USTHB Faculté de Mathématiques Master 1 SPA Séries chronologiques 1

## Corrigé de l'examen de fin du second semestre

#### Exercice 1

L'hypothèse d'inversibilité permet d'identifier le processus générateur des données à partir de la fonction d'autocorrélation. En effet, si cette hypothèse n'est pas imposée, on peut trouver au moins deux processus qui possèdent la même fonction d'autocorrélation, par exemple  $X_t = \epsilon_t + \theta \epsilon_{t-1}$  et  $Y_t = u_t + \frac{1}{\theta} u_{t-1}$  où  $(\epsilon_t)$  et  $(u_t)$  sont des bruits blancs de variances finies.

- a) Le processus  $X_t=(1-0.4B)\epsilon_t$  est inversible car la racine de 1-0.4z est à l'extérieur du disque unité.
- b) Le processus  $X_t = (1 0.4B + 1.2B^2)\epsilon_t$  est tel que  $1 0.4z + 1.2z^2$  a ses racines  $z_1 = \frac{0.4 + \sqrt{-4.64}}{2.4} = 0.16667 + 0.89753i$  et  $z_2 = \frac{0.4 \sqrt{-4.64}}{2.4} = 0.16667 0.89753i$  à l'intérieur du disque unité. Il est non inversible.
- c) Le processus  $X_t = \left(\sum_{i=0}^{\infty} (-0.3)^i B^i\right) \epsilon_t = (1+0.3B)^{-1} \epsilon_t$ . Par conséquent  $\epsilon_t = (1+0.3B)X_t$ . Il est inversible.
- d) Le processus  $X_t = \left(\sum_{i=0}^{\infty} (1.2)^i B^i\right) \epsilon_t$  est tel que la série  $\sum_{i=0}^{\infty} (1.2)^i$  n'est pas convergente. Il n'est pas inversible.

### Exercice 2

A)

- 1)  $X_t = 0.2X_{t-1} + 0.15X_{t-2} + \epsilon_t + 0.3\epsilon_{t-2}, t \in \mathbb{Z}$  est un processus ARMA(2,2).
- 2) Vérifions si  $(X_t)$  est stationnaire :  $1 0.2z 0.15z^2 = 0 \Rightarrow \Delta = 0.04 + 4 \times 0.15 = 0.64 = (0.8)^2$  D'où  $z_1 = \frac{0.2 + 0.8}{-0.3} = -3.333$  et  $z_2 = \frac{0.2 0.8}{-0.3} = 2.0$ . Les racines étant à l'extérieur du disque unité, ce processus est stationnaire au second ordre. Si on dispose de T observations de ce processus  $x_1, ..., x_T$ , on pourra faire des prévisions, à cout terme, de valeurs futures  $\widehat{X}_T(h) = \mathbb{E}(X_{T+h} \mid \mathcal{F}_T), h = 1, 2, ...$  étant l'horizon de la prévision et  $\mathcal{F}_T$  étant l'information disponible jusqu'à l'instant T. Plus l'horizon de prévision s'éloigne, plus les prévisions deviennent biaisées.
  - 3) La représentation causale

$$(1 - \varphi_1 B - \varphi_2 B^2) X_t = \epsilon_t + 0.3 \epsilon_{t-2} \Leftrightarrow X_t = \sum_{i=0}^{\infty} \xi_i B^i (\epsilon_t + 0.3 \epsilon_{t-2}) \text{ où } \xi_0 = 1,$$

$$\xi_1 = \varphi_1, \ \xi_i = \varphi_1 \xi_{i-1} + \varphi_2 \xi_{i-2}, \ \xi_j = 0 \text{ si } j < 0.$$

D'où 
$$X_t = \sum_{i=0}^{\infty} \xi_i \epsilon_{t-i} + 0.3 \sum_{i=0}^{\infty} \xi_i \epsilon_{t-2-i} = \epsilon_t + \xi_1 \epsilon_{t-1} + \sum_{i=2}^{\infty} \xi_i \epsilon_{t-i} + 0.3 \sum_{i=0}^{\infty} \xi_i \epsilon_{t-2-i}.$$

On effectue un changement d'indice dans la première somme infinie. On pose  $i^\prime=i-2.$  On obtient :

$$\begin{split} X_t &= \epsilon_t + \xi_1 \epsilon_{t-1} + \sum_{i'=0}^{\infty} \xi_{i'+2} \epsilon_{t-i-2} + 0.3 \sum_{i=0}^{\infty} \xi_i \epsilon_{t-2-i} = \sum_{i=0}^{\infty} \psi_i \epsilon_{t-i} \text{ avec } \psi_0 = 1, \\ \psi_1 &= \xi_1 \text{ et } \psi_i = \xi_i + 0.3 \xi_{i-2}, \ i = 2, 3, \dots \end{split}$$

4) La fonction d'autocovariance

Ce processus étant stationnaire et causal  $\mathbb{E}(X_t) = \mu$  vérifie  $\mu = 0.2\mu + 0.15\mu \Leftrightarrow 0.65\mu = 0$  d'où  $\mu = 0$ . Ainsi  $\gamma_h = Cov(X_t, X_{t-h}) = \mathbb{E}(X_t X_{t-h})$   $\Leftrightarrow \gamma_h = \mathbb{E}\left[(0.2X_{t-1} + 0.15X_{t-2} + \epsilon_t + 0.3\epsilon_{t-2})X_{t-h}\right] = 0.2\gamma_{h-1} + 0.15\gamma_{h-2} + \mathbb{E}(\epsilon_t X_{t-h}) + 0.3\mathbb{E}(\epsilon_{t-2} X_{t-h})$ 

• Pour 
$$h = 0$$
,  $\gamma_0 = 0.2\gamma_1 + 0.15\gamma_2 + \underbrace{\mathbb{E}(\epsilon_t X_t)}_{(1)} + 0.3\underbrace{\mathbb{E}(\epsilon_{t-2} X_t)}_{(2)}$ 

$$(1) = \sigma^2$$

$$(2) = 0.2\mathbb{E}(\epsilon_{t-2}X_{t-1}) + 0.15\underbrace{\mathbb{E}(\epsilon_{t-2}X_{t-2})}_{=\sigma_{\epsilon}^{2}} + \underbrace{\mathbb{E}(\epsilon_{t-2}\epsilon_{t})}_{=0} + 0.3\underbrace{\mathbb{E}(\epsilon_{t-2}^{2})}_{=\sigma_{\epsilon}^{2}} \text{ et } \mathbb{E}(\epsilon_{t-2}X_{t-1}) = 0.2\underbrace{\mathbb{E}(\epsilon_{t-2}X_{t-2})}_{=\sigma_{\epsilon}^{2}} + 0.15\underbrace{\mathbb{E}(\epsilon_{t-2}X_{t-3})}_{=0} + \underbrace{\mathbb{E}(\epsilon_{t-2}\epsilon_{t-1})}_{=0} + 0.3\underbrace{\mathbb{E}(\epsilon_{t-2}\epsilon_{t-3})}_{=0} = 0$$

D'où 
$$\gamma_0 = 0.2\gamma_1 + 0.15\gamma_2 + 1.147\sigma_{\epsilon}^2$$

• Pour 
$$h = \pm 1, \gamma_1 = 0.2\gamma_0 + 0.15\gamma_1 + \mathbb{E}(\epsilon_t X_{t-1}) + 0.3 \underbrace{\mathbb{E}(\epsilon_{t-2} X_{t-1})}_{(1)}$$

$$(1) = 0.06\sigma_{\epsilon}^{2}$$

D'où 
$$\gamma_1 = 0.2\gamma_0 + 0.15\gamma_1 + 0.06\sigma_{\epsilon}^2$$

- Pour  $h=\pm 2, \gamma_2=0.2\gamma_1+0.15\gamma_0+0.3\mathbb{E}(\epsilon_{t-2}X_{t-2})\Leftrightarrow \gamma_2=0.2\gamma_1+0.15\gamma_0+0.3\sigma_{\epsilon}^2$
- Pour  $|h| \ge 3$ ,  $\gamma_h = 0.2\gamma_{h-1} + 0.15\gamma_{h-2}$ .

Des équations:

$$\begin{array}{l} \gamma_1 = 0.2\gamma_0 + 0.15\gamma_1 + 0.06\sigma_{\epsilon}^2 & (2) & \Leftrightarrow 0.85\gamma_1 = \\ 0.2\gamma_0 + 0.06\sigma_{\epsilon}^2 & \Leftrightarrow \gamma_1 = 0,235294\gamma_0 + 0.07029\sigma_{\epsilon}^2 \Rightarrow \gamma_1 = 0.3781\sigma_{\epsilon}^2 \\ \gamma_2 = 0.2\gamma_1 + 0.15\gamma_0 + 0.3\sigma_{\epsilon}^2 & (3) & \gamma_2 = \\ 0.19706\gamma_0 + 0.314058\sigma_{\epsilon}^2 \Rightarrow \gamma_2 = 0.03102\gamma_2 + 0.554158\sigma_{\epsilon}^2 \Rightarrow \gamma_2 = 0.5719\sigma_{\epsilon}^2 \\ \gamma_3 = 0.2\gamma_2 + 0.15\gamma_1 = 0.2 \times 0.5719\sigma_{\epsilon}^2 + 0.15 \times 0.3781\sigma_{\epsilon}^2 = 0.17110\sigma_{\epsilon}^2 \\ \gamma_4 = 0.2\gamma_3 + 0.15\gamma_2 = (0.2 \times 0.17110 + 0.15 \times 0.5719)\sigma_{\epsilon}^2 = 0.12001\sigma_{\epsilon}^2 \end{array}$$

•  $\gamma_5 = (0.2*0.120\,01+0.15*0.171\,10)\,\sigma_\epsilon^2 = 0.04966\,7\sigma_\epsilon^2$  et  $\rho_5 = 0.04\,966\,7/1.3084 = 0.037\,96$ 

# Calcul de la fonction d'autocorrélation

$$\rho_h = \gamma_h/\gamma_0, h = \pm 1, \pm 2, .......... \ \rho_0 = 1$$

Des relations précédentes, on déduit que :  $\rho_1=0.2890$  et  $\rho_2=0.4371,\,\rho_3=0.130\,77,\,\rho_4=0.09\,172\,3$ 

 $\rho_h = 0.2\rho_{h-1} + 0.15\rho_{h-2}, h = 3, 4, \dots$  Posons  $\rho_h = r^h$ . Donc  $r^h = 0.2r^{h-1} + 0.15r^{h-2} \Rightarrow r^2 - 0.2r - 0.15 = 0$ , d'où  $r_1 = -0.3$  et  $r_2 = 0.5$ . Ce sont bien les inverses de  $z_1$  et  $z_2$  trouvées en 2).

 $\begin{aligned} \text{D'où } \rho_h &= C_1 (-0.3)^h + C_2 (0.5)^h, \, h = 3, 4, \dots \begin{cases} &\rho_3 = -0.027 C_1 + 0.125 C_2 = 0.130\,77 \\ &\rho_4 = 0.0081 C_1 + 0.0625 C_2 = 0.09\,172\,3 \end{cases} \\ \text{Trouver } C_1 \text{ et } C_2. \qquad C_1 = 1.196527, \, C_2 = 1.30461. \end{aligned}$ 

### Vérification

$$\rho_5 = 1.196527 \times (-0.3)^5 + 1.30461 \times (0.5)^5 = 3.7862 \times 10^{-2} = 0.037852$$

5) Prévisions

$$\widehat{X}_t(1) = \mathbb{E}(X_{t+1} \mid \mathcal{F}_t) = 0.2X_t + 0.15X_{t-1} + 0.3\epsilon_{t-1}$$

$$\hat{X}_t(2) = \mathbb{E}(X_{t+2} \mid \mathcal{F}_t) = 0.2\hat{X}_t(1) + 0.15X_t + 0.3\epsilon_t$$

$$\widehat{X}_t(3) = \mathbb{E}(X_{t+3} \mid \mathcal{F}_t) = 0.2\widehat{X}_t(2) + 0.15\widehat{X}_t(1)$$

B) à faire.

## Exercice 3

Voir TD