

PREMIOS JORGE JUAN 2004
ESTADÍSTICA

Sean X_1, X_2, \dots, X_n variables aleatorias independientes, con función de densidad común:

$$f(x) = \lambda e^{-\lambda x}, \quad x > 0, \quad \lambda > 0$$

Supongamos que estas variables no son observables, y que en su lugar, podemos observar las variables aleatorias Y_1, Y_2, \dots, Y_n , donde

$$Y_i = kd \quad \text{si } kd = X_i < (k+1)d$$

para $k = 0, 1, 2, \dots$ y $d > 0$ es conocido.

- a) Demostrar que las variables aleatorias Y_1, Y_2, \dots, Y_n son independientes, y calcular la distribución de cada una de ellas.
- b) Demostrar que la función de probabilidad conjunta de Y_1, Y_2, \dots, Y_n es:

$$P(Y_1 = y_1, \dots, Y_n = y_n) = \exp\left\{-\lambda \sum_{i=1}^n y_i\right\} (1 - e^{-\lambda d})^n$$

- c) Demostrar que el estimador de máxima verosimilitud de λ , basado en Y_1, Y_2, \dots, Y_n , es

$$\hat{\lambda} = \frac{1}{d} \text{Log} \left(\frac{n d + \sum_{i=1}^n Y_i}{\sum_{i=1}^n Y_i} \right)$$

- d) Demostrar que si $\{\hat{\lambda}_n\}$ es la sucesión de estimadores de máxima verosimilitud obtenida en c), entonces

$$\sqrt{n}(\hat{\lambda}_n - \lambda) \xrightarrow{d} N(0, \sigma^2(\lambda, d))$$

donde $\sigma^2(\lambda, d) \rightarrow \lambda^2$ cuando $d \rightarrow 0$.

SOLUCION

a) Cada v.a. Y_i es función de la v.a. X_i , $\forall i=1, \dots, n$, y X_1, X_2, \dots, X_n son variables aleatorias independientes, por lo tanto también lo son Y_1, Y_2, \dots, Y_n .

$$P(Y_i = y) = P(k\delta \leq X_i < (k+1)\delta) = \int_{k\delta}^{(k+1)\delta} \lambda \exp(-\lambda x) dx = e^{-\lambda y} (1 - e^{-\lambda \delta})$$

$$y = k\delta, k = 0, 1, \dots, \delta > 0$$

b) Inmediato, pues $P(Y_1 = y_1, \dots, Y_n = y_n) = \prod_{i=1}^n P(Y_i = y_i)$

c) La función de verosimilitud de ?, dada una realización (y_1, \dots, y_n) :

$$L(y_1, \dots, y_n, \lambda) = \exp\left\{-\lambda \sum_{i=1}^n y_i\right\} (1 - e^{-\lambda \delta})^n, \quad \lambda > 0$$

Maximizamos su logaritmo:

$$\log L(y_1, \dots, y_n, \lambda) = \left\{-\lambda \sum_{i=1}^n y_i\right\} + n \log(1 - e^{-\lambda \delta})$$

$$\frac{\partial}{\partial \lambda} \log L(y_1, \dots, y_n, \lambda) = \left\{-\sum_{i=1}^n y_i\right\} + \frac{n}{1 - e^{-\lambda \delta}} \delta e^{-\lambda \delta} = 0 \Leftrightarrow$$

$$\hat{\lambda} = \frac{1}{\delta} \text{Log} \left(\frac{n\delta + \sum_{i=1}^n y_i}{\sum_{i=1}^n y_i} \right).$$

Se comprueba fácilmente que $\frac{\partial^2}{\partial \lambda^2} \log L(y_1, \dots, y_n, \lambda) < 0 \quad \forall \lambda$

Por lo tanto se trata de un máximo (absoluto), y será el estimador de máxima verosimilitud del parámetro.

d) Sabiendo que se verifica :

$$(I_n(\lambda))^{1/2} (\hat{\lambda}_n - \lambda) \xrightarrow{d} N(0, 1)$$

donde $I_n(\lambda) = -E\left(\frac{\partial^2}{\partial\lambda^2} \log f(Y_1, \dots, Y_n)\right)$, siendo $f(y_1, \dots, y_n)$ la

función de probabilidad conjunta de Y_1, Y_2, \dots, Y_n , tendremos:

$$I_n(\lambda) = -E\left(\frac{\partial^2}{\partial\lambda^2} \log f(Y_1, \dots, Y_n)\right) = -E\left(\frac{-n\delta^2 e^{-\lambda\delta}}{(1 - e^{-\lambda\delta})^2}\right) = \frac{n\delta^2 e^{-\lambda\delta}}{(1 - e^{-\lambda\delta})^2}$$

Entonces $(I_n(\lambda))^{1/2} = \frac{\sqrt{n}\delta e^{-\frac{\lambda\delta}{2}}}{(1 - e^{-\lambda\delta})}$, pues $\lambda\delta > 0 \Rightarrow e^{\lambda\delta} > 1$.

Por lo tanto:

$$\frac{\sqrt{n}\delta e^{-\frac{\lambda\delta}{2}}}{(1 - e^{-\lambda\delta})} (\hat{\lambda}_n - \lambda) \xrightarrow{d} Z \Rightarrow \sqrt{n} (\hat{\lambda}_n - \lambda) \xrightarrow{d} \frac{(1 - e^{-\lambda\delta})}{\delta e^{-\frac{\lambda\delta}{2}}} Z$$

siendo Z una v.a. con distribución $N(0,1)$, de manera que

$\frac{(1 - e^{-\lambda\delta})}{\delta e^{-\frac{\lambda\delta}{2}}} Z$ tiene distribución $N\left(0, \sigma^2(\lambda, \delta)\right)$, siendo

$$\sigma^2(\lambda, \delta) = \frac{(1 - e^{-\lambda\delta})^2}{\delta^2 e^{-\lambda\delta}}.$$

Por último, se comprueba que $\lim_{\delta \rightarrow 0} \sigma^2(\lambda, \delta) = \lambda^2$, aplicando 2 veces

la regla de L'Hôpital.