

Função de máxima verossimilhança para um modelo AR(1)

Temos

$$Y_t = \phi_1 y_{t-1} + \varepsilon_t \quad t = 1, \dots, T \quad \varepsilon_t \sim N(0, \sigma^2) \text{ iid}$$

$$\text{Como } \varepsilon_t \sim N(0, \sigma^2) \rightarrow Y_t \sim N(\phi_1 y_{t-1}, \sigma^2)$$

* Seja θ o vetor paramétrico t.q. $\theta = (\phi_1, \sigma^2, y_0)$
A função de máxima verossimilhança para θ é

$$L(\theta; y_1, \dots, y_T) = f(y_1, \dots, y_T; \theta)$$

Por sua vez a conjunta $f(y_1, \dots, y_T)$

$$\begin{aligned} f(y_0, \dots, y_T) &= f(y_T | y_{T-1}, \dots, y_0) f(y_1, \dots, y_{T-1}) \\ &= f(y_T | y_{T-1}, \dots, y_0) f(y_{T-1} | y_{T-2}, \dots, y_0) f(y_{T-2}, \dots, y_0) \\ &= \prod_{t=1}^T f(y_t | y_{t-1}, \dots, y_0) f(y_0) \end{aligned}$$

$$\rightarrow L(\theta; y_1, \dots, y_T) = \prod_{t=1}^T f(y_t | y_{t-1}, \dots, y_0; \theta) f(y_0; \theta)$$

Supondo $T = \{1, 2\}$

$$L(\theta; y_2, y_1) = f(y_2 | y_1) f(y_1)$$

$$= \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma^2} \exp\left\{-\frac{1}{2\sigma^2} (y_2 - \phi_1 y_1)^2\right\} \left\{ \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma^2} \exp\left\{-(y_1 - \phi_0)^2\right\} \right\}$$

Generalizando $T = \{1, \dots, T\}$

$$L(\theta; x) = \left(\frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma^2} \right)^T \exp\left\{-\frac{1}{2\sigma^2} \sum_{t=1}^T (y_t - \phi_1 y_{t-1})^2\right\}$$

É a nossa função de máxima verossimilhança