

1. a) Considerando que A tiene una distribución normal

Primero buscamos la distribución conjunta de las variables aleatorias

$$L(X, \sigma) = \prod_{i=1}^n A(x_i, \sigma) = \prod_{i=1}^n \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma^2} e^{-\frac{(x_i-\mu)^2}{\sigma^2}} = \frac{1}{(\sqrt{2\pi})^n} \frac{1}{(\sigma^2)^n} e^{-\frac{\sum_{i=1}^n (x_i-\mu)^2}{\sigma^2}}$$

Luego aplicamos logaritmo natural a la función de distribución conjunta

$$\begin{aligned} \ln(L(X, \sigma)) &= \ln\left(\prod_{i=1}^n A(x_i, \sigma)\right) = \ln\left(\frac{1}{(\sqrt{2\pi})^n} \frac{1}{(\sigma^2)^n} e^{-\frac{\sum_{i=1}^n (x_i-\mu)^2}{\sigma^2}}\right) \\ &= -n\ln(\sqrt{2\pi}) - n\ln(\sigma^2) - \frac{1}{\sigma^2} \sum_{i=1}^n (x_i - \mu)^2 \end{aligned}$$

Posteriormente derivamos este logaritmo respecto a μ

$$\frac{\partial \ln(L(X, \sigma))}{\partial \mu} = -\frac{1}{\sigma^2} \sum_{i=1}^n \frac{\partial (x_i - \mu)^2}{\partial \mu} = \frac{2}{\sigma^2} \sum_{i=1}^n (x_i - \mu)$$

Ahora igualamos la derivada a cero y despejamos μ

$$\frac{2}{\sigma^2} \sum_{i=1}^n (x_i - \mu) = 0 \rightarrow \sum_{i=1}^n (x_i - \mu) = 0 \rightarrow \sum_{i=1}^n x_i - n\mu = 0$$

Despejando μ se tiene

$$\hat{\mu} = \frac{\sum_{i=1}^n x_i}{n}$$

b) Para estimar la varianza derivamos el logaritmo de la función de distribución conjunta y lo igualamos a cero

$$\begin{aligned} \frac{\partial \ln(L(X, \sigma))}{\partial \sigma^2} &= -\frac{n}{\sigma^2} + \frac{1}{\sigma^2} \sum_{i=1}^n (x_i - \mu)^2 = 0 \rightarrow \frac{1}{\sigma^2} \left[-n + \sum_{i=1}^n (x_i - \mu)^2 \right] = 0 \\ &\rightarrow -n + \sum_{i=1}^n (x_i - \mu)^2 = 0 \end{aligned}$$

Despejando σ^2

$$\sigma^2 = \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \mu)^2}{n}$$