

Estimación

Ejercicio 8.



Halla el estimador máximo verosímil del parámetro λ de la distribución de Poisson.

- a) Analiza su insesgadez.
- b) Analiza su consistencia.

$$X \sim \text{Poisson}(\lambda)$$

$$E(X) = \lambda, \quad \text{Var}(X) = \lambda.$$

Función de Probabilidad:

$$p(x) = P(X=x) = \frac{\lambda^x}{x!} \cdot e^{-\lambda}.$$

Función de Verosimilitud.

$$L(\lambda) = \prod_{i=1}^n p(x_i) = \prod_{i=1}^n \left(\frac{\lambda^{x_i}}{x_i!} \cdot e^{-\lambda} \right)$$

$$= \frac{\lambda^{x_1}}{x_1!} \cdot e^{-\lambda} \cdot \frac{\lambda^{x_2}}{x_2!} \cdot e^{-\lambda} \cdot \dots \cdot \frac{\lambda^{x_n}}{x_n!} \cdot e^{-\lambda}.$$

$$L(\lambda) = \frac{e^{-\lambda \cdot n} \cdot \lambda^{\sum_{i=1}^n x_i}}{\prod_{i=1}^n x_i!}$$

Logaritmo

$$l = \ln L = \ln e^{-\lambda n} + \ln \lambda^{\sum_{i=1}^n x_i} - \ln \left(\prod_{i=1}^n x_i! \right)$$

$$l = -\lambda n + \sum x_i \cdot \ln(\lambda) - \text{cte}$$

Derivada

$$0 = \frac{\partial l}{\partial \lambda} = -n + \frac{\sum x_i}{\lambda} \leadsto n = \frac{\sum x_i}{\lambda} \leadsto \lambda = \frac{\sum x_i}{n}$$

$\lambda = \bar{x}$
 $\lambda_{MV} = \bar{x}$

a) Insensgaley

Un estimator $\hat{\theta}$ s insesgalo si

$$E(\hat{\theta}) = \theta.$$

$$E(\hat{\mu}_v) = E(\bar{x}) = E\left(\frac{\sum x_i}{n}\right) = \frac{1}{n} \cdot E(\sum x_i) \\ = \frac{1}{n} \cdot \sum_{i=1}^n E(x_i)$$

x_i son i.i.d.

$x_i \sim \text{Poisson}(\lambda).$

$$E(x_i) = \lambda.$$

$$\text{Var}(x_i) = \lambda.$$

$$= \frac{1}{n} \cdot \sum_{i=1}^n \lambda$$

$$= \frac{1}{n} \cdot \cancel{n} \cdot \lambda.$$

$$= \lambda.$$

$\Rightarrow \hat{\mu}_v$ s insesgalo.

b) Consistencia

Un estimador $\hat{\theta}$ es consistente si:

(i) Asintóticamente insesgado $\left(\lim_{n \rightarrow \infty} E(\hat{\theta}) = \theta \right)$

(ii) Varianza tiende a cero cuando $n \rightarrow \infty$. $\left(\lim_{n \rightarrow \infty} \text{Var}(\hat{\theta}) = 0 \right)$

(i): $\hat{\mu}_{MV}$ es insesgado \Rightarrow también va a ser asint. insesg.

$$(ii) \text{Var}(\hat{\mu}_{MV}) = \text{Var}\left(\frac{\sum x_i}{n}\right) = \frac{1}{n^2} \cdot \text{Var}(\sum x_i)$$

$$= \frac{1}{n^2} \cdot \sum \text{Var}(x_i) = \frac{1}{n^2} \cdot n \cdot 1 = \frac{1}{n} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$$

conclusión

$\hat{\mu}_{MV}$ es consistente.