

Chapitre 2: Modèles linéaires (de Box-Jenkins)

Prof. Mohamed El Merouani
 Département de Statistique et Informatique
 Faculté Polydisciplinaire de Tétouan
 Université Abdelmalek Essaâdi
 e-mail: m_merouani@yahoo.fr

1

Exercices

Ex. 1:

Soit le modèle AR(1) suivant:

$$Y_t = 0,8Y_{t-1} + \varepsilon_t$$

$$\sigma_\varepsilon^2 = 2$$

On demande:

- 1) Est-il stationnaire?
- 2) Est-il inversible?
- 3) Calculer la suite $\gamma_0, \gamma_1, \dots, \gamma_5$.
- 4) Calculer la suite R_1, R_2, \dots, R_5 .
- 5) Calculer les coefficients $\psi_1, \psi_2, \dots, \psi_5$ du modèle MA(∞) en lequel, c'est si possible, peut se transformer le modèle AR(1) donné.

Prof. Mohamed El Merouani

2

Ex. 2:

Soit le modèle MA(1) suivant:

$$Y_t = \varepsilon_t - 0,9\varepsilon_{t-1}$$

$$\sigma_\varepsilon^2 = 4$$

On demande:

- 1) Est-il stationnaire?
- 2) Est-il inversible?
- 3) Calculer la suite $\gamma_1, \gamma_2, \dots, \gamma_5$.
- 4) Calculer la suite R_1, R_2, \dots, R_5 .
- 5) Calculer les coefficients $\pi_1, \pi_2, \dots, \pi_5$ correspondants au modèle inversi AR(∞).

Prof. Mohamed El Merouani

3

Ex. 3:

Soit le modèle AR(2) suivant:

$$Y_t = 0,6Y_{t-1} + 0,3Y_{t-2} + \varepsilon_t$$

$$\sigma_\varepsilon^2 = 3$$

On demande:

- 1) Est-il stationnaire?
- 2) Est-il inversible?
- 3) Calculer la suite $\gamma_1, \gamma_2, \dots, \gamma_5$.
- 4) Calculer la suite R_1, R_2, \dots, R_5 .

Prof. Mohamed El Merouani

4

Ex. 4:

Soit le modèle MA(2) suivant:

$$Y_t = \varepsilon_t - 0,4\varepsilon_{t-1} + 1,2\varepsilon_{t-2}$$

$$\sigma_\varepsilon^2 = 2$$

On demande:

- 1) Est-il stationnaire?
- 2) Est-il inversible?
- 3) Calculer la suite $\gamma_1, \gamma_2, \dots, \gamma_5$.
- 4) Calculer la suite R_1, R_2, \dots, R_5 .

Prof. Mohamed El Merouani

5

Ex. 5:

Soit le modèle ARMA(1,1) suivant:

$$Y_t = 0,9Y_{t-1} + \varepsilon_t - 0,8\varepsilon_{t-1}$$

$$\sigma_\varepsilon^2 = 5$$

On demande:

- 1) Est-il stationnaire?
- 2) Est-il inversible?
- 3) Calculer la suite $\gamma_1, \gamma_2, \dots, \gamma_5$.
- 4) Calculer la suite R_1, R_2, \dots, R_5 .

Prof. Mohamed El Merouani

6

Ex. 6:

Soit le modèle ARIMA (0,1,1) suivant:

$$Y_t = Y_{t-1} + \varepsilon_t - 0,09 \varepsilon_{t-1}$$

On demande de:

- 1) Exprimer l'équation antérieure comme un modèle AR(∞).
- 2) On notant π_j les coefficients du modèle AR(∞), démontrer que $\sum_{j=1}^{\infty} \pi_j = 1$
 Cette démonstration est-elle valable pour tous les modèles ARIMA(0,1,1)?

Prof. Mohamed El Merouani

7

Corrigés de l'exercice 1

1. Il est stationnaire puisque $|\Phi_1| = |0,8| < 1$
2. Par définition, tout AR d'ordre fini est inversible.
3. Calcul de $\gamma_0, \gamma_1, \dots, \gamma_5$.
 Comme $|\Phi_1| < 1$, on a

$$\gamma_0 = \frac{\sigma_{\varepsilon}^2}{1 - \Phi_1^2} = 5,5$$

Prof. Mohamed El Merouani

8

Les autres auto-covariances s'obtiennent de forme récursive par l'équation

$$\gamma_{\tau} = \Phi_1 \gamma_{\tau-1}$$

Et en prenant γ_0 comme valeur initiale

$$\gamma_1 = \Phi_1 \gamma_0 = 4,4$$

$$\gamma_2 = 3,52$$

$$\gamma_3 = 2,82$$

$$\gamma_4 = 2,25$$

$$\gamma_5 = 1,80$$

Prof. Mohamed El Merouani

9

4. Les coefficients d'auto-corrélation s'obtiennent directement de forme récursive de la formule

$$R_{\tau} = \frac{\gamma_{\tau}}{\gamma_0}$$

ou de $R_{\tau} = \Phi_1 R_{\tau-1}$ en prenant $R_0=1$ comme valeur initiale

$$R_1 = \frac{\gamma_1}{\gamma_0} = \frac{4,4}{5,5} = 0,8$$

$$R_1 = \Phi_1 R_0 = 0,8$$

Prof. Mohamed El Merouani

10

Pour les autres valeurs, on trouve:

$$R_2=0,640$$

$$R_3=0,512$$

$$R_4=0,410$$

$$R_5=0,328$$

4. Par la formule $Y_t = \sum_{j=0}^{\infty} \Phi_1^j \varepsilon_{t-j}$

on a $\psi_1 = \Phi_1 = 0,800$

$$\psi_2 = \Phi_1^2 = 0,640$$

$$\psi_3 = \Phi_1^3 = 0,512$$

$$\psi_4 = \Phi_1^4 = 0,410 \quad \text{et} \quad \psi_5 = \Phi_1^5 = 0,328$$

Prof. Mohamed El Merouani

11

Corrigés de l'exercice 2

1. Il est stationnaire puisque tous les modèles MA d'ordre fini le sont.
2. Il est inversible puisque $|\theta_1| = |0,9| < 1$
3. Calcul de $\gamma_0, \gamma_1, \dots, \gamma_5$.

On a

$$\gamma_0 = [1 + \theta_1^2] \sigma_\varepsilon^2 = [1 + (0,9)^2] \times 4 = 7,24$$

$$\gamma_1 = -\theta_1 \sigma_\varepsilon^2 = -0,9 \times 4 = -3,6$$

$$\gamma_\tau = 0 \quad ; \quad \tau = 2, 3, 4, 5, \dots$$

Prof. Mohamed El Merouani

12

$$4. \quad R_1 = \frac{-\theta_1}{1 + \theta_1^2} = -0,497$$

$$\text{et } R_\tau = 0 \quad ; \quad \tau = 2, 3, 4, 5, \dots$$

5. Comme $|\theta_1| < 1$, on a:

$$\varepsilon_t = Y_t + \theta_1 Y_{t-1} + \theta_1^2 Y_{t-2} + \dots$$

$$\text{d'où } \pi_1 = \theta_1 = 0,900$$

$$\pi_2 = \theta_1^2 = 0,810$$

$$\pi_3 = \theta_1^3 = 0,729$$

$$\pi_4 = \theta_1^4 = 0,656 \quad \text{et} \quad \pi_5 = \theta_1^5 = 0,590$$

Prof. Mohamed El Merouani

13

Corrigés de l'exercice 3

1. Pour qu'un modèle AR(2) soit stationnaire, les racines de l'équation caractéristique doivent être inférieures à 1 en valeur absolue.

Ou, alternativement, si on utilise le polynôme caractéristique, les racines doivent être, en valeur absolue, supérieures à 1, c'est-à-dire elles doivent être situées en dehors du cercle unité.

Prof. Mohamed El Merouani

14

- En utilisant l'équation caractéristique:

$$\lambda^2 - 0,6\lambda - 0,3 = 0$$

le discriminant de cette équation de second degré est $\Delta = (-0,6)^2 + 4 \times 0,3 = 1,56 > 0$

elle admet, donc, deux racines réelles distinctes, qui sont

$$\lambda_1 = \frac{0,6 + \sqrt{1,56}}{2} = 0,92$$

$$\lambda_2 = \frac{0,6 - \sqrt{1,56}}{2} = -0,325$$

Prof. Mohamed El Merouani

15

- Comme $|\lambda_1| = |0,92| < 1$ et $|\lambda_2| = |-0,32| < 1$, le processus, en question, est stationnaire.

- Alternativement, en utilisant le polynôme caractéristique $1 - 0,6L - 0,3L^2 = 0$

le discriminant de cette équation de second degré est $\Delta = (0,6)^2 + 4 \times 0,3 = 1,56 > 0$

elle admet, donc, deux racines réelles distinctes, qui sont

$$L_1 = \frac{0,6 - 1,25}{-2 \times 0,3} = 1,08$$

$$L_2 = \frac{0,6 + 1,25}{-2 \times 0,3} = -3,08$$

Prof. Mohamed El Merouani

16

- Comme $|L_1| > 1$ et $|L_2| > 1$ (situées en dehors du cercle unité), le processus est stationnaire.
- On peut vérifier facilement que

$$\lambda_1 = \frac{1}{L_1} = \frac{1}{1,08} = 0,92$$

et

$$\lambda_2 = \frac{1}{L_2} = \frac{1}{-3,08} = -0,32$$

2. Par définition, tout processus AR fini est inversible.

Prof. Mohamed El Merouani

17

3. Pour calculer γ_0 , on tient compte de la relation $\gamma_0 = \Phi_1 \gamma_1 + \Phi_2 \gamma_2 + \sigma_\varepsilon^2$
D'autre part, en donnant à τ les valeurs 1 et 2, dans la formule $\gamma_\tau = \Phi_1 \gamma_{\tau-1} + \Phi_2 \gamma_{\tau-2}$; $\tau > 0$
on obtient

$$\begin{cases} \gamma_1 = \Phi_1 \gamma_0 + \Phi_2 \gamma_1 \\ \gamma_2 = \Phi_1 \gamma_1 + \Phi_2 \gamma_0 \end{cases}$$

En résolvant, ce système, pour γ_1 et γ_2 , on obtient

$$\gamma_1 = \frac{\Phi_1}{1 - \Phi_2} \gamma_0 \quad \text{et} \quad \gamma_2 = \frac{\Phi_1^2 + \Phi_2 - \Phi_2^2}{1 - \Phi_2} \gamma_0$$

Prof. Mohamed El Merouani

18

- Si on substitue ces valeurs dans la relation

$$\gamma_0 = \Phi_1 \gamma_1 + \Phi_2 \gamma_2 + \sigma_\varepsilon^2$$

On obtient

$$\gamma_0 = \frac{1 - \Phi_2}{(1 + \Phi_2)[(1 - \Phi_2)^2 - \Phi_1]} \sigma_\varepsilon^2 = 12,42$$

où $\Phi_1 = 0,6$ et $\Phi_2 = 0,3$. Par conséquent,

$$\gamma_1 = \frac{\Phi_1}{1 - \Phi_2} \gamma_0 = 10,64$$

Prof. Mohamed El Merouani

19

- Une fois que l'on a déterminé γ_0 et γ_1 , les valeurs restantes peuvent être obtenues d'une forme récursive de la formule $\gamma_\tau = \Phi_1 \gamma_{\tau-1} + \Phi_2 \gamma_{\tau-2}$

On trouve

$$\gamma_2 = \Phi_1 \gamma_1 + \Phi_2 \gamma_0 = 10,11$$

$$\gamma_3 = \Phi_1 \gamma_2 + \Phi_2 \gamma_1 = 9,26$$

$$\gamma_4 = \Phi_1 \gamma_3 + \Phi_2 \gamma_2 = 8,59$$

$$\gamma_5 = \Phi_1 \gamma_4 + \Phi_2 \gamma_3 = 7,93$$

Prof. Mohamed El Merouani

20

4. Comme, on a déjà trouvé γ_τ , pour calculer R_τ , on utilise la relation

$$R_\tau = \frac{\gamma_\tau}{\gamma_0}$$

et on obtient les résultats suivants:

$$R_1=0,86; R_2=0,81; R_3=0,75; R_4=0,69 \text{ et } R_5=0,64.$$

- Alternativement, on peut faire $R_1 = \frac{\Phi_1}{1 - \Phi_2} = 0,86$

En prenant $R_0=1$ et $R_1=0,86$ comme valeurs initiales, les autres valeurs peuvent être trouvées de forme récursives à partir de la formule $R_\tau = \Phi_1 R_{\tau-1} + \Phi_2 R_{\tau-2}$; $\tau=2, 3, 4, 5, \dots$

Prof. Mohamed El Merouani

21

Corrigés de l'exercice 4

- $Y_t = \varepsilon_t - 0,4\varepsilon_{t-1} + 1,2\varepsilon_{t-2}$
 - $\sigma_\varepsilon^2 = 2$ $\xrightarrow{-0,5} Y_t = \varepsilon_t - 0,4\varepsilon_{t-1} - 0,5\varepsilon_{t-2}$
- 1) Par définition, tout processus MA d'ordre fini est stationnaire.
 - 2) Pour vérifier si les conditions d'inversibilité sont satisfaites, on calcule les racines de l'équation caractéristique $\lambda^2 - 0,4\lambda - 0,5 = 0$
- Son discriminant est $\Delta = (-0,4)^2 - 4 \times (-0,5) = 2,16 > 0$

Prof. Mohamed El Merouani

22

- Elle admet, donc, deux racines réelles distinctes

$$\lambda_1 = \frac{0,4+1,47}{2} = 0,935$$

$$\lambda_2 = \frac{0,4-1,47}{2} = -0,535$$

Comme $|\lambda_1| < 1$ et $|\lambda_2| < 1$, alors le processus MA(2) considéré est inversible.

- Une autre alternative est d'utiliser le polynôme caractéristique $1-0,4L-0,5L^2=0$

Prof. Mohamed El Merouani

23

- Son discriminant est $\Delta=(-0,4)^2-4 \times (-0,5)=2,16 > 0$
- Il admet, donc, deux racines réelles distinctes

$$L_1 = \frac{0,4 - \sqrt{2,16}}{2 \times (-0,5)} = 1,07$$

$$L_2 = \frac{0,4 + \sqrt{2,16}}{2 \times (-0,5)} = -1,87$$

- Comme $|L_1| > 1$ et $|L_2| > 1$, alors le processus MA(2) considéré est inversible.

Prof. Mohamed El Merouani

24

- On peut voir facilement que

$$\lambda_1 = \frac{1}{L_1} = \frac{1}{1,07} = 0,93 \quad \text{et} \quad \lambda_2 = \frac{1}{L_2} = \frac{1}{-1,87} = -0,535$$

3. Pour calculer $\gamma_0, \gamma_1, \dots, \gamma_5$, on utilise les relations

$$\begin{cases} \gamma_0 = (1 + \theta_1^2 + \theta_2^2) \sigma_\varepsilon^2 \\ \gamma_1 = (-\theta_1 + \theta_1 \theta_2) \sigma_\varepsilon^2 \\ \gamma_2 = (-\theta_1) \sigma_\varepsilon^2 \\ \gamma_\tau = 0 ; \tau = 3, 4, 5, \dots \end{cases}$$

Prof. Mohamed El Merouani

25

On trouve: $\gamma_0=2,82$ $\gamma_1=-0,4$
et $\gamma_2=-0,8$.

- 4) A partir de la variance et des auto-covariances, le calcul des auto-corrélations est immédiat

$$R_1 = \frac{\gamma_1}{\gamma_0} = -0,14$$

$$R_2 = \frac{\gamma_2}{\gamma_0} = -0,28$$

$$R_\tau = 0 ; \tau = 3, 4, 5, \dots$$

Prof. Mohamed El Merouani

26

Corrigés de l'exercice 5

1. Ce processus est stationnaire puisque $|\Phi_1|=|0,9|<1$.
2. Par analogie, puisque $|\theta_1|=|0,8|<1$, le processus est inversible.
3. En utilisant la relation

$$\gamma_0 = \frac{1 - 2\theta_1\Phi_1 + \theta_1^2}{1 - \Phi_1^2} \sigma_\varepsilon^2 = 5,26$$

Prof. Mohamed El Merouani

27

- En utilisant les relations $\gamma_1 = \Phi_1\gamma_0 - \theta_1\sigma_\varepsilon^2$
et $\gamma_\tau = \Phi_1\gamma_{\tau-1}$; $\tau = 2, 3, 4, 5, \dots$
on trouve $\gamma_1=0,73$; $\gamma_2=0,66$; $\gamma_3=0,59$;
 $\gamma_4=0,53$; $\gamma_5=0,48$

4. La suite des coefficients des auto-corrélations s'obtient immédiatement

$$R_1=0,14 \quad ; \quad R_2=0,13 \quad ; \quad R_3=0,11$$

$$R_4=0,10 \quad ; \quad R_5=0,09$$

Prof. Mohamed El Merouani

28

Corrigés de l'exercice 6

1. Un modèle ARIMA(0,1,1) peut être exprimé ainsi:

$$Y_t - Y_{t-1} = \varepsilon_t - \theta_1 \varepsilon_{t-1}$$

$$\varepsilon_t = \frac{1}{(1 - \theta_1 L)} (Y_t - Y_{t-1}) =$$

$$= (Y_t + \theta_1 Y_{t-1} + \theta_1^2 Y_{t-2} + \dots) - (Y_{t-1} + \theta_1 Y_{t-2} + \theta_1^2 Y_{t-3} + \dots)$$

$$= Y_t - (1 - \theta_1) Y_{t-1} - (1 - \theta_1) \theta_1 Y_{t-2} - (1 - \theta_1) \theta_1^2 Y_{t-3} - \dots$$

En tenant compte que $\theta_1 = 0,09$ le modèle s'exprime alors,

Prof. Mohamed El Merouani

29

$$Y_t = 0,91Y_{t-1} + 0,082Y_{t-2} + 0,007Y_{t-3} + \dots + \varepsilon_t$$

4. L'expression théorique d'un AR(∞) serait comme suit:

$$Y_t = \pi_1 Y_{t-1} + \pi_2 Y_{t-2} + \pi_3 Y_{t-3} + \dots + \varepsilon_t$$

En identifiant chaque π_i avec son correspondant obtenu dans la question précédente, on obtient,

$$\pi_1 = (1 - \theta_1)$$

$$\pi_2 = (1 - \theta_1) \theta_1$$

$$\pi_3 = (1 - \theta_1) \theta_1^2$$

.....

Prof. Mohamed El Merouani

30

- Par conséquent,

$$\sum_{i=1}^{\infty} \pi_i = (1 - \theta_1) \sum_{i=1}^{\infty} \theta_1^i = (1 - \theta_1) \frac{1}{1 - \theta_1} = 1$$

- Donc, la somme $\sum \pi_i = 1$ est vraie, quelque soit la valeur de θ_1 et chaque fois que le modèle est inversible. ($|\theta_1| < 1$)

Références:

- Ezequiel URIEL JIMÉNEZ: «Análisis de series temporales. Modelos ARIMA», Collection ábaco, editorial PARANINFO, Madrid, 1995.
- Régis BOURBONNAIS, Michel TERRAZA: «Analyse des séries temporelles: Applications à l'économie et à la gestion», DUNOD, 2004.
- Sandrine LARDIC, Valérie MIGNON: «Économétrie des Séries Temporelles Macroéconomiques et Financières», Economica, 2002.