

# Unidad 7: Estimación

---

Probabilidad y Estadística

Año 2020

# Estimación puntual

---



# Estimación Puntual

---

**Supuesto:**  $X_1, X_2, \dots, X_n$  es una m. a. de  $X$  con distribución conocida de parámetros desconocidos.

**Objetivo:** estimar los valores de estos parámetros utilizando los valores muestrales.

## Ejemplo

Si nos interesa conocer el valor esperado de  $X$ , parece razonable pensar que un “estimador” de  $\mu_X$  será  $\bar{X} = \frac{\sum_{i=1}^n X_i}{n}$ . Es lo mejor que tenemos al no conocer  $\mu_X$ .

# Observaciones a tener en cuenta...

---

- $\mu_X = EX$  es un número fijo, pero desconocido (parámetro poblacional).
- $\bar{X}$  es una v. a. (cuando la muestra esté tomada, tomará un valor particular para esa muestra,  $\bar{x}$ ).
- No siempre es fácil encontrar el estimador adecuado para un determinado parámetro, para ello existen ***Métodos de Estimación***.



# Método de los momentos

---

# Método de los Momentos

## Definición

---

- El momento de orden  $i$ , de  $X$ , con respecto al origen es:

$$m_i = E(X^i)$$

- El momento muestral de orden  $i$  con respecto al origen es

$$\hat{m}_i = \frac{\sum_{j=1}^n X_j^i}{n}$$

- El Método de los Momentos consiste en estimar los momentos poblacionales con los momentos muestrales.



# Método de los Momentos

## Estimación de momentos poblacionales

---

Si tenemos:

$X$  v.a.  $\longrightarrow X_1, X_2, \dots, X_n$  es una m. a.

Las estimaciones de los correspondientes momentos poblacionales serán:

$$EX \longrightarrow \bar{X}$$

$$EX^2 \longrightarrow \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^2 \quad (\text{saco promedio de los cuadrados})$$

El procedimiento es el mismo para la estimación de los otros momentos muestrales.

# Método de los Momentos

## Estimación de parámetros de distribuciones

---

Supongamos  $X_1, X_2, \dots, X_n$  es una m. a. de  $X$  con  $X \sim F_X(x, \theta_1, \theta_2, \dots, \theta_k)$  donde  $\theta_i$  son los parámetros de la distribución de probabilidad.

Escribimos los parámetros de la distribución como funciones de los momentos poblacionales:

$$\begin{cases} \theta_1 = g_1(m_1, m_2, \dots, m_k) \\ \theta_2 = g_2(m_1, m_2, \dots, m_k) \\ \vdots \\ \theta_k = g_k(m_1, m_2, \dots, m_k) \end{cases}$$

la estimación de los parámetros resulta:

$$\begin{cases} \hat{\theta}_1 = g_1(\hat{m}_1, \hat{m}_2, \dots, \hat{m}_k) \\ \hat{\theta}_2 = g_2(\hat{m}_1, \hat{m}_2, \dots, \hat{m}_k) \\ \vdots \\ \hat{\theta}_k = g_k(\hat{m}_1, \hat{m}_2, \dots, \hat{m}_k) \end{cases}$$



# Método de los Momentos

## Procedimiento

---

1. Identifique los parámetros a estimar.

2. Considere tantas ecuaciones como parámetros a estimar.

3. Escriba los parámetros en términos de esperanzas.

4. Estime las esperanzas y reemplace.

# Ejemplo 1

---

Los siguientes datos provienen de una distribución Exponencial:

0.53 0.03 1.12 0.53 0.23 0.16 1.39 3.71 1.61

Encuentre un estimador del parámetro  $\lambda$ .

Observamos que  $X_1, \dots, X_n$  vs. as. iid como  $X$ , con  $X \sim E(\lambda)$ .



# Ejemplo 1 (continúa)

---

El parámetro en término de los momentos se escribe:

$$\lambda = 1/EX$$

El momento muestral de orden 1 es:

$$\hat{m}_1 = \bar{X}$$

Por el Método de los Momentos:

$$\hat{E}(X) = \bar{X} \quad \Rightarrow \quad 1/\hat{\lambda} = \bar{X} \quad \Rightarrow \quad \hat{\lambda} = 1/\bar{X} = 0,97$$

## Ejemplo 2

---

Los siguientes datos provienen de una muestra aleatoria de la v.a.  $X$  con media  $\mu$  y desviación estándar  $\sigma$ :

9.3   8.3   9.8   10.9   10.8   11.3   7.4

Estime por el método de los Momentos  $\mu$  y  $\sigma$ .



## Ejemplo 2 (continúa)

---

Los parámetros en términos de los momentos se escriben:

$$\left\{ \begin{array}{l} \mu = E(X) \\ \sigma^2 = E(X^2) - E(X)^2 \end{array} \right. \quad \begin{array}{l} (1) \\ (2) \end{array}$$

Los momentos muestrales son:

$$\left\{ \begin{array}{l} \hat{m}_1 = \bar{X} \\ \hat{m}_2 = \frac{1}{n} \sum X_i^2 \end{array} \right.$$

## Ejemplo 2 (continúa)

---

$$\text{De(1)} \Rightarrow \hat{\mu} = \bar{X}$$

$$\text{De(2)} \Rightarrow \hat{\sigma}^2 = \frac{1}{n} \sum X_i^2 - \bar{X}^2 = \frac{1}{n} \sum (X_i - \bar{X})^2$$

Luego

$$\hat{\mu} = 9.69 \text{ y } \hat{\sigma}^2 = 1.80 \Rightarrow \hat{\sigma} = 1.34$$



## Ejemplo 3

---

Sea  $X \sim U(\alpha - \beta, \alpha + \beta)$ . Encontrar  $\hat{\alpha}$  y  $\hat{\beta}$  por el método de los momentos:

$$\text{Recuerden que } f_X(x) = \begin{cases} \frac{1}{2\beta} & \alpha - \beta < x < \alpha + \beta \\ 0 & \text{en otro caso} \end{cases}$$

$$EX = \alpha$$

$$EX^2 = \alpha^2 + \beta^2/3$$

## Ejemplo 3 (continúa)

---

Entonces reemplazo por los momentos muestrales:

$$\hat{\alpha} = \bar{x}$$

$$\alpha^2 + \beta^2/3 = \frac{1}{n} \sum x_i^2 \text{ entonces } \bar{x}^2 + \beta^2/3 = \frac{1}{n} \sum x_i^2$$

$$\Rightarrow \hat{\beta}^2 = 3 \left( \frac{\sum x_i^2}{n} - \bar{x}^2 \right)$$

$$\text{Entonces } \hat{\beta} = \sqrt{3 \left( \frac{\sum x_i^2}{n} - \bar{x}^2 \right)} \quad \therefore \hat{\beta} = \sqrt{3} \hat{\sigma}$$