

# 第 4 回 ARMA 過程 (7.2.1)

村澤 康友

2022 年 10 月 18 日

## 今日のポイント

1. 任意の  $t$  について  $Ly_t := y_{t-1}$  なら  $L$  をラグ演算子という. ラグ演算子の多項式をラグ多項式という.
2.  $p$  次の自己回帰 (AR) 過程は, 任意の  $t$  について  $\phi(L)(y_t - \mu) = w_t$ , ただし  $\phi(L)$  はラグ多項式で  $\{w_t\}$  は WN. Yule-Walker 方程式は AR 係数と ACF の関係を与える.
3.  $q$  次の移動平均 (MA) 過程は, 任意の  $t$  について  $y_t = \mu + \theta(L)w_t$ , ただし  $\theta(L)$  はラグ多項式で  $\{w_t\}$  は WN. 共分散定常過程は  $MA(\infty)$  で表現できる (Wold 分解).  $AR(\infty)$  で表現できる MA 過程を反転可能という.
4.  $(p, q)$  次の自己回帰移動平均 (ARMA) 過程は, 任意の  $t$  について  $\phi(L)(y_t - \mu) = \theta(L)w_t$ .

## 目次

1	漸化式とラグ演算子	1
1.1	漸化式	1
1.2	ラグ演算子	2
2	AR 過程	2
2.1	AR(1) 過程 (p. 135)	2
2.2	AR( $p$ ) 過程 (p. 135)	2
2.3	共分散定常性	2
2.4	自己共分散	3

2.5	自己相関	4
2.6	偏自己相関	4
3	MA 過程	4
3.1	MA(1) 過程 (p. 135)	4
3.2	MA( $q$ ) 過程 (p. 135)	4
3.3	Wold 分解 (p. 135)	6
3.4	自己共分散	6
3.5	自己相関	7
3.6	反転可能性	7
3.7	偏自己相関	7
4	ARMA 過程	7
4.1	ARMA(1, 1) 過程 (p. 136)	7
4.2	ARMA( $p, q$ ) 過程 (p. 136)	8
5	今日のキーワード	8
6	次回までの準備	8

## 1 漸化式とラグ演算子

### 1.1 漸化式

$\{y_t\}, \{w_t\}$  を数列とする.

**定義 1.**  $\{y_t\}$  の  $p$  階漸化式は, 任意の  $t \geq 1$  について

$$y_t = f(y_{t-1}, \dots, y_{t-p}, w_t)$$

注 1. 初期値  $y_0, \dots, y_{-(p-1)}$  と非斉次項  $\{w_t\}$  で  $\{y_t\}$  が一意に定まる.

**定義 2.**  $\{y_t\}$  の  $p$  階線形漸化式は, 任意の  $t \geq 1$  について

$$y_t = \phi_1 y_{t-1} + \dots + \phi_p y_{t-p} + w_t$$

## 1.2 ラグ演算子

**定義 3.** 任意の  $t$  について  $Ly_t := y_{t-1}$  なら  $L$  をラグ演算子という.

**定義 4.** ラグ演算子の多項式をラグ多項式という.

注 2.  $p$  次のラグ多項式は

$$\phi(L) := 1 - \phi_1 L - \cdots - \phi_p L^p$$

任意の  $t$  について

$$\begin{aligned}\phi(L)y_t &= (1 - \phi_1 L - \cdots - \phi_p L^p) y_t \\ &= y_t - \phi_1 Ly_t - \cdots - \phi_p L^p y_t \\ &= y_t - \phi_1 y_{t-1} - \cdots - \phi_p y_{t-p}\end{aligned}$$

したがって  $\{y_t\}$  の  $p$  階線形漸化式は, 任意の  $t \geq 1$  について

$$\phi(L)y_t = w_t$$

## 2 AR 過程

### 2.1 AR(1) 過程 (p. 135)

$\{y_t\}$  を確率過程とする.

**定義 5.** 1 次の自己回帰 (autoregressive, AR) 過程は, 任意の  $t$  について

$$\begin{aligned}\phi(L)(y_t - \mu) &= w_t \\ \{w_t\} &\sim \text{WN}(\sigma^2)\end{aligned}$$

ただし  $\phi(L) := 1 - \phi L$ .

注 3. AR(1) と書く.

注 4. すなわち任意の  $t$  について

$$y_t - \mu = \phi(y_{t-1} - \mu) + w_t$$

または

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

ただし  $c := (1 - \phi)\mu$ .

**例 1.**  $\mu := 0$ ,  $\phi := 0.9$  の AR(1) のコレログラム (図 1).

**定理 1.**  $\{y_t\}$  が AR(1) で  $|\phi| < 1$  なら任意の  $t$  について

$$E(y_t) = \mu$$

証明. 逐次代入により, 任意の  $t$  について

$$\begin{aligned}y_t - \mu &= \phi(y_{t-1} - \mu) + w_t \\ &= \phi[\phi(y_{t-2} - \mu) + w_{t-1}] + w_t \\ &= \cdots \\ &= w_t + \phi w_{t-1} + \phi^2 w_{t-2} + \cdots \\ &= \sum_{s=0}^{\infty} \phi^s w_{t-s}\end{aligned}$$

これは  $|\phi| < 1$  なら収束. 両辺の期待値をとると, 任意の  $t$  について  $E(w_t) = 0$  なので

$$\begin{aligned}E(y_t - \mu) &= E\left(\sum_{s=0}^{\infty} \phi^s w_{t-s}\right) \\ &= \sum_{s=0}^{\infty} \phi^s E(w_{t-s}) \\ &= 0\end{aligned}$$

すなわち  $E(y_t - \mu) = 0$  より  $E(y_t) = \mu$ . □

### 2.2 AR(p) 過程 (p. 135)

**定義 6.**  $p$  次の AR 過程は, 任意の  $t$  について

$$\begin{aligned}\phi(L)(y_t - \mu) &= w_t \\ \{w_t\} &\sim \text{WN}(\sigma^2)\end{aligned}$$

ただし  $\phi(L) := 1 - \phi_1 L - \cdots - \phi_p L^p$ .

注 5. AR( $p$ ) と書く.

注 6. すなわち任意の  $t$  について

$$y_t - \mu = \phi_1(y_{t-1} - \mu) + \cdots + \phi_p(y_{t-p} - \mu) + w_t$$

または

$$y_t = c + \phi_1 y_{t-1} + \cdots + \phi_p y_{t-p} + w_t$$

ただし  $c := (1 - \phi_1 - \cdots - \phi_p)\mu$ .

### 2.3 共分散定常性

$\{y_t\}$  を AR( $p$ ) とする.

**定理 2.**  $p$  次方程式  $\phi(z) = 0$  の  $p$  個の根がすべて絶対値で 1 より大きいことが, AR( $p$ ) が共分散定常であるための必要十分条件.

証明. 省略 (大学院レベル). □

**例 2.**  $p := 1$  なら  $\phi(z) := 1 - \phi z$  より  $\phi(z) = 0$  の根は  $z = 1/\phi$ . したがって  $|z| > 1 \iff |\phi| < 1$ .

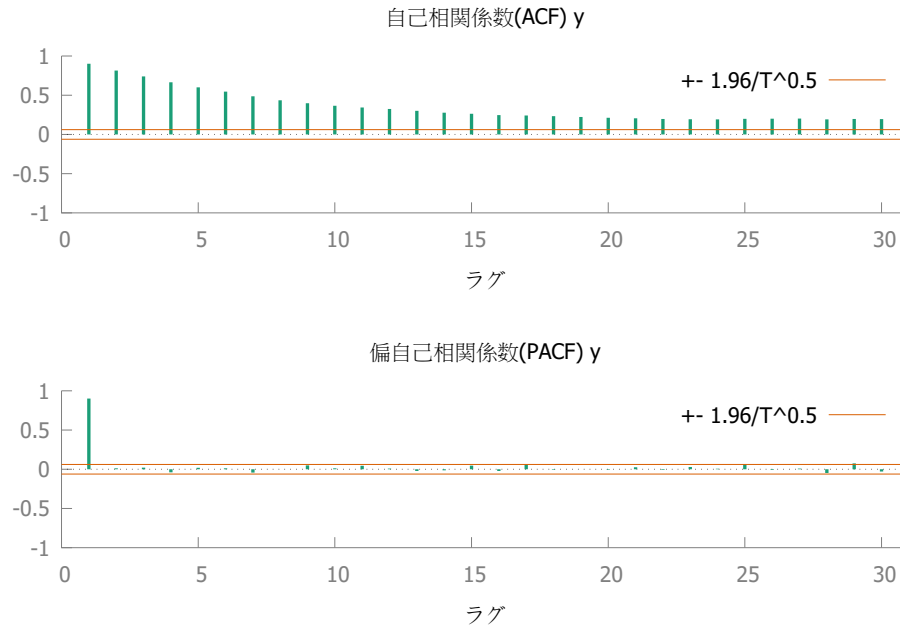


図1  $\mu := 0, \phi := 0.9$  の AR(1) のコレログラム

## 2.4 自己共分散

$\{y_t\}$  を自己共分散関数  $\gamma(\cdot)$  の共分散定常な AR( $p$ ) とする.

**補題 1.** 任意の  $t$  と  $s \geq 1$  について

$$\text{cov}(y_{t-s}, w_t) = 0$$

証明. 逐次代入により, 任意の  $t$  について

$$\begin{aligned} y_t - \mu &= \phi_1(y_{t-1} - \mu) + \cdots + \phi_p(y_{t-p} - \mu) + w_t \\ &= \phi_1[\phi_1(y_{t-2} - \mu) + \cdots + \phi_p(y_{t-p-1} - \mu) + w_{t-1}] \\ &\quad + \cdots + \phi_p(y_{t-p} - \mu) + w_t \\ &= \dots \\ &= w_t + \phi_1 w_{t-1} + \cdots \end{aligned}$$

任意の  $t$  と  $s \neq 0$  について  $\text{cov}(w_t, w_{t-s}) = 0$  なので,  $s \geq 1$  について

$$\begin{aligned} \text{cov}(y_{t-s}, w_t) &= \text{cov}(w_{t-s} + \phi_1 w_{t-s-1} + \cdots, w_t) \\ &= \text{cov}(w_{t-s}, w_t) + \phi_1 \text{cov}(w_{t-s-1}, w_t) + \cdots \\ &= 0 \end{aligned}$$

**補題 2.** 任意の  $t$  について

$$\text{cov}(y_t, w_t) = \sigma^2$$

証明. 任意の  $t$  について  $\text{var}(w_t) = \sigma^2$  なので, 前補題より

$$\begin{aligned} \text{cov}(y_t, w_t) &= \text{cov}(c + \phi_1 y_{t-1} + \cdots + \phi_p y_{t-p} + w_t, w_t) \\ &= \text{cov}(\phi_1 y_{t-1} + \cdots + \phi_p y_{t-p} + w_t, w_t) \\ &= \phi_1 \text{cov}(y_{t-1}, w_t) + \cdots + \phi_p \text{cov}(y_{t-p}, w_t) \\ &\quad + \text{var}(w_t) \\ &= \sigma^2 \end{aligned}$$

□

**定理 3.**

$$\gamma(0) = \phi_1 \gamma(1) + \cdots + \phi_p \gamma(p) + \sigma^2$$

$$\gamma(1) = \phi_1 \gamma(0) + \cdots + \phi_p \gamma(p-1)$$

$\vdots$

$$\gamma(p) = \phi_1 \gamma(p-1) + \cdots + \phi_p \gamma(0)$$

$$\square \quad \gamma(s) = \phi_1 \gamma(s-1) + \cdots + \phi_p \gamma(s-p), \quad s \geq p+1$$

証明. 前補題より

$$\begin{aligned}
 \gamma(0) &:= \text{var}(y_t) \\
 &= \text{cov}(y_t, y_t) \\
 &= \text{cov}(y_t, c + \phi_1 y_{t-1} + \cdots + \phi_p y_{t-p} + w_t) \\
 &= \text{cov}(y_t, \phi_1 y_{t-1} + \cdots + \phi_p y_{t-p} + w_t) \\
 &= \phi_1 \text{cov}(y_t, y_{t-1}) + \cdots + \phi_p \text{cov}(y_t, y_{t-p}) \\
 &\quad + \text{cov}(y_t, w_t) \\
 &= \phi_1 \gamma(1) + \cdots + \phi_p \gamma(p) + \sigma^2
 \end{aligned}$$

前々補題より

$$\begin{aligned}
 \gamma(1) &:= \text{cov}(y_t, y_{t-1}) \\
 &= \text{cov}(c + \phi_1 y_{t-1} + \cdots + \phi_p y_{t-p} + w_t, y_{t-1}) \\
 &= \text{cov}(\phi_1 y_{t-1} + \cdots + \phi_p y_{t-p} + w_t, y_{t-1}) \\
 &= \phi_1 \text{cov}(y_{t-1}, y_{t-1}) + \cdots \\
 &\quad + \phi_p \text{cov}(y_{t-p}, y_{t-1}) + \text{cov}(w_t, y_{t-1}) \\
 &= \phi_1 \gamma(0) + \cdots + \phi_p \gamma(p-1)
 \end{aligned}$$

$\gamma(2)$  以降も同様.

□

## 2.5 自己相関

$\{y_t\}$  の ACF を  $\rho(\cdot)$  とする.

**定理 4** (Yule-Walker 方程式).

$$\begin{aligned}
 \rho(1) &= \phi_1 \rho(0) + \cdots + \phi_p \rho(p-1) \\
 &\vdots \\
 \rho(p) &= \phi_1 \rho(p-1) + \cdots + \phi_p \rho(0)
 \end{aligned}$$

証明.  $s \geq 0$  について  $\rho(s) = \gamma(s)/\gamma(0)$  なので, 前定理より結果が得られる. □

注 7.  $(\phi_1, \dots, \phi_p)$  と  $\rho(1), \dots, \rho(p)$  の関係を与える連立方程式.

**系 1.**  $s \geq p+1$  について

$$\rho(s) = \phi_1 \rho(s-1) + \cdots + \phi_p \rho(s-p)$$

証明. 前定理と同じ. □

注 8. すなわち  $\{\rho(s)\}$  は初期値  $\rho(1), \dots, \rho(p)$  の  $p$  階線形漸化式.

## 2.6 偏自己相関

$\{y_t\}$  の PACF を  $\alpha(\cdot)$  とする.

**定理 5.**  $\{y_t\}$  が  $\text{AR}(p)$  なら  $s \geq p+1$  について  $\alpha(s) = 0$ .

証明.  $\text{AR}(p)$  は  $p+1$  次以上の AR 係数が 0 の  $\text{AR}(\infty)$ . 偏回帰係数=0  $\iff$  偏相関係数=0 より AR 係数が 0 なら  $\alpha(s) = 0$ . □

## 3 MA 過程

### 3.1 MA(1) 過程 (p. 135)

**定義 7.** 1 次の移動平均 (moving average, MA) 過程は, 任意の  $t$  について

$$\begin{aligned}
 y_t &= \mu + \theta(L)w_t \\
 \{w_t\} &\sim \text{WN}(\sigma^2)
 \end{aligned}$$

ただし  $\theta(L) := 1 - \theta L$ .

注 9. MA(1) と書く.

注 10. すなわち任意の  $t$  について

$$y_t = \mu + w_t - \theta w_{t-1}$$

**例 3.**  $\mu := 0, \theta := 0.9$  の MA(1) のコレログラム (図 2) と  $\mu := 0, \theta := -0.9$  の MA(1) のコレログラム (図 3).

### 3.2 MA(q) 過程 (p. 135)

**定義 8.**  $q$  次の MA 過程は, 任意の  $t$  について

$$\begin{aligned}
 y_t &= \mu + \theta(L)w_t \\
 \{w_t\} &\sim \text{WN}(\sigma^2)
 \end{aligned}$$

ただし  $\theta(L) := 1 - \theta_1 L - \cdots - \theta_q L^q$ .

注 11. MA( $q$ ) と書く.

注 12. すなわち任意の  $t$  について

$$y_t = \mu + w_t - \theta_1 w_{t-1} - \cdots - \theta_q w_{t-q}$$

**定理 6.**  $\{y_t\}$  が MA( $q$ ) なら任意の  $t$  について

$$E(y_t) = \mu$$

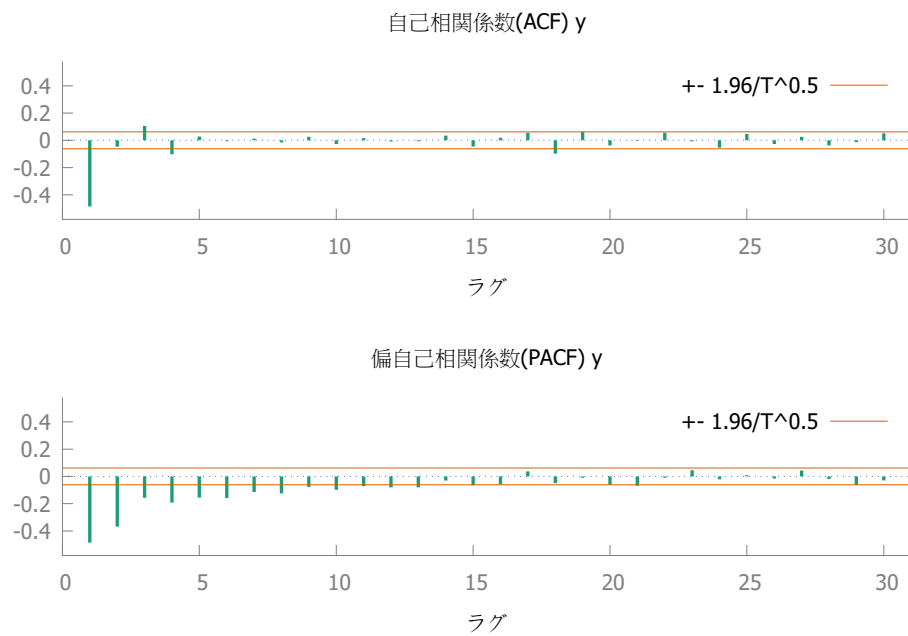


図2  $\mu := 0, \theta := 0.9$  の MA(1) のコレログラム

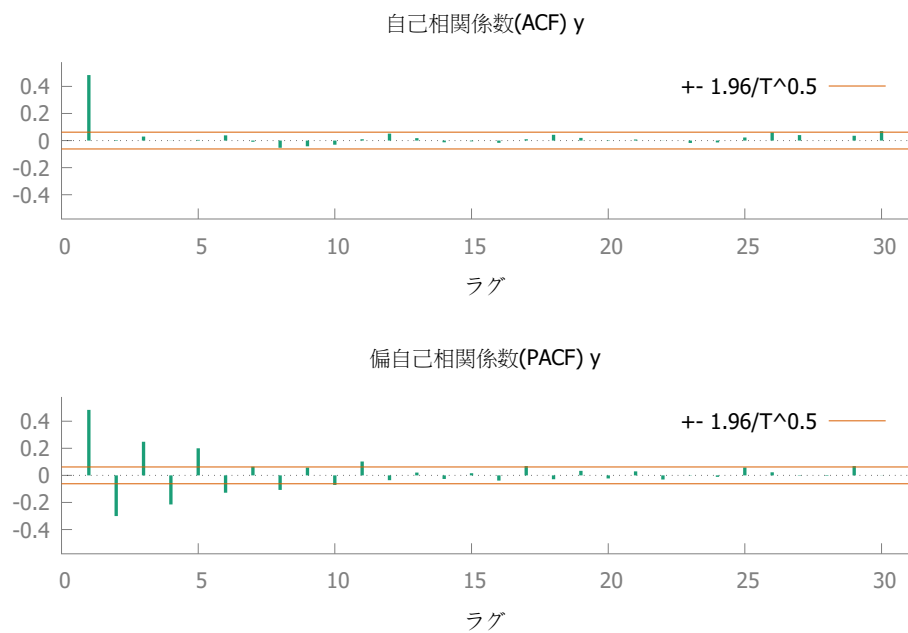


図3  $\mu := 0, \theta := -0.9$  の MA(1) のコレログラム

証明. 任意の  $t$  について  $E(w_t) = 0$  なので

$$\begin{aligned} E(y_t) &= E(\mu + w_t - \theta_1 w_{t-1} - \cdots - \theta_q w_{t-q}) \\ &= \mu + E(w_t) - \theta_1 E(w_{t-1}) - \cdots - \theta_q E(w_{t-q}) \\ &= \mu \end{aligned}$$

□

### 3.3 Wold 分解 (p. 135)

**定理 7** (Wold 分解).  $\{y_t\}$  が平均 0 で共分散定常なら, 任意の  $t$  について

$$y_t = d_t + \sum_{s=0}^{\infty} \psi_s w_{t-s}$$

ただし  $\{d_t\}$  は決定的,  $\{w_t\}$  はホワイト・ノイズで  $\{d_t\}$  と無相関.

証明. 省略 (大学院レベル). □

**系 2.** 純粋に非決定的な共分散定常過程は  $MA(\infty)$  として表現できる.

### 3.4 自己共分散

$\{y_t\}$  を自己共分散関数  $\gamma(\cdot)$  の  $MA(q)$  とする.

**補題 3.** 任意の  $t$  について

$$\text{var}(y_t) = (1 + \theta_1^2 + \cdots + \theta_q^2) \sigma^2$$

証明. 任意の  $t$  について  $\text{var}(w_t) = \sigma^2$  かつ  $s \neq 0$  について  $\text{cov}(w_t, w_{t-s}) = 0$  なので

$$\begin{aligned} \text{var}(y_t) &= \text{var}(\mu + w_t - \theta_1 w_{t-1} - \cdots - \theta_q w_{t-q}) \\ &= \text{var}(w_t - \theta_1 w_{t-1} - \cdots - \theta_q w_{t-q}) \\ &= \text{var}(w_t) + \theta_1^2 \text{var}(w_{t-1}) + \cdots + \theta_q^2 \text{var}(w_{t-q}) \\ &= (1 + \theta_1^2 + \cdots + \theta_q^2) \sigma^2 \end{aligned}$$

□

**補題 4.**  $\{y_t\}$  が  $MA(q)$  なら任意の  $t$  と  $s = 1, \dots, q$  について

$$\text{cov}(y_t, y_{t-s}) = (-\theta_s + \theta_{s+1}\theta_1 + \cdots + \theta_q\theta_{q-s})\sigma^2$$

証明. 任意の  $t$  について  $\text{var}(w_t) = \sigma^2$  かつ  $s \neq 0$  について  $\text{cov}(w_t, w_{t-s}) = 0$  なので

$$\begin{aligned} \text{cov}(y_t, y_{t-1}) &= \text{cov}(\mu + w_t - \theta_1 w_{t-1} - \cdots - \theta_q w_{t-q}, \\ &\quad \mu + w_{t-1} - \theta_1 w_{t-2} - \cdots - \theta_q w_{t-1-q}) \\ &= \text{cov}(w_t - \theta_1 w_{t-1} - \cdots - \theta_q w_{t-q}, \\ &\quad w_{t-1} - \theta_1 w_{t-2} - \cdots - \theta_q w_{t-1-q}) \\ &= \text{cov}(w_t, w_{t-1} - \theta_1 w_{t-2} - \cdots - \theta_q w_{t-1-q}) \\ &\quad - \theta_1 \text{cov}(w_{t-1}, w_{t-1} - \theta_1 w_{t-2} - \cdots - \theta_q w_{t-1-q}) \\ &\quad - \cdots \\ &\quad - \theta_q \text{cov}(w_{t-q}, w_{t-1} - \theta_1 w_{t-2} - \cdots - \theta_q w_{t-1-q}) \\ &= -\theta_1 \text{var}(w_{t-1}) + \theta_2 \theta_1 \text{var}(w_{t-2}) + \cdots \\ &\quad + \theta_q \theta_{q-1} \text{var}(w_{t-q}) \\ &= (-\theta_1 + \theta_2 \theta_1 + \cdots + \theta_q \theta_{q-1}) \sigma^2 \end{aligned}$$

$s = 2, \dots, q$  についても同様. □

**補題 5.**  $\{y_t\}$  が  $MA(q)$  なら任意の  $t$  と  $s \geq q+1$  について

$$\text{cov}(y_t, y_{t-s}) = 0$$

証明. 任意の  $t$  と  $s \neq 0$  について  $\text{cov}(w_t, w_{t-s}) = 0$  なので,  $s \geq q+1$  より

$$\begin{aligned} \text{cov}(y_t, y_{t-s}) &= \text{cov}(\mu + w_t - \theta_1 w_{t-1} - \cdots - \theta_q w_{t-q}, \\ &\quad \mu + w_{t-s} - \theta_1 w_{t-s-1} - \cdots - \theta_q w_{t-s-q}) \\ &= \text{cov}(w_t - \theta_1 w_{t-1} - \cdots - \theta_q w_{t-q}, \\ &\quad w_{t-s} - \theta_1 w_{t-s-1} - \cdots - \theta_q w_{t-s-q}) \\ &= \text{cov}(w_t, w_{t-s} - \theta_1 w_{t-s-1} - \cdots - \theta_q w_{t-s-q}) \\ &\quad - \theta_1 \text{cov}(w_{t-1}, w_{t-s} - \theta_1 w_{t-s-1} - \cdots - \theta_q w_{t-s-q}) \\ &\quad - \cdots \\ &\quad - \theta_q \text{cov}(w_{t-q}, w_{t-s} - \theta_1 w_{t-s-1} - \cdots - \theta_q w_{t-s-q}) \\ &= 0 \end{aligned}$$

□

**定理 8.**  $MA(q)$  の自己共分散関数は

$$\begin{aligned} \gamma(0) &= (1 + \theta_1^2 + \cdots + \theta_q^2) \sigma^2 \\ \gamma(1) &= (-\theta_1 + \theta_2 \theta_1 + \cdots + \theta_q \theta_{q-1}) \sigma^2 \\ &\vdots \\ \gamma(q) &= -\theta_q \sigma^2 \\ \gamma(s) &= 0, \quad s \geq q+1 \end{aligned}$$

証明. 前3補題より結果が得られる.

□ **定理 10.**  $|\theta| < 1$  なら MA(1) は AR( $\infty$ ) で表現できる.

### 3.5 自己相関

$\{y_t\}$  の ACF を  $\rho(\cdot)$  とする.

証明. 逐次代入により, 任意の  $t$  について

系 3.

$$\begin{aligned}\rho(1) &= \frac{-\theta_1 + \theta_2\theta_1 + \cdots + \theta_q\theta_{q-1}}{1 + \theta_1^2 + \cdots + \theta_q^2} \\ &\vdots \\ \rho(q) &= \frac{-\theta_q}{1 + \theta_1^2 + \cdots + \theta_q^2} \\ \rho(s) &= 0, \quad s \geq q+1\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}w_t &= y_t - \mu + \theta w_{t-1} \\ &= y_t - \mu + \theta(y_{t-1} - \mu + \theta w_{t-2}) \\ &= \cdots \\ &= \sum_{s=0}^{\infty} \theta^s (y_{t-s} - \mu)\end{aligned}$$

証明.  $s \geq 0$  について  $\rho(s) = \gamma(s)/\gamma(0)$  なので, 前定理より結果が得られる. □

すなわち任意の  $t$  について

$$y_t - \mu = - \sum_{s=1}^{\infty} \theta^s (y_{t-s} - \mu) + w_t$$

右辺の収束の必要十分条件は  $|\theta| < 1$ . □

### 3.6 反転可能性

**定理 9.** 次の2つの MA(1) は同じ自己共分散関数をもつ.

**定義 9.** AR( $\infty$ ) で表現できる MA 過程を反転可能という.

1. 任意の  $t$  について

$$\begin{aligned}y_t &= \mu + w_t - \theta w_{t-1} \\ \{w_t\} &\sim \text{WN}(\sigma^2)\end{aligned}$$

**定理 11.**  $q$  次方程式  $\theta(z) = 0$  の  $q$  個の根がすべて絶対値で 1 より大きいことが, MA( $q$ ) が反転可能であるための必要十分条件.

2. 任意の  $t$  について

$$\begin{aligned}y_t^* &= \mu + w_t^* - \theta^{-1} w_{t-1}^* \\ \{w_t^*\} &\sim \text{WN}(\theta^2 \sigma^2)\end{aligned}$$

証明. 省略 (大学院レベル). □

証明. 前者の自己共分散関数は

$$\begin{aligned}\gamma(0) &= (1 + \theta^2) \sigma^2 \\ \gamma(1) &= -\theta \sigma^2 \\ \gamma(s) &= 0, \quad s \geq 2\end{aligned}$$

### 3.7 偏自己相関

$\{y_t\}$  の PACF を  $\alpha(\cdot)$  とする.

**定理 12.**  $\{y_t\}$  が反転可能なら一般に  $\alpha(s) \neq 0$ .

証明. 反転可能な MA 過程は AR( $\infty$ ) で表現できる. 偏回帰係数=0  $\iff$  偏相関係数=0 より AR 係数が 0 でない限り  $\alpha(s) \neq 0$ . □

$\theta$  を  $\theta^{-1}$  に,  $\sigma^2$  を  $\theta^2 \sigma^2$  に置き換えると

$$\begin{aligned}\gamma^*(0) &= (1 + \theta^{-2}) \theta^2 \sigma^2 \\ &= (1 + \theta^2) \sigma^2 \\ \gamma^*(1) &= -\theta^{-1} \theta^2 \sigma^2 \\ &= -\theta \sigma^2 \\ \gamma^*(s) &= 0, \quad s \geq 2\end{aligned}$$

## 4 ARMA 過程

### 4.1 ARMA(1,1) 過程 (p. 136)

**定義 10.** (1,1) 次の自己回帰移動平均 (autoregressive moving average, ARMA) 過程は, 任意の  $t$  について

$$\begin{aligned}\phi(L)(y_t - \mu) &= \theta(L)w_t \\ \{w_t\} &\sim \text{WN}(\sigma^2)\end{aligned}$$

したがって  $\gamma(\cdot) = \gamma^*(\cdot)$ .

□ ただし  $\phi(L) := 1 - \phi L$ ,  $\theta(L) := 1 - \theta L$ .

注 13. ARMA(1,1) と書く.

注 14. すなわち任意の  $t$  について

$$y_t - \mu = \phi(y_{t-1} - \mu) + w_t - \theta w_{t-1}$$

または

$$y_t = c + \phi y_{t-1} + w_t - \theta w_{t-1}$$

ただし  $c := (1 - \phi)\mu$ .

注 15.  $\phi = \theta$  なら両辺を  $\phi(L) = \theta(L)$  で割ると,  
任意の  $t$  について

$$y_t - \mu = w_t$$

例 4.  $\mu := 0$ ,  $\phi := 0.9$ ,  $\theta := 0.9$  の ARMA(1,1) の  
コレログラム (図 4) と  $\mu := 0$ ,  $\phi := 0.9$ ,  $\theta := -0.9$   
の ARMA(1,1) のコレログラム (図 5).

#### 4.2 ARMA( $p, q$ ) 過程 (p. 136)

定義 11. ( $p, q$ ) 次の ARMA 過程は, 任意の  $t$  につ  
いて

$$\begin{aligned}\phi(L)(y_t - \mu) &= \theta(L)w_t \\ \{w_t\} &\sim \text{WN}(\sigma^2)\end{aligned}$$

ただし  $\phi(L) := 1 - \phi_1 L - \cdots - \phi_p L^p$ ,  $\theta(L) := 1 - \theta_1 L - \cdots - \theta_q L^q$ .

注 16. ARMA( $p, q$ ) と書く.

## 5 今日のキーワード

漸化式, 線形漸化式, ラグ演算子, ラグ多項式,  
自己回帰 (AR) 過程, Yule-Walker 方程式, 移動  
平均 (MA) 過程, Wold 分解, 反転可能性, 自己回  
帰移動平均 (ARMA) 過程

## 6 次回までの準備

提出 宿題 4

復習 教科書第 7 章 2.1 節, 復習テスト 4

予習 教科書第 7 章 1.3, 2.2–2.3 節



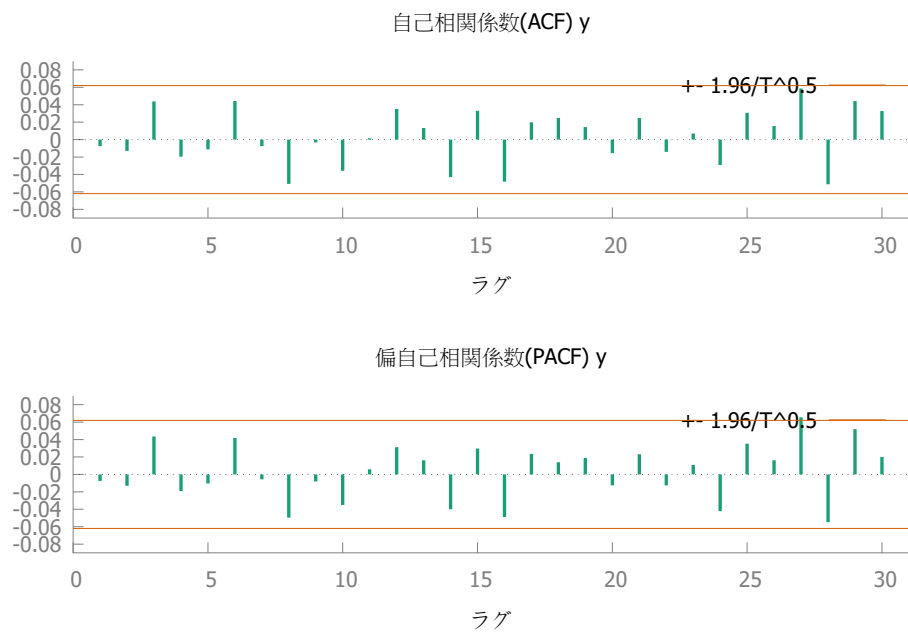


図4  $\mu := 0, \phi := 0.9, \theta := 0.9$  の ARMA(1,1) のコレログラム

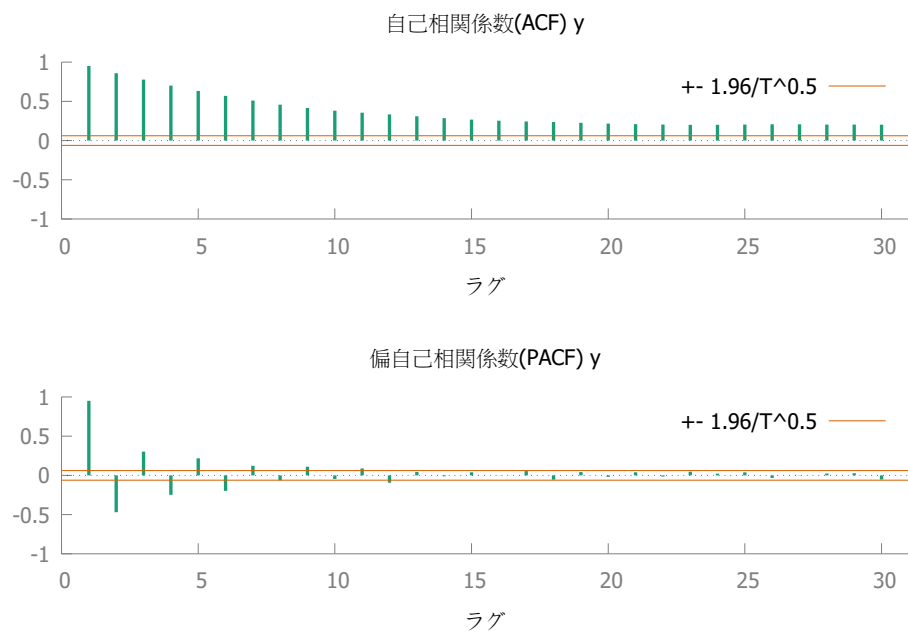


図5  $\mu := 0, \phi := 0.9, \theta := -0.9$  の ARMA(1,1) のコレログラム