $F$ .

# Método de la transformada inversa

Sea  $F : \mathbb{R} \rightarrow [0, 1]$  una función de distribución, existe una variable aleatoria

$$X/F(x) = \mathbb{P}(X \leq x)$$

Definimos la inversa generalizada como:

$$F_X^{-1}(u) = \min\{x \in \mathbb{R} : F_X(x) \geq u\}, u \in (0, 1)$$

**Teorema:** Si  $F$  es una función que cumple que

- Es no decreciente
- $\lim_{x \rightarrow -\infty} F(x) = 0$  y  $\lim_{x \rightarrow \infty} F(x) = 1$
- Es continua a derecha

Entonces, si defino  $X = F^{-1}(U)$ , con  $U \sim \mathcal{U}(0, 1)$ ,  $X$  es una v.a. con función de distribución  $F$

# Ejercicio 4

Sea  $X$  el resultado de arrojar un dado equilibrado. A partir de 1000 realizaciones de una v.a. uniforme en el intervalo  $(0,1)$ , simular 1000 realizaciones de  $X$ .

# Ejercicio 5

A partir de 1000 observaciones de una v.a. uniforme en el intervalo  $(0,1)$ , simular 1000 valores de la variable definida en el ejercicio 2.

# Función de variable aleatoria



# Motivación

En este caso, lo que conocemos es la relación entre variables aleatorias (transformación), pero sólo conocemos la distribución de una ellas.

# Usos en ML y DS

- Ingeniería de features: binning, log, exp, etc.
- Normalización
- Aumentación de datos. Ej: en imágenes se aplican tx como rotaciones, traslaciones, etc.
- Interpretación del modelo. Por ej. en RL cuando incluimos  $X_2$ ,  $X_3$ , etc. como regresores.

# Definición

Sea  $X$  una v.a. con función de distribución  $F_X(x)$ , y sea  $Y=g(X)$  una función de la variable aleatoria  $X$ . El objetivo es hallar la función de  $Y$ .

Esto puede hacerse considerando que  $F_Y(y) = P(Y < y) = P(g(X) < y)$ , y desarrollando la probabilidad en términos de la v.a.  $X$ . A este camino se lo llama **método de sucesos equivalentes**.

# Ejercicio 6

Sea  $X \sim U(-1,1)$ , y sea  $Y=X^2$ . Hallar la función de densidad de  $Y$

# Ejercicio 7

En un equipo de fútbol, Juan y Esteban son los encargados de patear penales. En un torneo Juan pateó 3 penales, mientras que Esteban pateó 5. Si ambos tienen una probabilidad de 0.4 de acertar cada penal, ¿qué distribución sigue el total de penales acertados?

# Ejercicio 8

La cantidad de kilómetros que dura una cámara de bicicleta sigue una distribución exponencial de media 1000.

Hallar la distribución de la cantidad de kilómetros que se puede usar una bicicleta antes de tener que realizar la primera reparación.

# Método de transformaciones

- Sea  $X$  una v.a.c. con función de densidad  $f_X(x)$  ,
- Sea  $Y=g(X)$ .
- $g(x)$  es una función 1 a 1 (existe  $g^{-1}(y)$ )

$$f_Y(y) = f_X(g^{-1}(y)) \left| \frac{dg^{-1}(y)}{dy} \right|$$

# Método del Jacobiano

Sean  $X_1$  y  $X_2$  son v.a **continuas** con función de densidad conjunta  $f_{X_1, X_2}(x_1, x_2)$

Sean también  $h_1, h_2$  dos func. tales que para todo  $(x_1, x_2)$  en el soporte de  $(X_1, X_2)$ ,  $y_1 = h_1(x_1, x_2)$  y  $y_2 = h_2(x_1, x_2)$  son una transformación uno a uno con **inversa**  $x_1 = h_1^{-1}(y_1, y_2)$  y  $x_2 = h_2^{-1}(y_1, y_2)$

$$J = \begin{bmatrix} \frac{\partial h_1^{-1}}{\partial y_1} & \frac{\partial h_1^{-1}}{\partial y_2} \\ \frac{\partial h_2^{-1}}{\partial y_1} & \frac{\partial h_2^{-1}}{\partial y_2} \end{bmatrix}$$

Si las inversas tienen **derivadas parciales continuas** respecto de  $y_1$  e  $y_2$  y jacobiano  $J$ , entonces la densidad conjunta de  $Y_1, Y_2$  será:

$$f_{Y_1, Y_2} = f_{X_1, X_2}(x_1, x_2) \big|_{h_1^{-1}(y_1, y_2), h_2^{-1}(y_1, y_2)} |J|$$

$$= \frac{f_{X_1, X_2}}{|J|} \big|_{h_1^{-1}(y_1, y_2), h_2^{-1}(y_1, y_2)}$$

$$J = \begin{bmatrix} \frac{\partial h_1}{\partial x_1} & \frac{\partial h_1}{\partial x_2} \\ \frac{\partial h_2}{\partial x_1} & \frac{\partial h_2}{\partial x_2} \end{bmatrix}$$



# Ejercicio 1

Sean  $X_1, X_2 \stackrel{i.i.d}{\sim} \mathcal{E}(\lambda)$  y sean  $U = X_1 + X_2$  y  $V = \frac{X_1}{X_1 + X_2}$ . Hallar  $f_{U,V}(u, v)$ . ¿Qué puede decir al respecto?

# Ejercicio 1

Sean  $X_1, X_2 \stackrel{i.i.d}{\sim} \mathcal{N}(0, 1)$  y sean  $\begin{pmatrix} U \\ V \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \cos(\theta) & -\sin(\theta) \\ \sin(\theta) & \cos(\theta) \end{pmatrix} \begin{pmatrix} X \\ Y \end{pmatrix}$ . Hallar  $f_{U,V}(u, v)$

# Método del jacobiano generalizado (BONUS)

Si  $\underline{X}$  un vector aleatorio e  $\underline{Y} = g(\underline{X})$  con  $g$  tal que  $g|_{A_i} = g_i : A_i \rightarrow B$  biyectiva, continua, con derivada continua, donde  $A_1, \dots, A_k$  es una partición del  $\text{supp}(X)$ , entonces

$$f_{\underline{Y}}(\underline{y}) = \sum_{i=1}^k \frac{f_{\underline{X}}(\underline{x}) \mathbf{1}_{\{\underline{x} \in A_i\}}}{|J_{g_i}(\underline{x})|} | \underline{x} = g_i^{-1}(\underline{y})$$