

## ARMA (p, q) モデル

- AR (p) + MA (q) のモデル

$$Y_t = c + \underbrace{\phi_1 Y_{t-1} + \phi_2 Y_{t-2} + \dots + \phi_p Y_{t-p}}_{\text{AR部分}} + \underbrace{\varepsilon_t - \theta_1 \varepsilon_{t-1} - \dots - \theta_q \varepsilon_{t-q}}_{\text{MA部分}}$$

AR部分  
定常性?

MA部分  
| 定常性あり  
| 反転可能性?

- AR部分が定常性をもち  $\Leftrightarrow$  ARMA(p, q) が定常性をもち.
  - MA部分が反転可能である  $\Rightarrow$  ARMA(p, q) を AR( $\infty$ ) 表現できる.
  - 計算において大事なこと.
    - $\varepsilon_t$  は  $Y_{t-1}, Y_{t-2}, \dots$  や  $\varepsilon_i$  ( $i \neq t$ ) と独立だが,  $Y_t$  や  $Y_{t+1}$  とは独立でない.
    - 特に  $E(\varepsilon_t Y_t) = \sigma^2$  はよく使う.
    - ☺  $Y_t = c + \phi_1 Y_{t-1} + \phi_2 Y_{t-2} + \dots + \phi_p Y_{t-p} + \varepsilon_t - \theta_1 \varepsilon_{t-1} - \dots - \theta_q \varepsilon_{t-q}$  で  $\varepsilon_t$  と独立でない項は  $\varepsilon_t$  だけなので  $E(\varepsilon_t Y_t) = E(\varepsilon_t^2)$
- ☆ とりあえず, 練習 2.14 を解けるようになるまでは大丈夫だと思います.

2.14 ARMA (1, 1) モデル  $Y_t = 2 + \frac{1}{2} Y_{t-1} + \varepsilon_t - \frac{1}{3} \varepsilon_{t-1}$

$$\varepsilon_i \sim N(0, 3^2)$$

において  $\mu = E(Y_t)$ ,  $\gamma_k = \text{Cov}(Y_t, Y_{t-k})$  を求めよ.

(解答例)

両辺の期待値をとると,  $\mu = 2 + \frac{1}{2} \mu \quad \therefore \mu = 4$

$$Y_t - \mu = \frac{1}{2} (Y_{t-1} - \mu) + \varepsilon_t - \frac{1}{3} \varepsilon_{t-1} \quad (*)$$

$$E\{(Y_t - \mu)^2\} = \frac{1}{4} E\{(Y_{t-1} - \mu)(Y_{t-1} - \mu)\} + E\{\varepsilon_t (Y_t - \mu)\} - \frac{1}{3} E\{\varepsilon_{t-1} (Y_t - \mu)\}$$

$$\gamma_0 = \frac{1}{4} \gamma_0 + \sigma^2 - \frac{1}{3} E\{\varepsilon_{t-1} (\frac{1}{2} (Y_{t-1} - \mu) + \varepsilon_t - \frac{1}{3} \varepsilon_{t-1})\}$$

$$= \frac{1}{4} \gamma_0 + \sigma^2 - \frac{1}{3} (\frac{1}{2} \sigma^2 - \frac{1}{3} \sigma^2) = \frac{1}{4} \gamma_0 + \frac{5}{3} \sigma^2$$

同様に

$$\gamma_1 = \frac{1}{2} \gamma_0 + E\{\varepsilon_t (Y_{t-1} - \mu)\} - \frac{1}{3} E\{\varepsilon_{t-1} (Y_{t-1} - \mu)\}$$

$$= \frac{1}{2} \gamma_0 - \frac{1}{3} \sigma^2 = \frac{1}{2} \gamma_0 - 3$$

よって,  $\gamma_0 = \frac{20}{3}$ ,  $\gamma_1 = \frac{5}{3}$

$k \geq 2$  のとき,  $\gamma_k$  は MA 部分を無視して計算できるから.

AR (1) の自己共分散を考慮.

$$\gamma_k = (\frac{1}{2})^{k-1} \gamma_1 = \frac{5}{3} (\frac{1}{2})^{k-1}$$

$$\therefore \begin{cases} \gamma_0 = \frac{20}{3} \\ \gamma_k = \frac{5}{3} (\frac{1}{2})^{k-1} \quad (k \geq 1) \end{cases}$$