

Modelo uniforme $\mathcal{U}(0, \theta)$

Sean $X_1, \dots, X_n \sim \mathcal{U}(0, \theta)$ variables aleatorias independientes e idénticamente distribuidas (i.i.d.) con distribución uniforme en el intervalo $[0, \theta]$. Consideremos los siguientes estimadores de θ basados en la muestra :

$$\hat{\theta}_n = \hat{\theta}_n(X_1, \dots, X_n) = 2\bar{X}_n, \quad \tilde{\theta}_n = \tilde{\theta}_n(X_1, \dots, X_n) = \max\{X_1, \dots, X_n\}. \quad (1)$$

Ejercicio 1: Estimación

1. Implementar funciones `est1` y `est2` que tengan por argumento un conjunto de `datos` (x_1, \dots, x_n) y devuelvan el valor de la estimación $\hat{\theta}_n(x_1, \dots, x_n)$ y $\tilde{\theta}_n(x_1, \dots, x_n)$, para los estimadores definidos en (1), respectivamente.

Calcular el valor de dichas estimaciones en cada uno de los siguientes conjuntos de datos:

- a) 1.17 1.75 0.28 2.56 2.36 0.36 1.82 0.24 1.17 1.86
b) 0.66 0.07 0.62 0.65 1.33 0.40 1.17 1.11 2.01 2.98

Simulación: En los siguientes ítems generaremos datos provenientes de variables con distribución uniforme en el intervalo $[0, 3]$. Es decir, trabajaremos con una muestra aleatoria $X_1, \dots, X_n \sim \mathcal{U}(0, \theta)$ con $\theta = 3$.

2. Generar $n = 5$ datos correspondientes a una muestra aleatoria con distribución $\mathcal{U}(0, 3)$.
3. Calcular el valor de la estimación correspondiente a $\hat{\theta}$ en base a los datos generados.
(Estamos omitiendo el subíndice n en $\hat{\theta}$ para simplificar la notación, ya que n ahora está fijo)
4. Repetir los dos pasos anteriores $m = 1000$ veces, obteniendo así m realizaciones de $\hat{\theta}$ a las que llamaremos $\hat{\theta}^1, \dots, \hat{\theta}^m$. Realizar un histograma y un boxplot con estos valores.
5. Repetir los ítems 2 a 4 para $n = 30$, $n = 50$ y $n = 100$ y graficar los cuatro histogramas juntos, uno debajo del otro y los cuatro boxplots, uno al lado del otro. ¿Qué puede decir de la distribución de $\hat{\theta}_n$ a medida que n aumenta?
6. Repetir los ítems 2 a 5 para $\tilde{\theta}_n$.

Ejercicio 2: Trade off sesgo-varianza

Utilizaremos las $m = 1000$ realizaciones $\hat{\theta}^1, \dots, \hat{\theta}^m$ de $\hat{\theta}$ y $\tilde{\theta}^1, \dots, \tilde{\theta}^m$ de $\tilde{\theta}$, obtenidas en base a las muestras de tamaño $n = 5$.

Sesgo:

7. Computar el *Sesgo empírico* de $\hat{\theta}$ mediante la expresión

$$\left(\frac{1}{m} \sum_{i=1}^m \hat{\theta}^i \right) - \theta$$

¿Qué cantidad está estimando el *Sesgo empírico*?

8. Repetir el ítem anterior para $\tilde{\theta}$.
9. ¿Qué estimador tiene menor *Sesgo empírico*? ¿podría anticipar la respuesta en base a los histogramas y/o boxplots del ejercicio anterior?

Varianza:

10. Computar la *Varianza empírica* de $\hat{\theta}$ mediante la expresión

$$\frac{1}{m} \sum_{i=1}^m \left(\hat{\theta}^i - \bar{\hat{\theta}} \right)^2$$

¿Qué cantidad está estimando la *Varianza empírica*?

11. Repetir el ítem anterior para $\tilde{\theta}$.
12. ¿Qué estimador tiene menor *Varianza empírica*? ¿podría anticipar la respuesta en base a los histogramas y/o boxplots del ejercicio anterior?

Error Cuadrático Medio:

13. Computar el *Error cuadrático medio empírico* de $\hat{\theta}$ mediante la expresión

$$EMSE = \frac{1}{m} \sum_{i=1}^m (\hat{\theta}^i - \theta)^2$$

¿Qué cantidad está estimando el *Error cuadrático medio empírico*?

14. Repetir el ítem anterior para $\tilde{\theta}$.
15. ¿Qué estimador tiene menor *Error cuadrático medio empírico*? ¿podría anticipar la respuesta en base a los histogramas y/o boxplots del ejercicio anterior?