



Pontificia Universidad Católica de Chile  
Facultad de Matemáticas  
Departamento de Estadística  
Segundo Semestre del 2020

## Modelos Probabilísticos (EYP1027)

### Ayudantía 8

Camilo González Rojas

1. Si  $X$  tiene una densidad  $f_X(x)$  e  $Y$  es independiente de  $X$  y tiene una densidad  $f_Y(y)$ , establezca formulas similares a las de la convolución para la variable aleatoria  $Z$  en cada caso.

a)  $Z = X - Y$

b)  $Z = XY$

c)  $Z = X/Y$

2. Suponga que  $\bar{X}$  y  $S^2$  son calculados de una muestra aleatoria  $X_1, \dots, X_n$  con varianza finita  $\sigma^2$ . Sabemos que  $ES^2 = \sigma^2$ . Pruebe que  $ES \leq \sigma$ .

3. Sea  $U_i, i = 1, 2, \dots$ , variables aleatorias independientes uniformes  $(0,1)$ , y sea  $X$  con distribución

$$P(X = x) = \frac{c}{x!}, \quad x = 1, 2, 3, \dots$$

donde  $c = 1/(e - 1)$ . Encuentre la distribución de

$$Z = \min \{U_1, \dots, U_X\}.$$

1. Si  $X$  tiene una densidad  $f_X(x)$  e  $Y$  es independiente de  $X$  y tiene una densidad  $f_Y(y)$ , establezca formulas similares a las de la convolución para la variable aleatoria  $Z$  en cada caso.

a)  $Z = X - Y$

b)  $Z = XY$

c)  $Z = X/Y$

$$f_{u,v}(u,v) = \sum_{i=1}^n f_{x,y}(h_{1i}(u,v), h_{2i}(u,v)) |J_i|$$

$$|J_i| = \begin{vmatrix} \frac{\partial h_1}{\partial u} & \frac{\partial h_1}{\partial v} \\ \vdots & \vdots \\ \frac{\partial h_n}{\partial u} & \frac{\partial h_n}{\partial v} \end{vmatrix}$$

$$\begin{aligned} \text{a) } Z = X - Y &\Rightarrow \begin{aligned} X &= W \\ Y &= X - Z \end{aligned} \Rightarrow \begin{aligned} X &= W \\ Y &= W - Z \end{aligned} \end{aligned}$$

$$|J| = \begin{vmatrix} \frac{\partial x}{\partial z} & \frac{\partial x}{\partial w} \\ \frac{\partial y}{\partial z} & \frac{\partial y}{\partial w} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 0 & 1 \\ -1 & 1 \end{vmatrix} = 1$$

$$\begin{aligned} f_{z,w}(z,w) &= f_{x,y}(w, w-z) \cdot 1 \\ &= f_X(w) f_Y(w-z) \end{aligned}$$

$$f_Z(z) = \int_{-\infty}^{\infty} f_X(w) f_Y(w-z) dw //$$

$$b) \quad Z = X \cdot Y$$

$$\begin{aligned} X &= W \\ Y &= \frac{Z}{W} \end{aligned} \Rightarrow |J| = \begin{vmatrix} 0 & 1 \\ \frac{1}{w} & -\frac{z}{w^2} \end{vmatrix} = \left| -\frac{1}{w} \right|$$

$$f_Z(z) = \int_{-\infty}^{\infty} f_X(w) f_Y(z/w) \left| -\frac{1}{w} \right| dw$$

$$c) \quad Z = \frac{X}{Y} \Rightarrow \begin{aligned} X &= W \\ Y &= \frac{W}{Z} \end{aligned} \quad |J| = \begin{vmatrix} 0 & 1 \\ -\frac{w}{z^2} & \frac{1}{z} \end{vmatrix} = \left| \frac{w}{z^2} \right|$$

$$f_Z(z) = \int_{-\infty}^{\infty} f_X(w) f_Y\left(\frac{w}{z}\right) \left| \frac{w}{z^2} \right| dw$$

2. Suponga que  $\bar{X}$  y  $S^2$  son calculados de una muestra aleatoria  $X_1, \dots, X_n$  con varianza finita  $\sigma^2$ . Sabemos que  $E S^2 = \sigma^2$ . Pruebe que  $E S \leq \sigma$ .

$$E(S^2) = \sigma^2$$

$$S^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$$

PL:  $E(S) \leq \sigma$

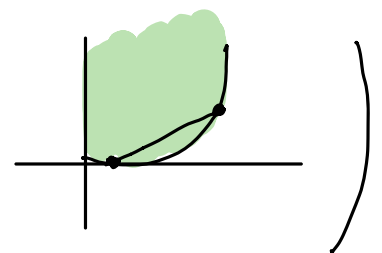
Desigualdad de Jensen

Sea  $g(\cdot)$  una fun. convexa  $\left( \begin{aligned} & f(tx + (1-t)y) \\ & \leq tf(x) + (1-t)f(y) \\ & \forall x, y \in C, \quad C \text{ conj.} \\ & \text{convexo } t \in [0,1] \end{aligned} \right)$

$$E(g(x)) \geq g(E(x))$$

$$\Rightarrow \sigma^2 = E(S^2) \geq [E(S)]^2$$

$$\Rightarrow \sigma \geq E(S)$$



3. Sea  $U_i, i = 1, 2, \dots$ , variables aleatorias independientes uniformes  $(0,1)$ , y sea  $X$  con distribución

$$P(X = x) = \frac{c}{x!}, \quad x = 1, 2, 3, \dots$$

donde  $c = 1/(e - 1)$ . Encuentre la distribución de

$$Z = \min \{U_1, \dots, U_X\}.$$

$$X_1, \dots, X_n \stackrel{i.i.d.}{\sim} F, \quad X_{(1)} = \min \{X_1, \dots, X_n\}$$

$$F_{X_{(1)}}(x) = P(X_{(1)} \leq x) = P(\min \{X_1, \dots, X_n\} \leq x)$$

$$= 1 - P(\min \{X_1, \dots, X_n\} \geq x)$$

$$= 1 - P(X_1 \geq x, \dots, X_n \geq x)$$

$$= 1 - \prod_{i=1}^n P(X_i \geq x) = 1 - \prod_{i=1}^n [1 - P(X_i \leq x)]$$

$$= 1 - \prod_{i=1}^n [1 - F_X(x)] = 1 - (1 - F_X(x))^n$$

$$f_{X_{(1)}}(x) = n (1 - F_X(x))^{n-1} \cdot f_X(x)$$

$$F_{X_{(n)}}(x) = [F_X(x)]^n \quad ; \quad f_{X_{(n)}}(x) = n [F_X(x)]^{n-1} f_X(x)$$

$$P(Z > z) = \sum_{x=1}^{\infty} P(Z > z, X=x)$$

$$= \sum_{x=1}^{\infty} P(Z > z | x) P(X=x)$$

$$= \sum_{x=1}^{\infty} P(U_1 > z, \dots, U_x > z | x) P(X=x)$$

$$= \sum_{x=1}^{\infty} \prod_{i=1}^x \underbrace{P(U_i > z | x)}_{(1-z) \text{ 1-accumulada de une unif.}} P(X=x)$$

$$= \sum_{x=1}^{\infty} (1-z)^x P(X=x)$$

$$= \sum_{x=1}^{\infty} (1-z)^x \cdot \frac{1}{(e-1)x!}$$

$$= \frac{1}{(e-1)} \sum_{x=1}^{\infty} \frac{(1-z)^x}{x!}$$

$$= \frac{1}{e-1} \left[ \sum_{x=0}^{\infty} \frac{(1-z)^x}{x!} - 1 \right]$$

$$e^x = \sum_{k=0}^{\infty} \frac{x^k}{k!}$$

$$= \frac{1}{e-1} [e^{1-z} - 1]$$

$$= \frac{e^{1-z} - 1}{e - 1} \quad 0 < z < 1$$

//

$$P(X=x) = \sum_{y=0}^{\infty} \underbrace{P(X=x, Y=y)}$$