

SPA Master 1 : Corrige' de l'examen

Exercice 1

Soit $X_t = a_0 + a_1 t + a_2 t^2 + a_3 t^3 + S_t + \gamma_t$

$$S_t = S_{t+3} ; \sum_{j=1}^3 S_{t+j} = 0$$

$$\begin{aligned} \frac{1}{9} (-B^2 + 4B + 3 + 4B^{-1} - B^{-2}) X_t &= \frac{1}{9} \left\{ \begin{aligned} &-a_0 - a_1(t-2) - a_2(t-2)^2 - a_3(t-2)^3 - S_{t-2} \\ &+ 4a_0 + 4a_1(t-1) + 4a_2(t-1)^2 + 4a_3(t-1)^3 + 4S_{t-1} \\ &+ 3a_0 + 3a_1 t + 3a_2 t^2 + 3a_3 t^3 + 3S_t \\ &+ 4a_0 + 4a_1(t+1) + 4a_2(t+1)^2 + 4a_3(t+1)^3 + 4S_{t+1} \\ &- a_0 - a_1(t+2) - a_2(t+2)^2 - a_3(t+2)^3 - S_{t+2} \end{aligned} \right\} \\ &+ \frac{1}{9} (-\gamma_{t-2} + 4\gamma_{t-1} + 3\gamma_t + 4\gamma_{t+1} - \gamma_{t+2}) \end{aligned}$$

Un calcul simple donne :

$$\begin{aligned} &= a_0 + a_1 t + a_2 t^2 + a_3 t^3 - S_{t-2} + \underbrace{4S_{t-1} + 3S_t + 4S_{t+1} - S_{t+2}}_{= S_{t-1} + S_{t+1} = 0} \\ &+ \frac{1}{9} (-\gamma_{t-2} + 4\gamma_{t-1} + 3\gamma_t + 4\gamma_{t+1} - \gamma_{t+2}) \end{aligned}$$

/ On teste $H_0 : \theta = 0$ vs $H_1 : \theta \neq 0$

la statistique de test est $\hat{\theta} / \hat{\sigma}_{\hat{\theta}}$. Sa valeur calculée est donnée entre parenthèses. On remarque que tous les paramètres sont significatifs.

Test sur les résidus de chaque modèle.

On teste $H_0 : \beta_1 = \beta_2 = \dots = \beta_{40} = 0$ vs $H_1 : \exists j = 1, 40 ; \beta_j \neq 0$

On utilise la statistique de Box-Ljung :

$$BL(40) = T(T/2) \sum_{h=1}^{40} \frac{\hat{\rho}_h^2}{T-1} \sim \chi^2_{(40 - \text{nbre de param. estimés})}$$

Pour le premier modèle $BL(40) \sim \chi^2_{40-2} \equiv \chi^2_{38}$

Sa valeur calculée est égale à 53,45.

Sa valeur tabulée est égale à

On rejette donc H_0 .

Pour le deuxième modèle $BL(40) \sim \chi^2_{40-3} \equiv \chi^2_{37}$

Sa valeur calculée est égale à 23,45. Elle est inférieure à la valeur tabulée.

On accepte donc H_0 . On choisit donc le modèle 2.

Exercice 2

A/ 1) d'exemple $Y_t = \varepsilon_t + \theta \varepsilon_{t-1}$

$$Z_t = \varepsilon_t + \frac{1}{\theta} \varepsilon_{t-1} \quad \text{a été vu en cours}$$

L'inversibilité permet d'identifier la partie moyenne mobile.

2) Si un processus est stationnaire et causal, il est "stable". On peut donc se projeter sur le futur et calculer des prévisions,

B/ • $E|S_m| \leq \sum_{j=1}^m |\theta|^j \sigma < +\infty, \forall m$ et également lorsque $m \rightarrow \infty$. On conclut que la série $\sum_{j=1}^{\infty} \theta^j X_{n-j}$

converge absolument presque sûrement.

$$\bullet E\left(S_m - \sum_{j=1}^{\infty} \theta^j X_{n-j}\right)^2 = E\left(\sum_{j=m+1}^{\infty} \theta^j (X_{n-j})\right)^2.$$

$$= \sum_{j=m+1}^{\infty} \theta^{2j} E(X_{m-j} - \mu) + \sum_{j=m+1}^{\infty} \sum_{\substack{k=m+1 \\ j \neq k}}^{\infty} \theta^{j+k} \gamma_{j-k} \xrightarrow{m \rightarrow \infty} 0$$

On conclut que $s_m \xrightarrow{m \rightarrow \infty} \sum_{j=1}^{\infty} \theta^j x_{m-j}$

Exercice 3

Soit le processus ARMA(2,2) donné par l'équation aux récurrences stochastique

$$y_t = 0.2 y_{t-1} + 0.5 y_{t-2} + \varepsilon_t - 0.4 \varepsilon_{t-1} + 0.04 \varepsilon_{t-2}$$

1) $\varphi(z) = 1 - 0.2z - 0.5z^2$ a four racines

$$z_1 = \frac{0.2 + \sqrt{2.04}}{-1} \quad \text{et} \quad z_2 = \frac{0.2 - \sqrt{2.04}}{-1}$$

qui sont > 1 en module. On conclut que le processus est stationnaire et causal.

• Il est inversible si $\theta(z) = 0 \Rightarrow |z| > 1$.

$$\theta(z) = 1 - 0.4z + 0.04z^2$$

$$\Delta = 0 \Rightarrow z_1 = z_2 = \frac{0.4}{0.08} = 5 > 1.$$

2) $\gamma_1 = \text{cov}(y_t, y_{t-1}) = 0.2 \gamma_0 + 0.5 \gamma_1 - 0.4 \sigma_\varepsilon^2 + 0.04 \text{cov}(y_{t-1}, \varepsilon_t)$

$$\text{cov}(y_{t-1}, \varepsilon_{t-2}) = 0.2 \text{cov}(y_{t-2}, \varepsilon_{t-2}) + 0.5 \underbrace{\text{cov}(y_{t-3}, \varepsilon_{t-2})}_{=0}$$

$$+ \text{cov}(\varepsilon_{t-1}, \varepsilon_{t-2}) - 0.4 \sigma_\varepsilon^2$$

Donc $\gamma_1 (1 - 0.5) = 0.2 \gamma_0 + \sigma_\varepsilon^2 (-0.4 + 0.008 - 0.04)$

$$\Rightarrow \gamma_1 = 0,4 \gamma_0 \neq 0,816 \sigma_\varepsilon^2 \quad (1)$$

même

$$\gamma_0 = 0,2 \gamma_1 + 0,5 \gamma_2 + \text{cov}(\varepsilon_t, y_t) - 0,4 \text{cov}(\varepsilon_{t-1}, y_t) + 0,04 \text{cov}(\varepsilon_{t-2}, y_t)$$

$$\cdot \text{cov}(\varepsilon_t, y_t) = \sigma_\varepsilon^2$$

$$\cdot \text{cov}(\varepsilon_{t-1}, y_t) = 0,2 \sigma_\varepsilon^2 - 0,4 \sigma_\varepsilon^2 = -0,2 \sigma_\varepsilon^2$$

$$\begin{aligned} \cdot \text{cov}(\varepsilon_{t-2}, y_t) &= \text{cov}(\varepsilon_{t-2}, 0,2 y_{t-1} + 0,5 y_{t-2} + \varepsilon_t - 0,4 \varepsilon_{t-1} + 0,04 \varepsilon_{t-2}) \\ &= 0,2 \text{cov}(\varepsilon_{t-2}, y_{t-1}) + 0,5 \sigma_\varepsilon^2 + 0,04 \sigma_\varepsilon^2 \\ &= \underbrace{0,2 \times (-0,2 \sigma_\varepsilon^2)}_{-0,04 \sigma_\varepsilon^2} + 0,54 \sigma_\varepsilon^2 \\ &= 0,5 \sigma_\varepsilon^2 \end{aligned}$$

$$\gamma_0 = 0,2 \gamma_1 + 0,5 \gamma_2 + \sigma_\varepsilon^2 \underbrace{(1 + 0,08 + 0,04 \times 0,5)}_{= 1,1} \quad (2)$$

$$\gamma_2 = 0,2 \gamma_1 + 0,5 \gamma_0 + 0,04 \sigma_\varepsilon^2 = 1,1 \quad (3)$$

on a un système de 3 équations à 3 inconnues
(1), (2) et (3)

γ_0, γ_1 et γ_2 .

Representation $MA(\infty)$

$$(1 - \varphi_1 B - \varphi_2 B^2) y_t = (1 + \theta_1 B + \theta_2 B^2) \varepsilon_t$$

$$(1 - \varphi_1 B - \varphi_2 B^2)^{-1} = \sum_{i=0}^{\infty} \psi_i B^i$$

$$\text{avec } \psi_0 = 1 \quad \psi_1 = \varphi_1$$

$$\text{et } \psi_i = \varphi_1 \psi_{i-1} + \varphi_2 \psi_{i-2}$$

$$y_t = \sum_{i=0}^{\infty} \psi_i B^i (1 + \theta_1 B + \theta_2 B^2) \varepsilon_t$$

$$= \sum_{i=0}^{\infty} \psi_i \varepsilon_{t-i} + \theta_1 \sum_{i=0}^{\infty} \psi_i \varepsilon_{t-i-1}$$

$$+ \theta_2 \sum_{i=0}^{\infty} \psi_i \varepsilon_{t-i-2}$$

$$= \varepsilon_t + (\varphi_1 + \theta_1) \varepsilon_{t-1} + \sum_{i=0}^{\infty} \overbrace{(\psi_{i+2} + \theta_1 \psi_{i+1} + \theta_2 \psi_i)}^{= \psi_{i+2}} \varepsilon_{t-i-2}$$

$$\psi_0 = 1 \quad \psi_1 = \varphi_1 + \theta_1, \quad \psi_i = \varphi_1 \psi_{i-1} + \varphi_2 \psi_{i-2} ; i \geq 2$$

C'est la représentation $MA(\infty)$

Representation AR(∞)

$$(1 - \varphi_1 B - \varphi_2 B^2) y_t = (1 + \theta_1 B + \theta_2 B^2) \varepsilon_t$$

Si le modèle ARMA(2,2) est inversible, alors on a la représentation AR(∞)

$$\varepsilon_t = (1 + \theta_1 B + \theta_2 B^2)^{-1} (1 - \varphi_1 B - \varphi_2 B^2) y_t$$

$$(1 + \theta_1 B + \theta_2 B^2)^{-1} = \sum_{i=0}^{\infty} \pi_i B^i$$

$$\text{avec } \pi_0 = 1, \pi_1 = -\theta_1$$

$$\text{et } \pi_i = -\theta_1 \pi_{i-1} - \theta_2 \pi_{i-2}$$

$$\begin{aligned} \text{D'où } \varepsilon_t &= \sum_{i=0}^{\infty} \pi_i y_{t-i} - \varphi_1 \sum_{i=0}^{\infty} \pi_i y_{t-i-1} - \varphi_2 \sum_{i=0}^{\infty} \pi_i y_{t-i-2} \\ &= y_t + (\pi_1 - \varphi_1) y_{t-1} + \sum_{i=0}^{\infty} (\pi_{i+2} - \varphi_1 \pi_{i+1} - \varphi_2 \pi_i) y_{t-i} \\ &= \sum_{i=0}^{\infty} \pi_i^* y_{t-i} \end{aligned}$$

$$\text{avec } \pi_0^* = 1, \pi_1^* = \pi_1 - \varphi_1 = -\theta_1 - \varphi_1$$

$$\text{et } \pi_i^* = \pi_i - \varphi_1 \pi_{i-1} - \varphi_2 \pi_{i-2}, \quad i \geq 2.$$

$$B / \hat{\rho}_1 = 0.33 \quad \hat{\rho}_2 = -0.068 \quad \hat{\rho}_3 = -0.093$$

$$\hat{\rho}_4 = -0.024 \quad \hat{\rho}_5 = 0.009$$

$$) \quad \hat{\varphi}_{11} = \hat{\rho}_1 = 0.33$$

$$\hat{\varphi}_{22} = \frac{\hat{\rho}_2^2 - \hat{\rho}_1^2}{1 - \hat{\rho}_1^2} = 0.1985$$

$$\hat{\varphi}_{33} = \frac{\hat{\rho}_3^2 - \hat{\varphi}_{2,1} \hat{\rho}_2 - \hat{\varphi}_{2,2} \hat{\rho}_1}{1 - \hat{\varphi}_{2,1} \hat{\rho}_1 - \hat{\varphi}_{2,2} \hat{\rho}_2} = -0.1563$$

$$\text{car } \hat{\rho}_{21} = \hat{\varphi}_{11} - \hat{\varphi}_{22} \hat{\varphi}_{11} = 0.2645$$

etc.

$$) \quad \text{On teste } H_0 : \rho_h = 0 \quad \text{vs} \quad H_1 : \rho_h \neq 0$$

pour $h=1$, la statistique de test est :

$$\frac{\hat{\rho}_1}{\sqrt{\frac{1}{T}}}. \quad \text{sa valeur calculée est } \frac{0.33}{\sqrt{\frac{1}{10}}} \approx 1.04$$

On accepte H_0 . Les autres autocorrélations sont plus petites que $\hat{\rho}_1$. On peut donc affirmer au seuil $\alpha=0.05$ que $\rho_h=0$; $h=1, 2, \dots$

$$\bullet \quad \text{On teste } H_0 : \varphi_{hh} = 0 \quad \text{vs} \quad H_1 : \varphi_{hh} \neq 0$$

La statistique de test est $\sqrt{T} \hat{\varphi}_{hh}$.

On accepte H_0 au seuil $\alpha=0.05$. Il s'agit d'un WN.