

Información de Fisher.

Para una v.d. X con distribución $F(x; \theta) \in \{F(x; \theta) : \theta \in \Theta\}$, la información de Fisher se define como

$$I(\theta_0) = E_{\theta_0} \left(\eta'(X|\theta_0)^2 \right) = E_{\theta_0} \left(\left. \left\{ \frac{\partial \log f(x|\theta)}{\partial \theta} \right\}^2 \right|_{\theta = \theta_0} \right)$$

$$\eta(x|\theta) = \log \{f(x|\theta)\}$$

$$\frac{\partial \eta(x|\theta)}{\partial \theta} = \frac{\frac{\partial f(x|\theta)}{\partial \theta}}{f(x|\theta)} \quad \text{función score}$$

Teorema 1⁽¹⁾

$$\begin{aligned} I(\theta) &= -E_{\theta} \left(\frac{\partial^2 \log f(x|\theta)}{\partial \theta^2} \right) \\ &= - \int \left\{ \frac{\partial^2 \log f(x|\theta)}{\partial \theta^2} \right\} f(x|\theta) dx \end{aligned}$$

Teorema 2 (Asintoticidad Normal de los estimadores de máxima verosimilitud)

Sea $\sqrt{V}(\theta) \equiv \frac{1}{\sqrt{n I(\theta)}}$, bajo las condiciones de regularidad apropiadas⁽¹⁾, tenemos que:

1 Si n es suficientemente grande

$$\frac{(\hat{\theta}_n^{(mv)} - \theta)}{\sqrt{V(\theta)}} \stackrel{\sim}{\sim} N(0,1)$$

2 Si $\widehat{V(\theta)} \equiv \frac{1}{n \Pi(\hat{\theta}_n^{(mv)})}$ y

n es suficientemente grande

$$\frac{(\hat{\theta}_n^{(mv)} - \theta)}{\sqrt{\widehat{V(\theta)}}} \stackrel{\sim}{\sim} N(0,1)$$

La notación $X \stackrel{\sim}{\sim} F$ significa "La distribución de X es aproximadamente F "

El punto 1 establece que para tamaños de muestra "grandes" aproximadamente $\sqrt{n}(\hat{\theta}_n^{(mv)} - \theta) \sim N(0, \Pi^{-1}(\theta))$.

El punto 2 establece que este resultado asintótico sigue siendo válido aún si se reemplaza la estimación $\widehat{V(\theta)}$ por $V(\theta)$, como $V(\theta)$ depende de θ y este es desconocido, el punto 2 establece como evaluar $V(\theta)$.

(1) Condiciones de Regularidad: $\frac{\partial}{\partial \theta} \int f(x|\theta) dx = \int \frac{\partial f(x|\theta)}{\partial \theta} dx$