

# Probabilidad

## Examen Tarea 2

Rubén Pérez Palacios Lic. Computación Matemática  
Profesor: Dr. Juan Carlos Pardo Millán

15 de noviembre de 2023

1. Sean  $X_1, X_2, X_3$  variables aleatorias independientes con valores en los enteros positivos y con función de masas de probabilidad

$$\mathbb{P}[X_i = k] = (1 - p_i) p_i^{k-1}, \quad k = 1, 2, \dots$$

e  $i = 1, 2, 3$ . Probar que

$$\mathbb{P}[X_1 < X_2 < X_3] = \frac{(1 - p_1)(1 - p_2)p_2 p_3^2}{(1 - p_2 p_3)(1 - p_1 p_2 p_3)}.$$

Además calcule  $\mathbb{P}[X_1 \leq X_2 \leq X_3]$ .

**Solución 1** – *Notemos que*

$$\sum_{k=x+1}^{\infty} (1 - p) p^{k-1} = p^x (1)$$

*al ser una suma telescópica.*

*Ahora por probabilidad total obtenemos que*

$$\mathbb{P}[X_1 < X_2 < X_3] = \sum_{x_1, x_2, x_3 \in \mathbb{N}} \mathbb{P}[X_1 < X_2 < X_3 | X_1 = x_1, X_2 = x_2, X_3 = x_3] \mathbb{P}[X_1 = x_1, X_2 = x_2, X_3 = x_3],$$

*esto es lo mismo que*

$$\mathbb{P}[X_1 < X_2 < X_3] = \sum_{x_1, x_2, x_3 \in \mathbb{N}} \mathbb{P}[x_1 < x_2 < x_3] \mathbb{P}[X_1 = x_1, X_2 = x_2, X_3 = x_3].$$

*Si no se cumple  $x_1 < x_2 < x_3$  entonces  $\mathbb{P}[x_1 < x_2 < x_3] = 0$  y de lo contrario  $\mathbb{P}[x_1 < x_2 < x_3] = 1$  por lo tanto*

$$\mathbb{P}[X_1 < X_2 < X_3] = \sum_{1 \leq x_1 < x_2 < x_3} \mathbb{P}[X_1 = x_1, X_2 = x_2, X_3 = x_3].$$

*Al ser  $X_1, X_2, X_3$  independientes entonces*

$$\mathbb{P}[X_1 < X_2 < X_3] = \sum_{1 \leq x_1 < x_2 < x_3} \mathbb{P}[X_1 = x_1] \mathbb{P}[X_2 = x_2] \mathbb{P}[X_3 = x_3],$$

*por distribución de  $X_3$  tenemos que*

$$\mathbb{P}[X_1 < X_2 < X_3] = \sum_{1 \leq x_1 < x_2 < x_3} \mathbb{P}[X_1 = x_1] \mathbb{P}[X_2 = x_2] (1 - p_3) p_3^{x_3 - 1}.$$

Por (1) obtenemos

$$\mathbb{P}[X_1 < X_2 < X_3] = \sum_{1 \leq x_1 < x_2} \mathbb{P}[X_1 = x_1] \mathbb{P}[X_2 = x_2] p_3^{x_2},$$

nuevamente por distribución de  $X_3$  tenemos que

$$\mathbb{P}[X_1 < X_2 < X_3] = \sum_{1 \leq x_1 < x_2} \mathbb{P}[X_1 = x_1] (1 - p_i) p_i^{x_2 - 1} p_3^{x_2},$$

lo cuál es lo mismo que

$$\mathbb{P}[X_1 < X_2 < X_3] = \frac{(1 - p_2) p_3}{(1 - p_2 p_3)} \sum_{1 \leq x_1 < x_2} \mathbb{P}[X_1 = x_1] (1 - p_2 p_3) (p_2 p_3)^{x_2 - 1}.$$

Aplicando de nuevo (1) obtenemos

$$\mathbb{P}[X_1 < X_2 < X_3] = \frac{(1 - p_2) p_3}{(1 - p_2 p_3)} \sum_{1 \leq x_1} \mathbb{P}[X_1 = x_1] (p_2 p_3)^{x_1},$$

sustituyendo la función de masas de  $X_1$  obtenemos

$$\mathbb{P}[X_1 < X_2 < X_3] = \frac{(1 - p_2) p_3}{(1 - p_2 p_3)} \sum_{1 \leq x_1} (1 - p_1) p_1^{x_1 - 1} (p_2 p_3)^{x_1},$$

reorganizando tenemos que

$$\mathbb{P}[X_1 < X_2 < X_3] = \frac{(1 - p_1) (1 - p_2) p_2 p_3^2}{(1 - p_2 p_3) (1 - p_1 p_2 p_3)} \sum_{1 \leq x_1} (1 - p_1 p_2 p_3) (p_1 p_2 p_3)^{x_1 - 1},$$

por último aplicando (1) concluimos que

$$\mathbb{P}[X_1 < X_2 < X_3] = \frac{(1 - p_1) (1 - p_2) p_2 p_3^2}{(1 - p_2 p_3) (1 - p_1 p_2 p_3)}.$$

Analogamente veamos que

$$\begin{aligned} \mathbb{P}[X_1 < X_2 < X_3] &= \sum_{1 \leq x_1 < x_2 < x_3} \mathbb{P}[X_1 = x_1] \mathbb{P}[X_2 = x_2] \mathbb{P}[X_3 = x_3] && \text{Por prob. total e indep.} \\ &= \sum_{1 \leq x_1 < x_2 < x_3} (1 - p_1) (1 - p_2) (1 - p_3) p_1^{x_1 - 1} p_2^{x_2 - 1} p_3^{x_3 - 1} && \text{Por distribución de las } X_i \text{'s} \\ &= \sum_{1 \leq x_1 < x_2} (1 - p_1) (1 - p_2) p_1^{x_1 - 1} p_2^{x_2 - 1} p_3^{x_2 - 1} && \text{Por (1)} \\ &= \frac{(1 - p_1) (1 - p_2)}{(1 - p_2 p_3)} \sum_{1 \leq x_1} p_1^{x_1 - 1} p_2^{x_1 - 1} p_3^{x_1 - 1} && \text{Por (1)} \\ &= \frac{(1 - p_1) (1 - p_2)}{(1 - p_2 p_3) (1 - p_1 p_2 p_3)} && \text{Por (1)} \end{aligned}$$

2. Definamos la varianza condicional de  $\xi$  dado  $\eta$  por

$$\text{Var}(\xi|\eta) = \mathbb{E}[\xi^2|\eta] - (\mathbb{E}[\xi|\eta])^2.$$

Sean  $\xi$  y  $\eta$  dos v.a. con segundo momento finito.

a) Muestre que

$$\text{Var}(\xi) = \mathbb{E}[\text{Var}(\xi|\eta)] + \text{Var}(\mathbb{E}[\xi|\eta]).$$

**Solución 2** – Empezaremos por desarrollar el primer sumando del termino derecho de nuestra expresión. Por la ley de esperanza total y linealidad de la esperanza obtenemos

$$\mathbb{E}[\text{Var}(\xi|\eta)] = \mathbb{E}[\mathbb{E}[\xi^2|\eta] - (\mathbb{E}[\xi|\eta])^2] = \mathbb{E}[\mathbb{E}[\xi^2|\eta]] - \mathbb{E}[(\mathbb{E}[\xi|\eta])^2] = \mathbb{E}[\xi^2] - \mathbb{E}[(\mathbb{E}[\xi|\eta])^2],$$

ahora desarrollaremos el segundo sumando del termino derecho de nuestra expresión. Por definición de varianza y la ley de esperanza total obtenemos

$$\text{Var}(\mathbb{E}[\xi|\eta]) = \mathbb{E}[(\mathbb{E}[\xi|\eta])^2] - \mathbb{E}[\mathbb{E}[\xi|\eta]]^2 = \mathbb{E}[(\mathbb{E}[\xi|\eta])^2] - \mathbb{E}[\xi]^2.$$

Haciendo uso de los resultados anteriores y por definición de varianza concluimos que

$$\mathbb{E}[\text{Var}(\xi|\eta)] + \text{Var}(\mathbb{E}[\xi|\eta]) = \mathbb{E}[\xi^2] - \mathbb{E}[(\mathbb{E}[\xi|\eta])^2] + \mathbb{E}[(\mathbb{E}[\xi|\eta])^2] - \mathbb{E}[\xi]^2 = \mathbb{E}[\xi^2] - \mathbb{E}[\xi]^2 = \text{Var}(\xi).$$

b) Sea  $\Delta$  otra v.a. Muestre la siguiente formula

$$\text{Cov}(\xi, \eta) = \mathbb{E}[\text{Cov}((\xi, \eta) | \Delta)] + \text{Cov}(\mathbb{E}[\xi|\Delta], \mathbb{E}[\eta|\Delta]),$$

donde

$$\text{Cov}((\xi, \eta) | \Delta) = \mathbb{E}[\xi\eta|\Delta] - \mathbb{E}[\xi|\Delta]\mathbb{E}[\eta|\Delta].$$

**Solución 3** – Empezaremos por desarrollar el primer sumando del termino derecho de nuestra expresión. Por definición de covarianza condicional, la ley de esperanza total y linealidad de la esperanza obtenemos

$$\mathbb{E}[\text{Cov}((\xi, \eta) | \Delta)] = \mathbb{E}[\mathbb{E}[\xi\eta|\Delta] - \mathbb{E}[\xi|\Delta]\mathbb{E}[\eta|\Delta]] = \mathbb{E}[\xi\eta] - \mathbb{E}[\mathbb{E}[\xi|\Delta]\mathbb{E}[\eta|\Delta]]$$

ahora desarrollaremos el segundo sumando del termino derecho de nuestra expresión. Por definición de covarianza y la ley de esperanza total obtenemos

$$\text{Cov}(\mathbb{E}[\xi|\Delta], \mathbb{E}[\eta|\Delta]) = \mathbb{E}[\mathbb{E}[\xi|\Delta]\mathbb{E}[\eta|\Delta]] - \mathbb{E}[\mathbb{E}[\xi|\Delta]]\mathbb{E}[\mathbb{E}[\eta|\Delta]] = \mathbb{E}[\mathbb{E}[\xi|\Delta]\mathbb{E}[\eta|\Delta]] - \mathbb{E}[\xi]\mathbb{E}[\eta].$$

Haciendo uso de los resultados anteriores y por definición de covarianza concluimos que

$$\mathbb{E}[\text{Cov}((\xi, \eta) | \Delta)] + \text{Cov}(\mathbb{E}[\xi|\Delta], \mathbb{E}[\eta|\Delta]) = \mathbb{E}[\xi\eta] - \mathbb{E}[\xi]\mathbb{E}[\eta] = \text{Cov}(\xi, \eta).$$