

入門

実践する 計量経済学

藪友良



豊富な実証例から
計量経済学の
「生きた」知識を身につける!

東洋経済新報社

第15章 定常時系列

藪友良

『入門 実践する計量経済学』

(東洋経済新報社)

PPT

- 時系列データ
- 定常性
- ARモデル
- VARモデル
 - 構造VARモデル
 - グレンジャーの因果関係

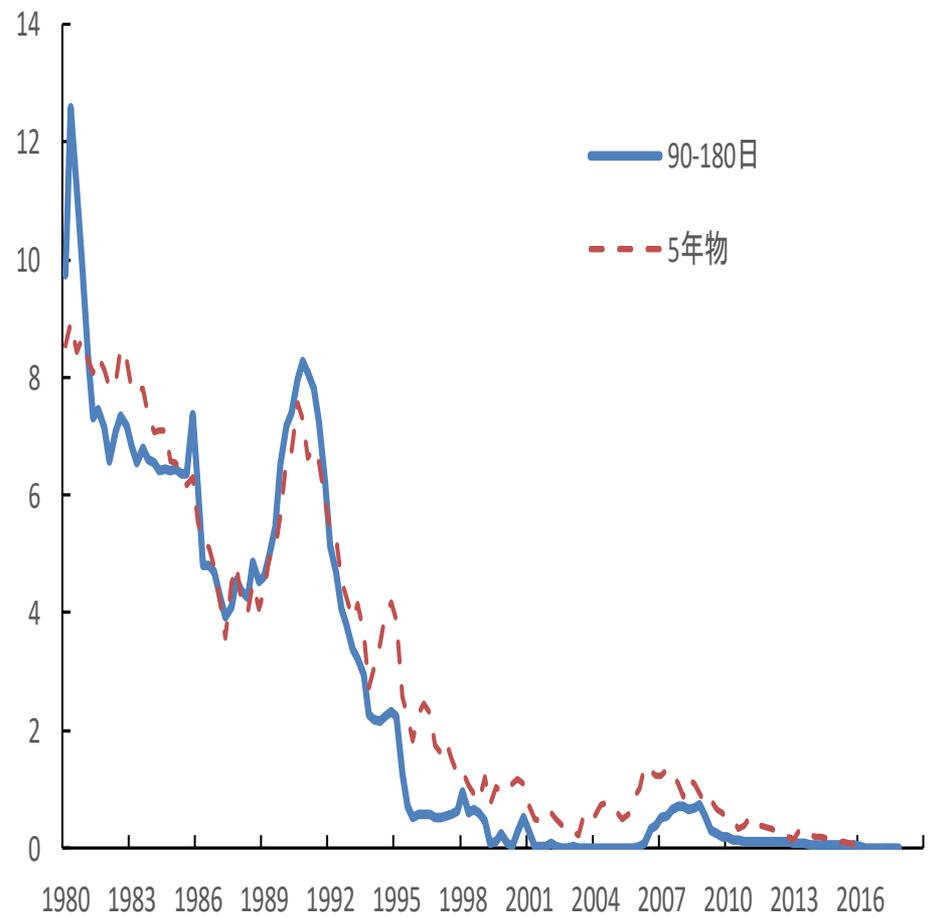
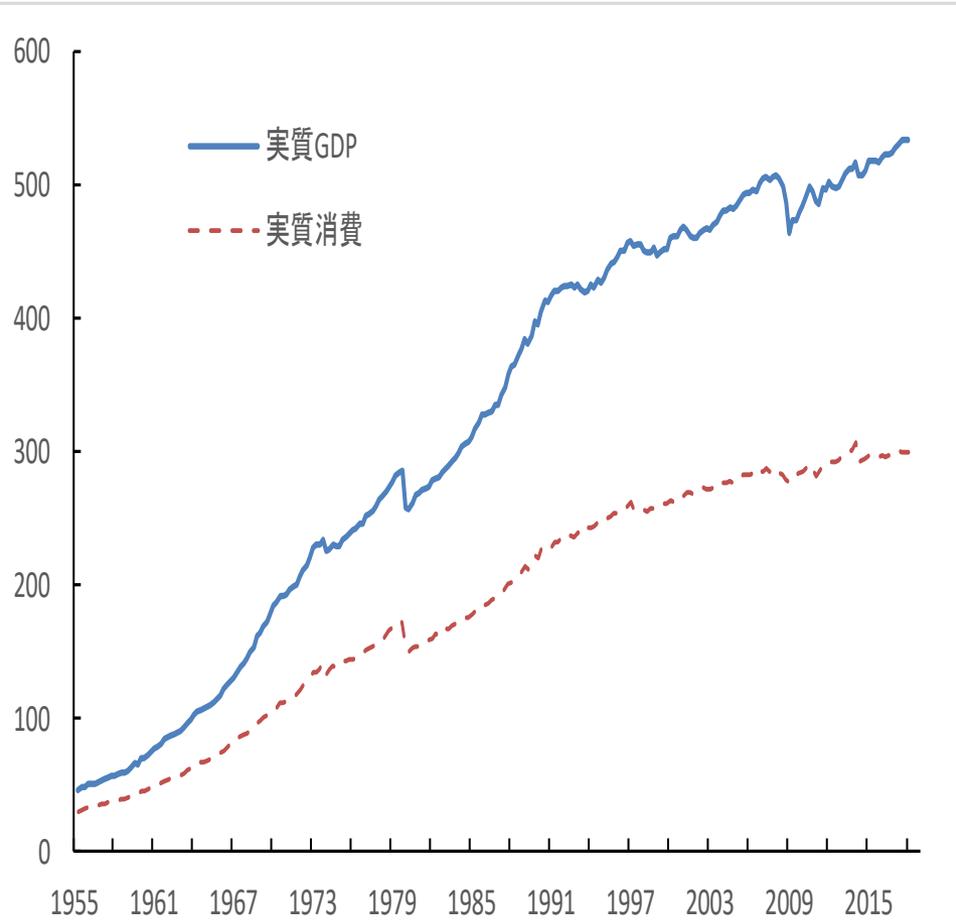
時系列データ

- ・ **時系列データは、時間を通じて観察されたデータ**
 - 円ドル、株価、GDPなど
 - 観察頻度(年次、四半期、月次、日次、秒次)

- ・ **時系列データの特徴(定型化された事実)**
 - 過去の自己の値から影響を受ける
 - 変数同士で相互に関連しながら動いている
 - 分散は一定ではなく、過去の値に依存する

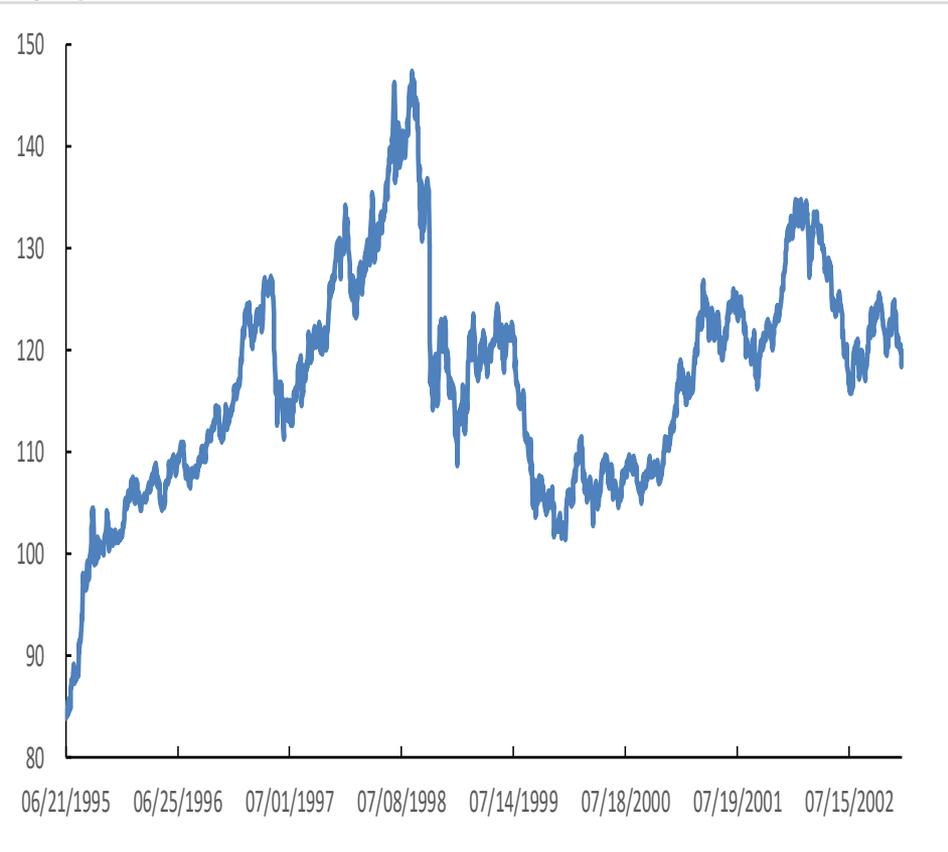
- ・ **時系列モデル**
 - 時系列データの特徴を捉えるモデルが開発されている
 - AR、VARモデル

日本の実質GDPと長短金利

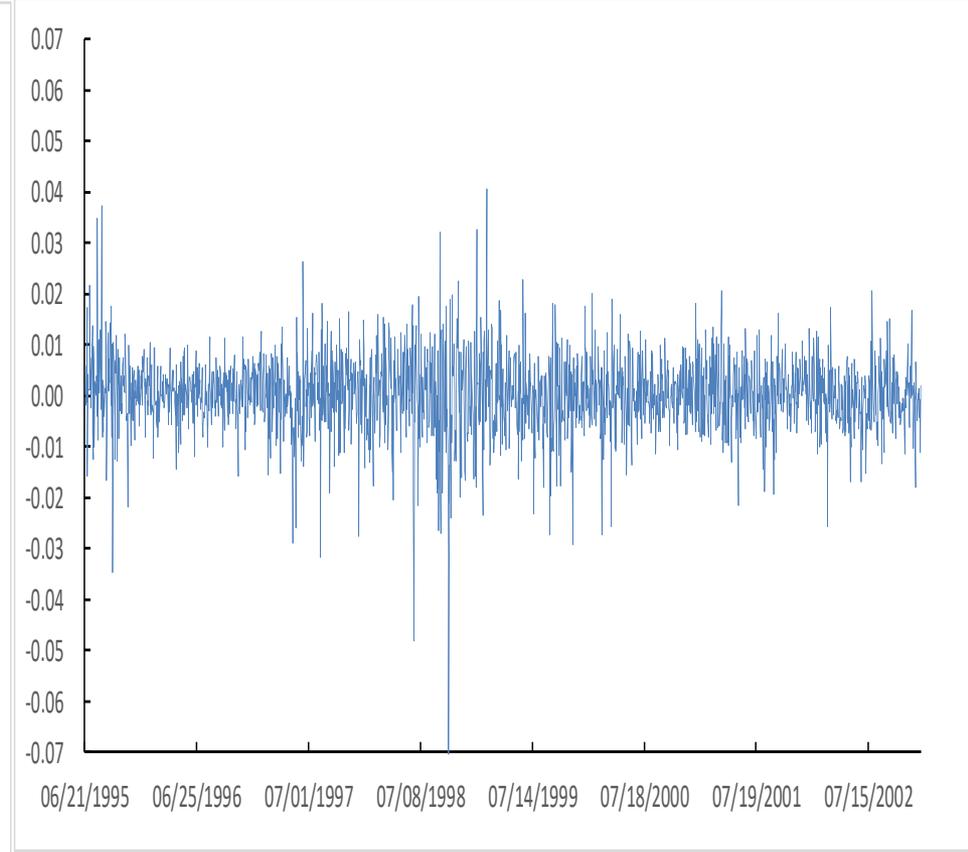


円ドルレート(日次)

(a) 水準



(b) 変化率



定常性

- ある変数が**定常**なら、変数の期待値、分散、自己共分散が時間を通じて一定である。つまり、任意の t に対し、

$$E[Y_t] = \mu$$

$$E[(Y_t - \mu)(Y_{t-s} - \mu)] = E[(Y_{t-j} - \mu)(Y_{t-j-s} - \mu)] = \gamma_s$$

--- 定常なら期待値、分散、自己共分散が時間に依存しない

--- γ_s とは、 Y_t と Y_{t-s} との**自己共分散**であり、時差 s だけに依存する

- 自己相関(自己共分散÷分散)

$$\rho_s = \frac{\gamma_s}{\gamma_0}$$

--- $\rho_0 = 1$

--- Y_t と Y_{t-s} との**自己相関**

$$\rho_s = \frac{\text{Cov}(Y_t, Y_{t-s})}{\sqrt{V(Y_t)V(Y_{t-s})}} = \frac{\gamma_s}{\sqrt{\gamma_0\gamma_0}} = \frac{\gamma_s}{\gamma_0}$$

よって、 $-1 \leq \rho_s \leq 1$

自己回帰モデル

自己回帰(AR)モデル

$$Y_t = a_0 + a_1 Y_{t-1} + a_2 Y_{t-2} + \cdots + a_p Y_{t-p} + u_t$$

--- Y_t が自己ラグ(自己の過去値)に依存しているモデル

--- p 次のラグ(Y_{t-p})まで含まれており、AR(p)モデルと呼ばれる

AR(1)モデル

$$Y_t = a_0 + a_1 Y_{t-1} + u_t$$

--- Y_{t-1} のうち $a_1 Y_{t-1}$ の部分が、 Y_t に引き継がれる

--- $|a_1| < 1$: 定常(ショックの影響が減衰する)

$a_1 = 1$: 非定常(単位根、ショックの影響が恒久的に残る)

$|a_1| > 1$: 非定常(ショックの影響が発散する)

--- データ分析では、 $-1 < a_1 \leq 1$ となることがほとんど

とくに a_1 は1に近いが、1を僅かに下回ることが多い

⇒ 実証分析では

$H_0: a_1 = 1$ (単位根)、 $H_1: a_1 < 1$ (定常)

とした検定を単位根検定とよぶ。

- シミュレーション： 人工的にデータを生成する手続き

PCによって、標準正規分布から乱数 u_t を200個発生させる

$$u_1, u_2, u_3, \dots, u_{200}$$

これらを用いて、AR(1)モデル

$$Y_t = a_1 Y_{t-1} + u_t$$

から y_t を200期分生成する(ただし、 $Y_0 = 0$)

$$1期: Y_1 = a_1 Y_0 + u_1$$

$$2期: Y_2 = a_1 Y_1 + u_2$$

$$3期: Y_3 = a_1 Y_2 + u_3$$

...

$$199期: Y_{199} = a_1 Y_{198} + u_{199}$$

$$200期: Y_{200} = a_1 Y_{199} + u_{200}$$

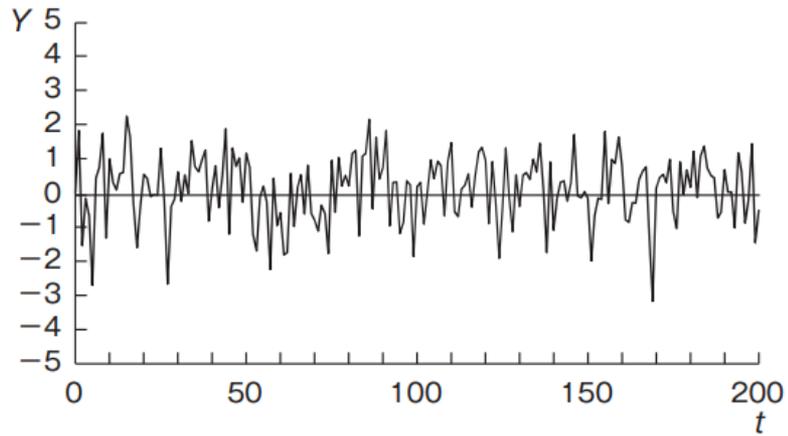
--- 定常 $a_1 = 0, 0.5, 0.8, -0.8$

非定常 $a_1 = 1.0, 1.05$

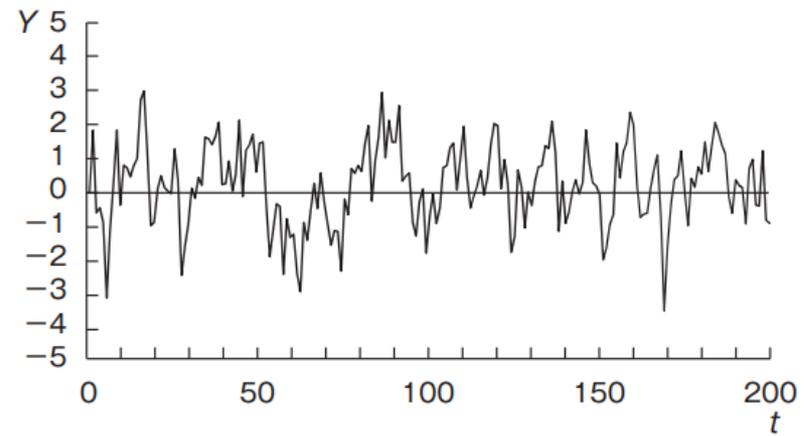
$$Y_t = a_1 Y_{t-1} + u_t$$

図15-1 ① AR(1)モデル

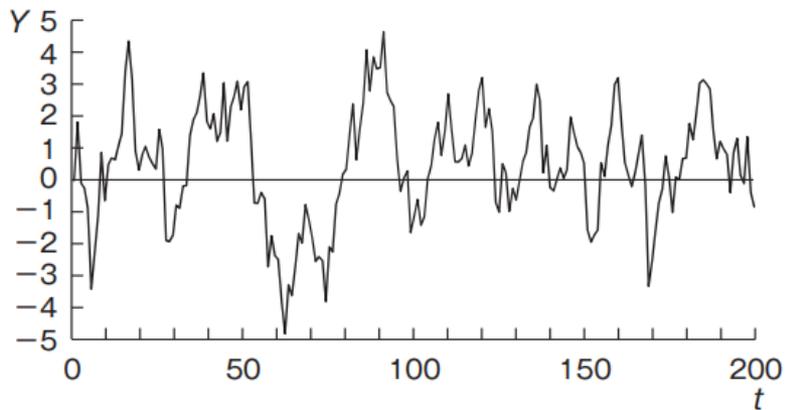
(a) $a_1=0$ (定常)



(b) $a_1=0.5$ (定常)



(c) $a_1=0.8$ (定常)



(d) $a_1=1.0$ (非定常)

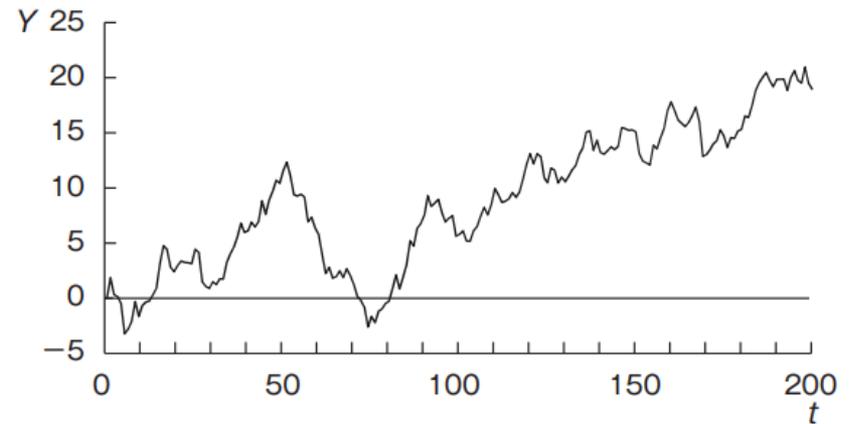
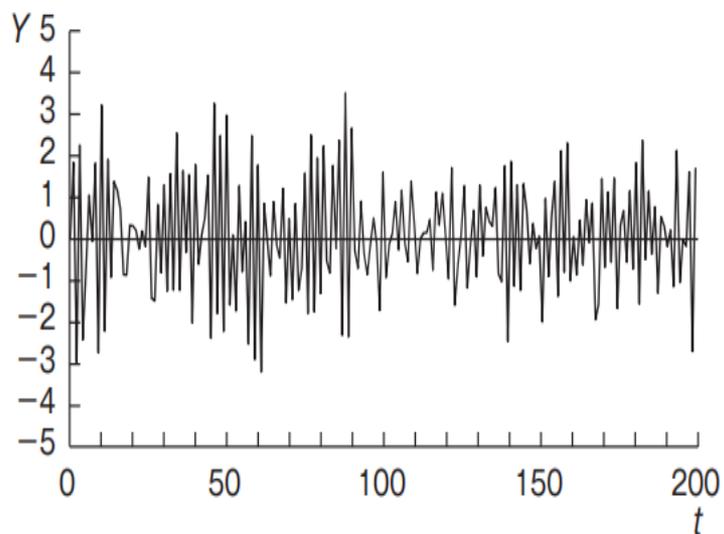
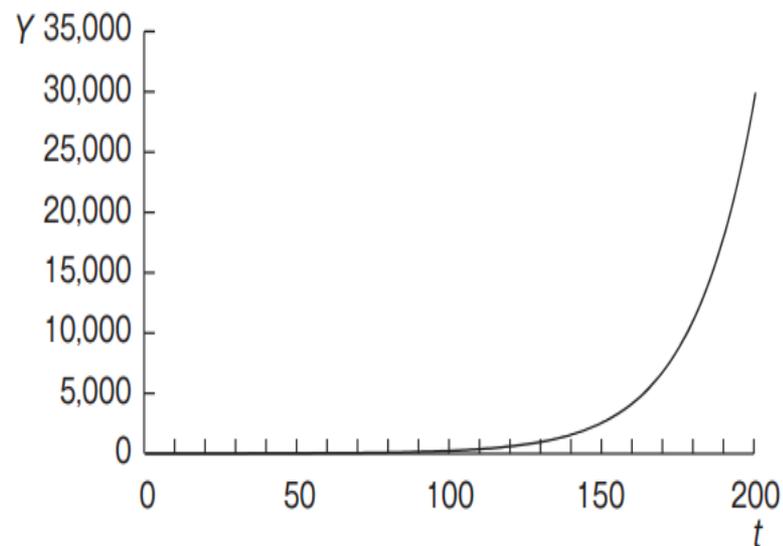


図15-1 ② AR(1)モデル

(e) $a_1 = -0.8$ (定常)



(f) $a_1 = 1.05$ (非定常)



- インパルス応答関数: ショックが変数に与える波及効果を示す

--- 0期に生じた1単位のショックの純粹な影響を調べる

前提条件: $u_0 = 1, Y_{-1} = u_1 = u_2 = \dots = 0$

$$\begin{aligned} 0期: Y_0 &= a_1 Y_{-1} + u_0 \\ &= a_1 \times 0 + 1 = 1 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} 1期: Y_1 &= a_1 Y_0 + u_1 \\ &= a_1 \times 1 + 0 = a_1 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} 2期: Y_2 &= a_1 Y_1 + u_2 \\ &= a_1 \times a_1 + 0 = a_1^2 \end{aligned}$$

...

$$s期: Y_s = a_1^s$$

--- $|a_1| < 1$ なら、 s が大きくなると、 $Y_s = a_1^s$ は0に収束する

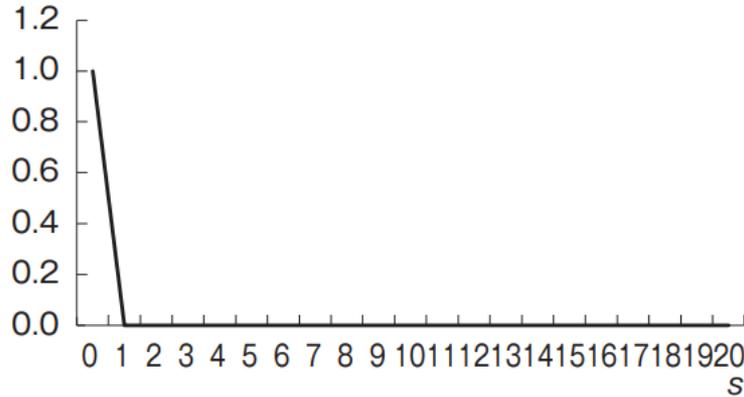
$a_1 = 1$ なら、 s が大きくなっても、 $Y_s = a_1^s$ は1のまま

$|a_1| > 1$ なら、 s が大きくなると、 $Y_s = a_1^s$ は発散する

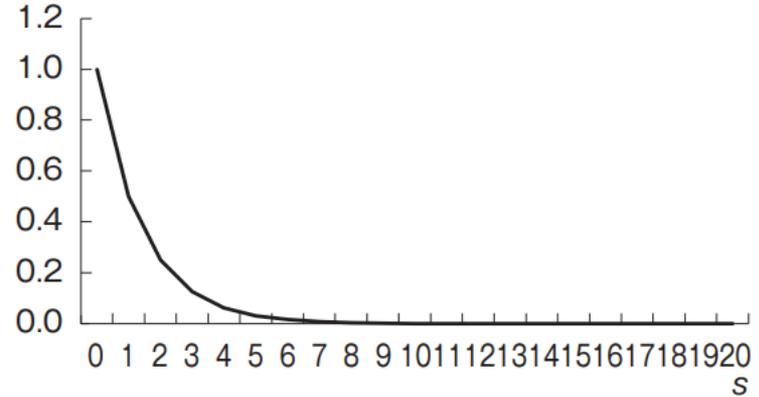
インパルス応答関数 $Y_s = a_1^s$

図15-2① インパルス応答関数

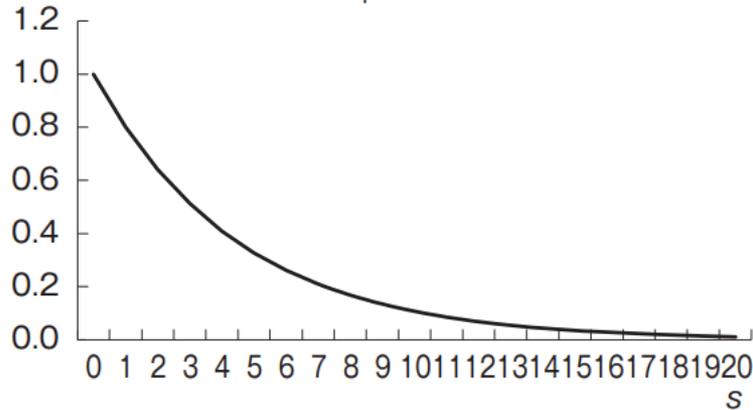
(a) $a_1=0$ (定常)



(b) $a_1=0.5$ (定常)



(c) $a_1=0.8$ (定常)



(d) $a_1=1.0$ (非定常)

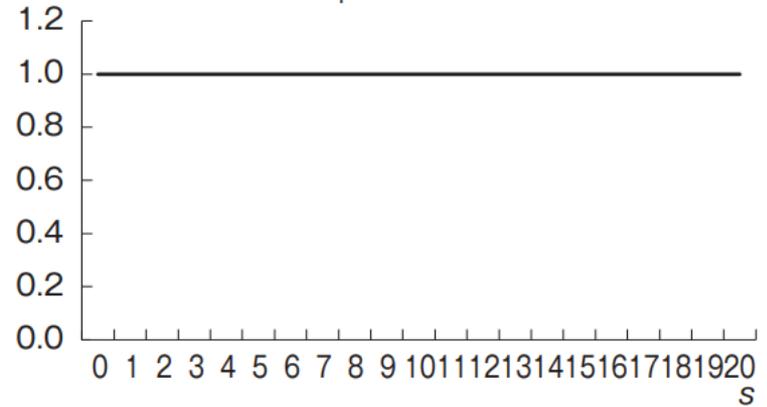
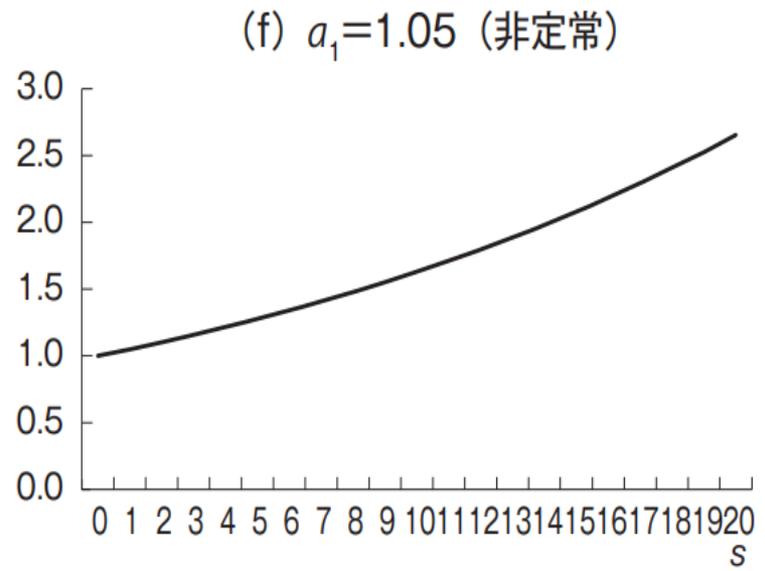
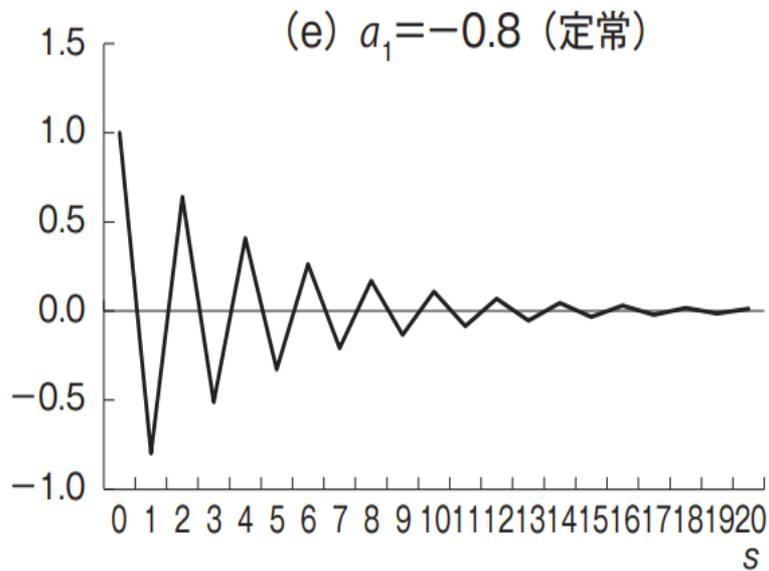


図15 - 2 ② インパルス応答関数



$$Y_t = a_0 + a_1 Y_{t-1} + u_t$$

--- $a_1 = 1$: 単位根

--- Y_t に単位根があっても、階差系列($\Delta Y_t = Y_t - Y_{t-1}$)は定常
$$\Delta Y_t = a_0 + u_t$$

(例)金利スプレッドの分析(1980-2017年の四半期データ)

--- 金利スプレッド $Y_t = \text{長期金利} - \text{短期金利}$

--- OLS推定すると

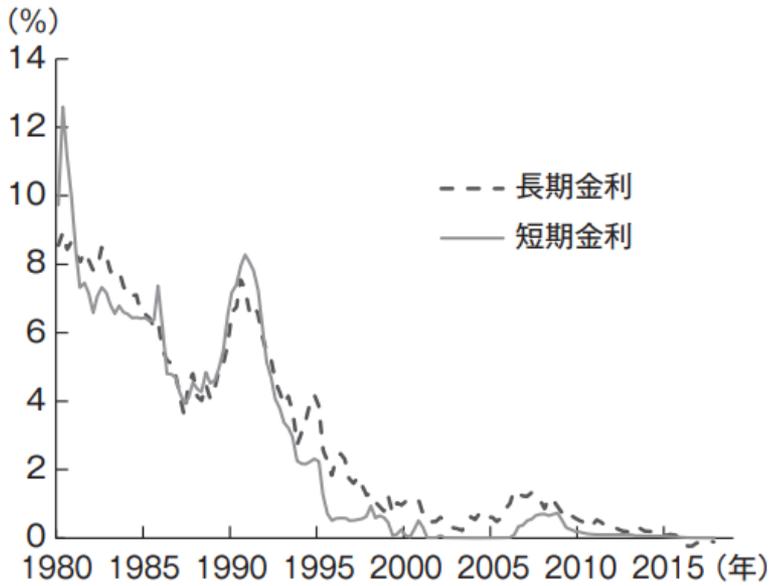
$$\hat{Y}_t = 0.055 + 0.861Y_{t-1}$$

(0.032) (0.040)

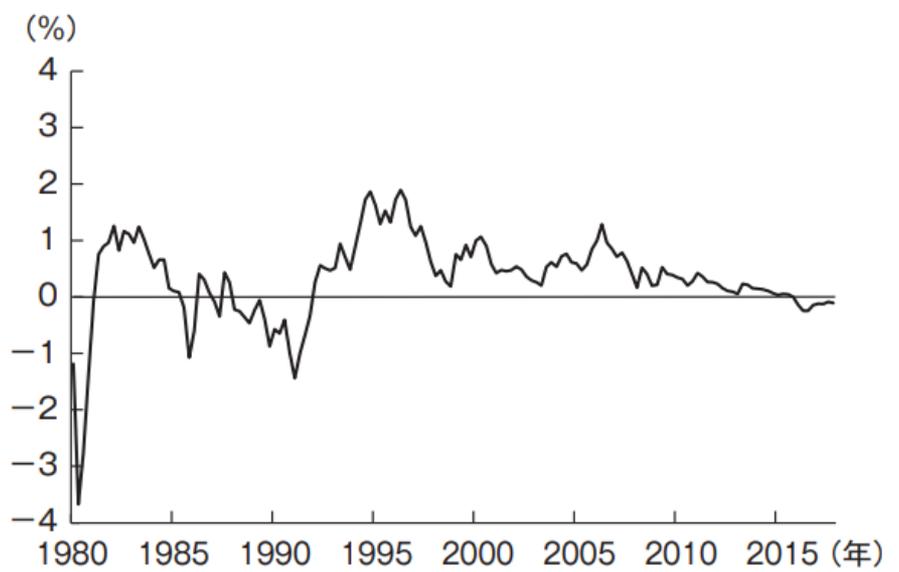
--- 係数は0.861であり、1より小さい(定常)

図15 - 3 日本における金利の動き

(a) 長期金利と短期金利



(b) 金利スプレッド



AR(p) モデル

$$Y_t = a_0 + a_1 Y_{t-1} + a_2 Y_{t-2} + \dots + a_p Y_{t-p} + u_t$$

- 定常性の条件

$$1 - a_1 z - a_2 z^2 - a_3 z^3 - \dots - a_p z^p = 0$$

を満たす根 z が絶対値で1より大きい

- AR(1)なら、定常性の条件は

$$1 - a_1 z = 0$$

を満たす根 z が絶対値で1より大きい

- $z = 1/a_1$ から、 $|a_1| < 1$ なら定常、 $|a_1| \geq 1$ なら非定常

- 単位根 $z = 1$ のとき、 $a_1 = 1$ となる

- 通常、 $-1 < a_1 \leq 1$ なので、 $a_1 < 1$ なら定常と判断される

- AR(p)では、単位根 $z = 1$ において

$$1 - a_1 - a_2 - a_3 - \dots - a_p = 0$$

つまり、係数の和は1となる

$$a_1 + a_2 + a_3 + \dots + a_p = 1$$

- $a_1 + a_2 + a_3 + \dots + a_p < 1$ なら定常と判断される

ベクトル自己回帰モデル

・ 2変量VAR

$$Y_t = \mu_1 + a_{11}Y_{t-1} + \dots + a_{1p}Y_{t-p} + b_{11}X_{t-1} + \dots + b_{1p}X_{t-p} + u_{Yt}$$

$$X_t = \mu_2 + a_{21}Y_{t-1} + \dots + a_{2p}Y_{t-p} + b_{21}X_{t-1} + \dots + b_{2p}X_{t-p} + u_{Xt}$$

--- u_{Yt} と u_{Xt} は誤差項(相互に相関してもよい)

--- 各式を別々にOLS推定する

--- パラメータ数は、変数の数(1 + 変数の数 $\times p$)

$$p = 12 \text{なら、} 2(1 + 2 \times 12) = 50$$

--- 実証分析では、 p を短めに選ぶBICが好まれる

4半期(月次)データなら、季節性を捉えるため $p = 4$ ($p = 12$)を選ぶことも

・ グレンジャー因果性

変数 x の過去の情報が変数 y の予測に有用なら、 **X から Y へのグレンジャー因果性が存在する**

--- $H_0: b_{11} = b_{12} = \dots = b_{1p} = 0$ ($X \nrightarrow Y$)

$H_1: H_0$ は誤りである($X \rightarrow Y$)

--- **グレンジャー因果性は予測可能性であり、通常の因果関係とは異なる**

$$Y_t = a_{11}Y_{t-1} + b_{11}X_{t-1} + u_{Yt}$$

$$X_t = a_{21}Y_{t-1} + b_{21}X_{t-1} + u_{Xt}$$

- 4種のインパルス応答関数(2つのショック、2つの変数)

--- 0期にYのショックが1単位増加したとする

前提条件 : $u_{Y0} = 1$ 、 $Y_{-1} = X_{-1} = 0$ 、 $u_{X0} = u_{X1} = \dots = 0$ 、 $u_{Y1} = \dots = 0$

$$\begin{aligned} \text{0期: } Y_0 &= a_{11}Y_{-1} + b_{11}X_{-1} + u_{Y0} \\ &= a_{11} \times 0 + b_{11} \times 0 + 1 = 1 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} X_0 &= a_{21}Y_{-1} + b_{21}X_{-1} + u_{X0} \\ &= a_{21} \times 0 + b_{21} \times 0 + 0 = 0 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{1期: } Y_1 &= a_{11}Y_0 + b_{11}X_0 + u_{Y1} \\ &= a_{11} \times 1 + b_{11} \times 0 + 0 = a_{11} \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} X_1 &= a_{21}Y_0 + b_{21}X_0 + u_{X1} \\ &= a_{21} \times 1 + b_{21} \times 0 + 0 = a_{21} \end{aligned}$$

(例)国際金融市場の分析①

--- 2010年1月5日から2018年12月28日までの日次データ

--- Y_t : 日経平均株価の変化率、 X_t : ダウ平均株価の変化率

$p = 4$ と設定(AICは4、BICは1を選択)

--- 推定するモデル

$$Y_t = \mu_1 + a_{11}Y_{t-1} + \cdots + a_{14}Y_{t-4} + b_{11}X_{t-1} + \cdots + b_{14}X_{t-4} + u_{Yt}$$

$$X_t = \mu_2 + a_{21}Y_{t-1} + \cdots + a_{24}Y_{t-4} + b_{21}X_{t-1} + \cdots + b_{24}X_{t-4} + u_{Xt}$$

---- X (ダウ)から Y (日経)へのグレンジャー因果性

$$H_0: b_{11} = b_{12} = b_{13} = b_{14} = 0 (X \nrightarrow Y)$$

F 値は109.39、有意水準1%で H_0 は棄却される

(ダウ平均から日経平均へのグレンジャー因果性がある)

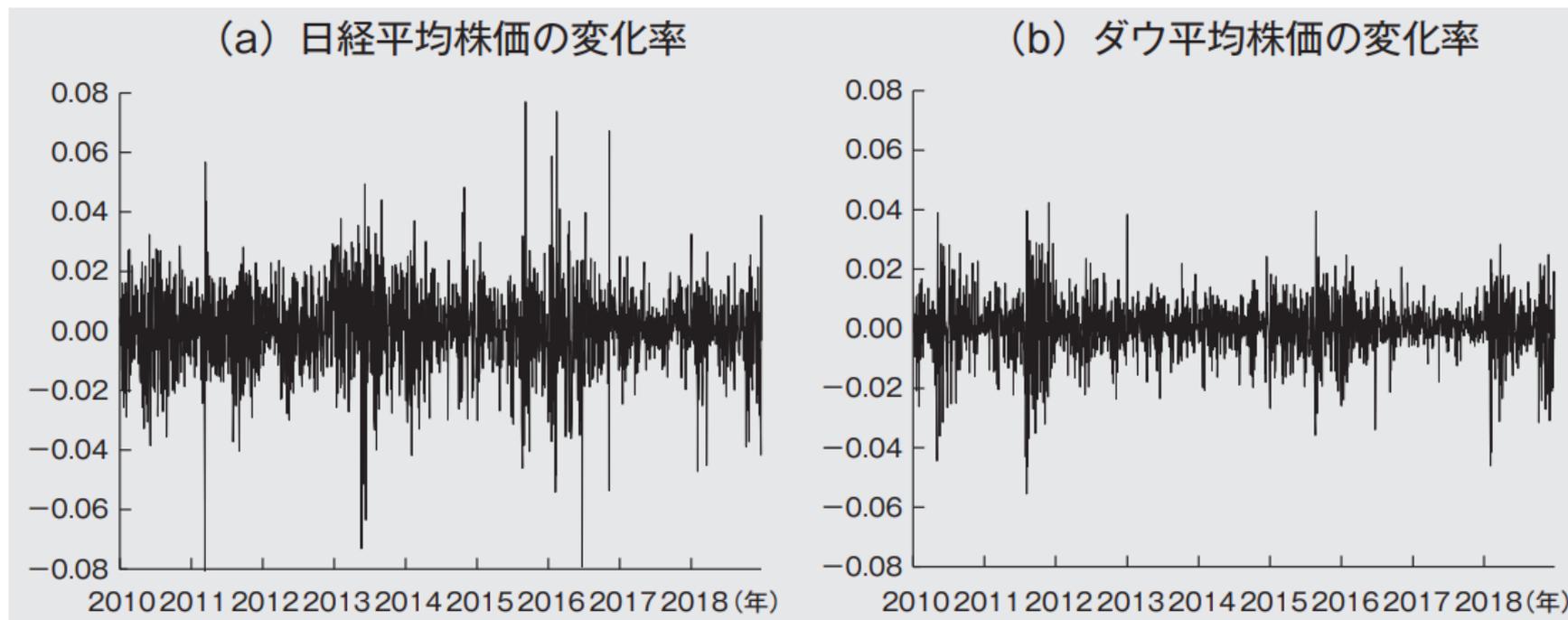
--- Y (日経)から X (ダウ)へのグレンジャー因果性

$$H_0: a_{21} = a_{22} = a_{23} = a_{24} = 0 (Y \nrightarrow X)$$

F 値は1.44、 H_0 は棄却されない

(日経平均からダウ平均へのグレンジャー因果性なし)

図15 - 4 ボラティリティ・クラスタリング



構造VARモデル

$$Y_t = \mu_1 + a_{11}Y_{t-1} + \dots + a_{1p}Y_{t-p} + \mathbf{b}_{10}X_t + b_{11}X_{t-1} + \dots + b_{1p}X_{t-p} + \varepsilon_{Yt}$$

$$X_t = \mu_2 + \mathbf{a}_{20}Y_t + a_{21}Y_{t-1} + \dots + a_{2p}Y_{t-p} + b_{21}X_{t-1} + \dots + b_{2p}X_{t-p} + \varepsilon_{Xt}$$

--- Y_t (X_t) の式に同時点の X_t (Y_t) が含まれている

--- 誤差項($\varepsilon_{Yt}, \varepsilon_{Xt}$)は構造ショック、相互に無相関とする

--- 内生性の問題が発生している

--- 識別制約を課すことでパラメータを推定する

・ 排除制約($b_{10} = 0$)

$$Y_t = \mu_1 + a_{11}Y_{t-1} + \underline{\mathbf{b}_{10}X_t} + b_{11}X_{t-1} + \varepsilon_{Yt}$$

$$X_t = \mu_2 + \mathbf{a}_{20}Y_t + a_{21}Y_{t-1} + b_{21}X_{t-1} + \varepsilon_{Xt}$$

--- どちらの式でも内生性の問題は発生しない

--- 排除制約が正しいことを正当化する必要がある

例) 国際金融市場の分析②

--- 2010年1月1日から2018年12月31日までの日次データ

--- Y_t : 日経平均株価の変化率、 X_t : ダウ平均株価の変化率

--- $b_{10} = 0$: 日本市場の取引時間は9:00-15:00

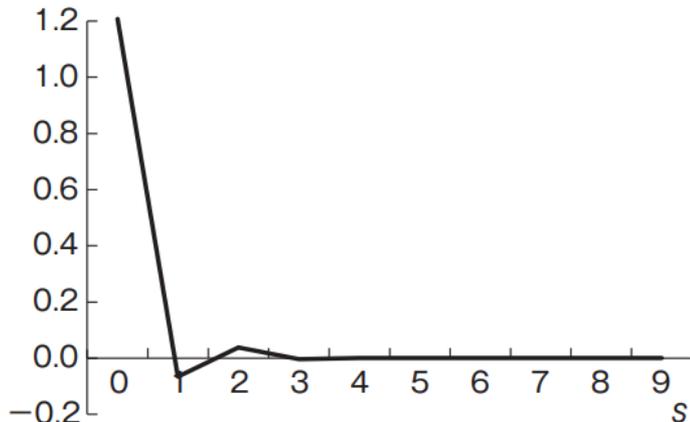
NY市場の取引時間は23:30-6:00

⇒ 同日のダウ平均 X_t から、同日の日経平均 Y_t への
影響はない

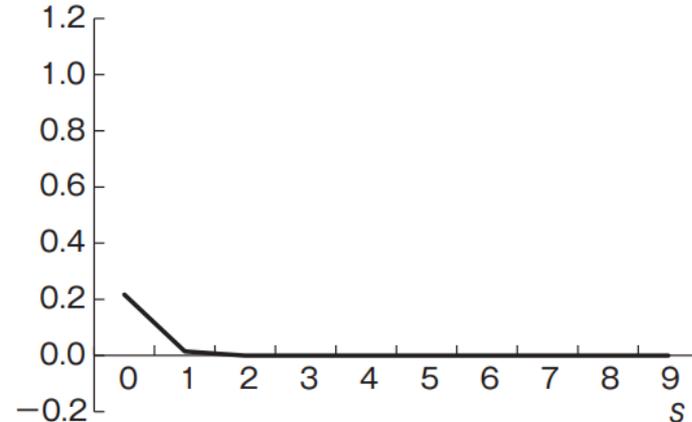
--- 日本市場からNY市場への影響は限定的である一方、
NY市場から日本市場への影響は大きい

図15-5 国際金融市場のインパルス応答関数

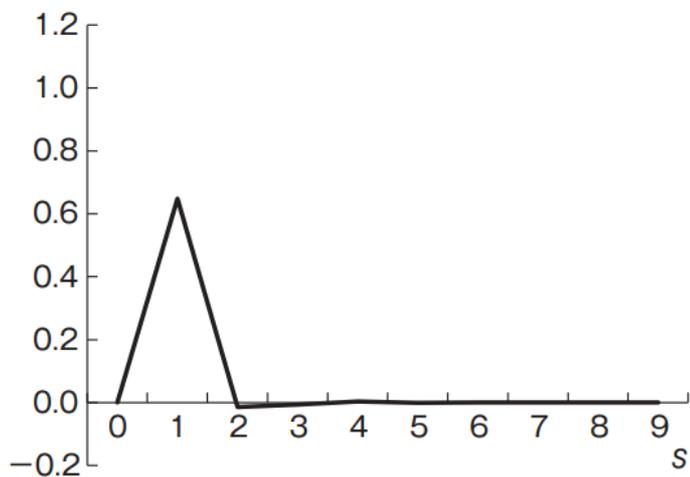
(a) ε_{y_0} が Y_s に与える影響



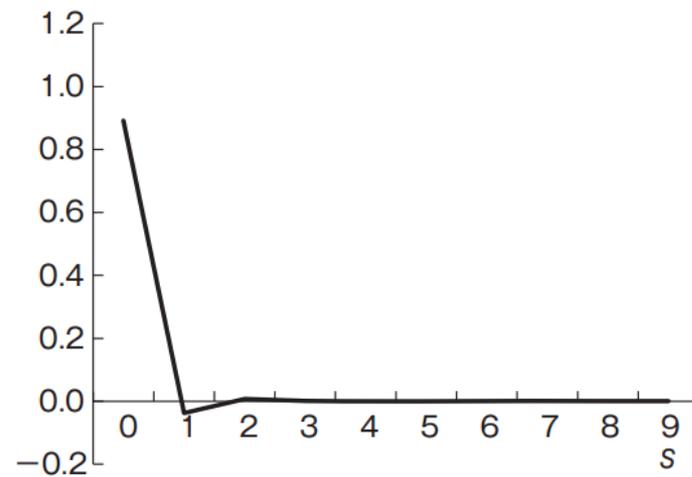
(b) ε_{y_0} が X_s に与える影響



(c) ε_{x_0} が Y_s に与える影響



(d) ε_{x_0} が X_s に与える影響



まとめ

- **定常性**
- **自己回帰モデル**
 - 定常性の条件、単位根
 - インパルス応答関数
- **ベクトル自己回帰モデル**
 - グレンジャーの因果性
 - インパルス応答関数
- **構造VARモデル**
 - 排除制約