Juan Andrés Montero Zúñiga Septiembre 2024

1. MA(1)

La ecuación del modelo es:

$$y_t = \theta \epsilon_{t-1} + \epsilon_t$$

Con:

$$\epsilon_t \sim N(0, \sigma_\epsilon^2)$$

1.1. Esperanza y Varianza

$$E[y_t] = \theta E[\epsilon_{t-1}] + E[\epsilon_t] = 0$$

Por lo tanto:

$$E[y_t] = 0$$

La varianza se calcula como:

$$Var(y_t) = E[(y_t - E[y_t])^2] = E[y_t^2]$$

Expandiendo:

$$E[y_t^2] = E[(\theta \epsilon_{t-1} + \epsilon_t)^2]$$

$$= E[\theta^2 \epsilon_{t-1}^2 + 2\theta \epsilon_{t-1} \epsilon_t + \epsilon_t^2]$$

$$= \theta^2 E[\epsilon_{t-1}^2] + 2\theta E[\epsilon_{t-1}\epsilon_t] + E[\epsilon_t^2]$$

Dado que:

$$E[\epsilon_{t-1}^2] = \sigma_{\epsilon}^2, \quad E[\epsilon_t^2] = \sigma_{\epsilon}^2$$

У

$$E[\epsilon_{t-1}\epsilon_t] = 0$$
 (propiedad de ruido blanco)

Entonces:

$$Var(y_t) = \theta^2 \sigma_{\epsilon}^2 + \sigma_{\epsilon}^2$$

Por lo tanto, la varianza de y_t es:

$$Var(y_t) = (1 + \theta^2)\sigma_{\epsilon}^2$$

1.2. Covarianza

La covarianza entre y_t y y_{t-s} se define como:

$$Cov(y_t, y_{t-s}) = E[y_t y_{t-s}] - E[y_t] E[y_{t-s}]$$

Dado que $E[y_t] = 0$, esto se simplifica a:

$$Cov(y_t, y_{t-s}) = E[y_t y_{t-s}]$$

Para s = 1, tenemos:

$$Cov(y_t, y_{t-1}) = E[(\theta \epsilon_{t-1} + \epsilon_t)(\theta \epsilon_{t-2} + \epsilon_{t-1})]$$

Expandiendo:

$$= \theta E[\epsilon_{t-1}\epsilon_{t-1}] + \theta E[\epsilon_t\epsilon_{t-2}] + \theta^2 E[\epsilon_{t-1}\epsilon_{t-2}]$$

Dado que:

$$E[\epsilon_t \epsilon_{t-2}] = 0, \quad E[\epsilon_{t-1} \epsilon_{t-2}] = 0$$

Entonces:

$$Cov(y_t, y_{t-1}) = \theta \sigma_{\epsilon}^2$$

Para s > 1:

$$Cov(y_t, y_{t-s}) = 0$$

1.3. Correlación

La correlación para s=1 es:

$$Corr(y_t, y_{t-1}) = \frac{Cov(y_t, y_{t-1})}{Var(y_t)} = \frac{\theta \sigma_{\epsilon}^2}{(1 + \theta^2)\sigma_{\epsilon}^2}$$

Por lo tanto:

$$Corr(y_t, y_{t-1}) = \frac{\theta}{1 + \theta^2}$$

2. AR(1)

La ecuación del modelo es:

$$y_t = \phi y_{t-1} + \epsilon_t$$

Donde:

$$\epsilon_t \sim N(0, \sigma_{\epsilon}^2)$$

2.1. Esperanza y Varianza

La esperanza de y_t es:

$$E[y_t] = \phi E[y_{t-1}] + E[\epsilon_t]$$

Como $E[\epsilon_t] = 0$, tenemos:

$$E[y_t] = \phi E[y_{t-1}]$$

Si el proceso es estacionario, $E[y_t] = E[y_{t-1}] = \mu$, entonces:

$$\mu = \phi \mu$$

Para que esta igualdad se cumpla, $\mu = 0$. Por lo tanto:

$$E[y_t] = 0$$

2.2. Varianza

La varianza de y_t es:

$$Var(y_t) = E[(y_t - E[y_t])^2] = E[y_t^2]$$

Usamos la ecuación del modelo para expandir y_t^2 :

$$E[y_t^2] = E[(\phi y_{t-1} + \epsilon_t)^2]$$

Expandiendo:

$$E[y_t^2] = E[\phi^2 y_{t-1}^2 + 2\phi y_{t-1}\epsilon_t + \epsilon_t^2]$$

Sabemos que $E[y_{t-1}\epsilon_t]=0$ (ruido blanco) y $E[\epsilon_t^2]=\sigma_\epsilon^2$, entonces:

$$E[y_t^2] = \phi^2 E[y_{t-1}^2] + \sigma_{\epsilon}^2$$

Dado que el proceso es estacionario, $E[y_t^2] = E[y_{t-1}^2] = \text{Var}(y_t)$, entonces:

$$Var(y_t) = \phi^2 Var(y_t) + \sigma_{\epsilon}^2$$

Resolviendo para $Var(y_t)$:

$$Var(y_t)(1-\phi^2) = \sigma_{\epsilon}^2$$

Por lo tanto, la varianza de y_t es:

$$\operatorname{Var}(y_t) = \frac{\sigma_{\epsilon}^2}{1 - \phi^2}, \quad \text{para } |\phi| < 1$$

2.3. Covarianza

La covarianza entre y_t y y_{t-s} se define como:

$$Cov(y_t, y_{t-s}) = E[y_t y_{t-s}] - E[y_t] E[y_{t-s}]$$

Dado que $E[y_t] = 0$, esto se simplifica a:

$$Cov(y_t, y_{t-s}) = E[y_t y_{t-s}]$$

Para s = 1, tenemos:

$$Cov(y_t, y_{t-1}) = E[(\phi y_{t-1} + \epsilon_t) y_{t-1}]$$

Expandiendo:

$$Cov(y_t, y_{t-1}) = \phi E[y_{t-1}^2] + E[\epsilon_t y_{t-1}]$$

Como $E[\epsilon_t y_{t-1}] = 0$, esto se reduce a:

$$Cov(y_t, y_{t-1}) = \phi Var(y_{t-1}) = \phi Var(y_t)$$

Para s > 1, por la propiedad del AR(1):

$$Cov(y_t, y_{t-s}) = \phi^s Var(y_t)$$

2.4. Correlación

La correlación entre y_t y y_{t-1} es:

$$Corr(y_t, y_{t-1}) = \frac{Cov(y_t, y_{t-1})}{Var(y_t)} = \frac{\phi Var(y_t)}{Var(y_t)}$$

Por lo tanto:

$$Corr(y_t, y_{t-1}) = \phi$$

Para s > 1, la correlación es:

$$Corr(y_t, y_{t-s}) = \phi^s$$