

# Distribución de Funciones de Variables Aleatorias

*Nexus-Probability*

## CURSO 2 (PROBABILIDAD II)

### PARTE 4 / LECCIÓN 1

#### Distribuciones de Funciones de Variables Aleatorias

Sean  $X_1$  y  $X_2$  variables aleatorias conjuntas y continuas con función de densidad conjunta  $f_{X_1, X_2}$ . Algunas veces es necesario obtener la distribución conjunta de algunas variables aleatorias  $Y_1$  y  $Y_2$  que a su vez son funciones de  $X_1$  y  $X_2$ . Particularmente, suponga que  $Y_1 = g_1(x_1, x_2)$  y  $Y_2 = g_2(x_1, x_2)$  para algunas funciones  $g_1$  y  $g_2$ . Supongamos que satisfacen las siguientes condiciones:

- Las ecuaciones  $y_1 = g_1(x_1, x_2)$  y  $y_2 = g_2(x_1, x_2)$  tienen solución única para  $x_1$  y  $x_2$  en términos de  $y_1$  y  $y_2$ , con soluciones dadas por, digamos,  $x_1 = h_1(y_1, y_2)$  y  $x_2 = h_2(y_1, y_2)$
- Las funciones  $g_1$  y  $g_2$  tienen derivadas parciales continuas en todos los puntos  $(x_1, x_2)$  y son tales que el determinante de  $2 \times 2$

$$J(x_1, x_2) = \begin{vmatrix} \frac{\partial g_1}{\partial x_1} & \frac{\partial g_1}{\partial x_2} \\ \frac{\partial g_2}{\partial x_1} & \frac{\partial g_2}{\partial x_2} \end{vmatrix} \neq 0$$

En todos los puntos  $(x_1, x_2)$

Bajo estas dos condiciones, se puede probar que las variables aleatorias  $Y_1$  y  $Y_2$  conjuntamente continuas con función de densidad conjunta dada por :

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

donde  $x_1 = h_1(y_1, y_2)$ ,  $x_2 = h_2(y_1, y_2)$

## 0.1. Ejercicios

**Ejercicio 1** Supón que  $X \sim \mathcal{N}(5, 2^2)$ , es decir,  $X$  tiene una distribución normal con media 5 y varianza 4. Si  $Y = 3X + 1$ , determina la distribución de  $Y$ , especificando su media y varianza.

Solución: Sea  $X \sim \mathcal{N}(5, 2^2)$ . Definimos la transformación:

$$Y = 3X + 1$$

Si una variable aleatoria  $X \sim \mathcal{N}(\mu_X, \sigma_X^2)$ , y aplicamos la transformación lineal  $Y = aX + b$ , entonces:

$$E[Y] = aE[X] + b = 3(5) + 1 = 16$$

$$\text{Var}(Y) = a^2\text{Var}(X) = 3^2(4) = 36$$

Por lo tanto, la distribución de  $Y$  es:

$$Y \sim \mathcal{N}(16, 36)$$

### Código

```
1 import numpy as np
2
3 # Parámetros de X
4 mu_X = 5
5 sigma_X = 2
6
7 # Parámetros de la transformación
8 a = 3
9 b = 1
10
11 # Media y varianza de Y
12 mu_Y = a * mu_X + b
13 sigma_Y = a * sigma_X
14
15 mu_Y, sigma_Y
16
17
```

**Ejercicio 2** Sea  $X \sim \mathcal{U}(0, 1)$ , es decir,  $X$  tiene una distribución uniforme en el intervalo  $[0, 1]$ . Considera la transformación  $Y = \sqrt{X}$ . Encuentra la función de densidad de probabilidad de  $Y$ , es decir, determina  $f_Y(y)$ .

Solución:

Sea  $X \sim \mathcal{U}(0, 1)$  y definimos la transformación  $Y = \sqrt{X}$ . La densidad de  $X$  es:

$$f_X(x) = 1, \quad 0 \leq x \leq 1$$

Despejamos  $X$  en términos de  $Y$ :

$$X = Y^2$$

Aplicamos la fórmula de transformación de variables:

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

Calculamos la derivada:

$$\frac{d}{dy} Y^2 = 2Y$$

Sustituyendo:

$$f_Y(y) = 1 \cdot |2y| = 2y, \quad 0 \leq y \leq 1$$

Por lo tanto, la función de densidad de  $Y$  es:

$$f_Y(y) = 2y, \quad 0 \leq y \leq 1$$

Código

```
1 import sympy as sp
2
3 # Definimos la variable X
4 x = sp.symbols('x')
5
6 # Funci n de densidad de X (uniforme en [0, 1])
7 f_X = 1
8
9 # Transformaci n Y = sqrt(X)
10 y = sp.sqrt(x)
11
12 # Derivada de la inversa de la transformaci n
13 dy_dx = sp.diff(y, x)
14
```

```

15 # Calculamos la densidad de Y usando la fórmula de
    transformaci n
16 f_Y = f_X * abs(dy_dx.subs(x, y**2))
17
18 f_Y.simplify()
19
20

```

**Ejercicio 3** Sea  $X$  una variable aleatoria discreta con la siguiente distribución de probabilidad:  $P(X = 1) = 0.2$ ,  $P(X = 2) = 0.5$ ,  $P(X = 3) = 0.3$ . Considera la transformación  $Y = 2X + 1$ . Encuentra la distribución de probabilidad de  $Y$ .

Solución:

Dada la variable discreta:

$$P(X = 1) = 0.2, \quad P(X = 2) = 0.5, \quad P(X = 3) = 0.3$$

Aplicamos la transformación  $Y = 2X + 1$ :

$$Y = 2(1) + 1 = 3, \quad Y = 2(2) + 1 = 5, \quad Y = 2(3) + 1 = 7$$

Asignamos las mismas probabilidades:

$$P(Y = 3) = P(X = 1) = 0.2, \quad P(Y = 5) = P(X = 2) = 0.5, \quad P(Y = 7) = P(X = 3) = 0.3$$

Código:

```

1 # Distribuci n de probabilidad de X
2 prob_X = {1: 0.2, 2: 0.5, 3: 0.3}
3
4 # Transformaci n Y = 2X + 1
5 prob_Y = {2 * x + 1: prob for x, prob in prob_X.items()}
6
7 prob_Y
8
9

```

**Ejercicio 4** Supón que  $X \sim \mathcal{E}(\lambda)$ , es decir,  $X$  sigue una distribución exponencial con parámetro  $\lambda = 1$ . Considera la transformación  $Y = \ln(X)$ . Encuentra la función de densidad de probabilidad de  $Y$ , es decir, determina  $f_Y(y)$ .

Solución:

Sea  $X \sim \mathcal{E}(1)$ , es decir,  $X$  tiene densidad:

$$f_X(x) = e^{-x}, \quad x \geq 0$$

Definimos la transformación  $Y = \ln(X)$ , despejamos:

$$X = e^Y$$

Usamos la fórmula de cambio de variable:

$$f_Y(y) = f_X(e^y) \left| \frac{d}{dy} e^y \right|$$

Calculamos la derivada:

$$\frac{d}{dy} e^y = e^y$$

Sustituyendo:

$$f_Y(y) = e^{-e^y} \cdot e^y = e^{y-e^y}, \quad y \in \mathbb{R}$$

Código:

```

1 # Distribución de probabilidad de X
2 prob_X = {1: 0.2, 2: 0.5, 3: 0.3}
3
4 # Transformación Y = 2X + 1
5 prob_Y = {2 * x + 1: prob for x, prob in prob_X.items()}
6
7 prob_Y
8
9

```

**Ejercicio 5** Dado que  $X \sim \mathcal{N}(0, 1)$ , usa la técnica de transformación inversa para generar variables aleatorias con una distribución normal estándar a partir de una distribución uniforme  $U \sim \mathcal{U}(0, 1)$ .

Solución:

Dado que  $X \sim \mathcal{N}(0, 1)$ , utilizamos la técnica de transformación inversa. Si  $U \sim \mathcal{U}(0, 1)$ , aplicamos la función cuantil (inversa de la función de distribución acumulada normal  $\Phi$ ):

$$X = \Phi^{-1}(U)$$

donde  $\Phi^{-1}$  es la función probit:

$$\Phi^{-1}(p) = \inf\{x \in \mathbb{R} \mid \Phi(x) \geq p\}$$

Este método se basa en la propiedad de que la función de distribución acumulada de la normal estándar,  $\Phi(x)$ , es continua y estrictamente creciente, lo que permite invertirla para transformar valores de una distribución uniforme en valores con distribución normal.

Código:

```
1 import scipy.stats as stats
2
3 # Generamos una variable uniforme
4 U = np.random.uniform(0, 1, 1000)
5
6 # Transformación inversa para obtener una variable normal
   estandar
7 X_normal = stats.norm.ppf(U)
8
9 # Visualizamos el histograma
10 import matplotlib.pyplot as plt
11 plt.hist(X_normal, bins=30, density=True)
12 plt.title("Histograma de variable normal estandar generada")
13 plt.show()
14
15
```