

Séries temporelles

ISFA - Université Lyon 1

Janvier 2022 - Durée 1h30 - Sans document et sans calculatrice

On considère deux bruits blancs faibles $(\varepsilon_t)_{t \in \mathbb{Z}}$ et $(\varepsilon'_t)_{t \in \mathbb{Z}}$.
 On suppose que ces deux processus sont indépendants, c'est-à-dire que ε_u est indépendant de ε'_v pour tout couple d'entiers (u, v) .
 On note σ (rep. σ') la variance de ε_t (resp. ε'_t).
 On définit les deux processus suivants

$$\begin{aligned} X_t &= \varepsilon_t - \theta \varepsilon_{t-1} \\ X'_t &= \varepsilon'_t - \theta' \varepsilon'_{t-1} \end{aligned}$$

où θ et θ' sont deux réels.

1. Quelle est la nature des processus X_t et X'_t ?
2. Exprimer leurs fonctions d'autocovariance.
3. Montrer que le processus "somme" $\varepsilon_t + \varepsilon'_t$ est encore un bruit blanc.
4. Montrer que le processus "produit" $\varepsilon_t \varepsilon'_t$ est encore un bruit blanc.
5. Montrer que le processus $Y_t = X_t + X'_t$ est stationnaire (au second ordre).
6. Exprimer sa fonction d'autocovariance.
7. Donner une condition pour que le processus Y_t soit un processus AR (autorégressif).
8. Montrer que le processus $Z_t = X_t X'_t$ est encore stationnaire.
9. Exprimer sa fonction d'autocovariance.
10. Si on suppose que les ε_t suivent une loi normale centrée de variance σ , donner la loi de X_t .
11. En supposant que les ε_t suivent une loi normale centrée de variance σ , donner la loi jointe de (X_t, X_{t-1}) .

(6) (1 point) Donner l'expression de la fonction d'autocovariance de X_t .

(6) (1 point) Que peut-on dire de la covariance de X_t et X_{t-1} ?

(6) (2 points) Montrez que

Soient (ε_t) et (ε'_t) 2 bruits blancs faibles.

$$(\varepsilon_t) \sim \text{BB}(0, \sigma^2)$$

$$(\varepsilon'_t) \sim \text{BB}(0, \sigma'^2)$$

$$\forall (u, v), \varepsilon_u \perp\!\!\!\perp \varepsilon_v$$

$$\text{On définit } X_t = \varepsilon_t - \theta \varepsilon_{t-1}$$

$$X'_t = \varepsilon'_t - \theta' \varepsilon'_{t-1}$$

$$\theta, \theta' \in \mathbb{R}^2$$

1) Nature de X_t et X'_t

$$\text{(ce sont des MA(1) car } \begin{cases} X_t = \theta(L) \varepsilon_t \\ X'_t = \theta'(L) \varepsilon'_t \end{cases}$$

$$\text{avec } \begin{cases} \varepsilon_t \sim \text{BB}(0, \sigma^2) \\ \theta(L) = 1 - \theta L \\ \theta \in \mathbb{R}^2 \\ \varepsilon'_t \sim \text{BB}(0, \sigma'^2) \\ \theta'(L) = 1 - \theta' L \\ \theta' \in \mathbb{R}^2 \end{cases}$$

$\Rightarrow \theta = 0 \Rightarrow X_t \sim \text{BB}(0, \sigma^2)$

$\Rightarrow \theta' = 0 \Rightarrow X'_t \sim \text{BB}(0, \sigma'^2)$

2) $f_{X_t}(k)$ et $f_{X'_t}(k)$

$$\mathbb{E}[X_t] = 0$$

$$\mathbb{V}[X_t] = \mathbb{V}[\varepsilon_t - \theta \varepsilon_{t-1}]$$

$$= \sigma^2 + \theta^2 \sigma^2$$

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

$$f_{X_t}(k) = \text{Cov}(X_t, X_{t+k})$$

$$= \text{Cov}(\varepsilon_t - \theta \varepsilon_{t-1}, \varepsilon_{t+k} - \theta \varepsilon_{t+k-1}) = \begin{cases} (1 + \theta^2) \sigma^2 & \text{si } k=0 \\ -\theta \sigma^2 & \text{si } |k|=1 \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$$

$$\text{De même, } f_{X'_t}(k) = \begin{cases} (1 + \theta'^2) \sigma'^2 & \text{si } k=0 \\ -\theta' \sigma'^2 & \text{si } |k|=1 \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$$

3) Mg $\varepsilon_t + \varepsilon'_t \sim \text{BB}$

$$\star \mathbb{E}[\varepsilon_t + \varepsilon'_t] = 0$$

$$\star \mathbb{V}[\varepsilon_t + \varepsilon'_t] = \sigma^2 + \sigma'^2 \text{ par } \perp\!\!\!\perp$$

$$\star \text{Cov}(\varepsilon_t + \varepsilon'_t, \varepsilon_{t+k} + \varepsilon'_{t+k}) = 0 \quad \forall k \neq 0, \forall t \text{ par } \perp\!\!\!\perp \text{ entre les } \varepsilon_t \text{ et } \varepsilon'_t \text{ et car } \varepsilon_t, \varepsilon'_t \sim \text{BB}.$$

$$\Rightarrow (\varepsilon_t + \varepsilon'_t)_{\text{rez}} \sim \text{BB}(0, \sigma^2 + \sigma'^2)$$

4) Mg $\varepsilon_t \varepsilon'_{t+k} \sim \text{BB}$

$$\star \mathbb{E}[\varepsilon_t \varepsilon'_{t+k}] = \mathbb{E}[\varepsilon_t] \mathbb{E}[\varepsilon'_{t+k}] \text{ car } \forall (u, v), \varepsilon_u \perp\!\!\!\perp \varepsilon_v$$

$$= 0 \text{ car } \varepsilon_t, \varepsilon'_{t+k} \sim \text{BB}(0, \cdot)$$

$$\star \mathbb{V}[\varepsilon_t \varepsilon'_{t+k}] = \mathbb{E}[(\varepsilon_t \varepsilon'_{t+k})^2] - \mathbb{E}[\varepsilon_t \varepsilon'_{t+k}]^2$$

$$= \mathbb{E}[\varepsilon_t^2 \varepsilon'_{t+k}^2]$$

$$= \mathbb{E}[\varepsilon_t^2] \mathbb{E}[\varepsilon'_{t+k}^2] \text{ car } \forall (u, v), \varepsilon_u \perp\!\!\!\perp \varepsilon_v \Rightarrow \forall (u, v), \varepsilon_u^2 \perp\!\!\!\perp \varepsilon_v^2$$

$$= \sigma^2 \sigma'^2$$

$$\star \text{Cov}(\varepsilon_t \varepsilon'_{t+k}, \varepsilon_{t+m} \varepsilon'_{t+m+k}) = \mathbb{E}[(\varepsilon_t \varepsilon'_{t+k}) (\varepsilon_{t+m} \varepsilon'_{t+m+k})] - \mathbb{E}[\varepsilon_t \varepsilon'_{t+k}] \mathbb{E}[\varepsilon_{t+m} \varepsilon'_{t+m+k}]$$

$$\begin{aligned}
 &= E[\varepsilon_r \varepsilon'_r \varepsilon_{t+k} \varepsilon'_{t+k} + E[\varepsilon_r \varepsilon'_r] E[\varepsilon_{t+k} \varepsilon'_{t+k}]] \\
 &= 0 \quad \text{car } \forall (u, v), \varepsilon_u \perp\!\!\!\perp \varepsilon_v \text{ et car } \varepsilon_r \sim \text{BB}(0, \sigma^2) \\
 &\quad \varepsilon'_r \sim \text{BB}(0, \sigma'^2)
 \end{aligned}$$

5) $Y_r = X_r + X'_r$

$$\begin{aligned}
 &= \varepsilon_r - \theta \varepsilon_{r-1} + \varepsilon'_r - \theta' \varepsilon'_{r-1} \\
 &= \varepsilon_r + \varepsilon'_r - \theta \varepsilon_{r-1} - \theta' \varepsilon'_{r-1}
 \end{aligned}$$

$$E[Y_r] = E[\varepsilon_r + \varepsilon'_r - \theta \varepsilon_{r-1} - \theta' \varepsilon'_{r-1}]$$

$$= 0 \quad \text{car } \varepsilon_r \sim \text{BB}(0, \sigma^2) \quad \varepsilon'_r \sim \text{BB}(0, \sigma'^2)$$

$$\mathbb{V}[Y_r] = \mathbb{V}[X_r + X'_r]$$

$$\begin{aligned}
 &= \mathbb{V}[X_r] + \mathbb{V}[X'_r] \quad \text{car } X_r \perp\!\!\!\perp X'_r \\
 &= (1 + \theta^2)\sigma^2 + (1 + \theta'^2)\sigma'^2
 \end{aligned}$$

$$\text{Cov}(Y_r, Y_{r+k}) = \text{Cov}(X_r + X'_r, X_{r+k} + X'_{r+k})$$

$$= g_X(k) + g_{X'}(k) \quad \text{car } \forall (u, v), \varepsilon_u \perp\!\!\!\perp \varepsilon'_v$$

$$= \begin{cases} (1 + \theta^2)\sigma^2 + (1 + \theta'^2)\sigma'^2 & \text{si } k=0 \\ -\theta\sigma^2 - \theta'\sigma'^2 & \text{si } |k|=1 \\ 0 & \text{sinon.} \end{cases}$$

Donc Y_r est bien stationnaire.

6) $g_Y(k) = \begin{cases} (1 + \theta^2)\sigma^2 + (1 + \theta'^2)\sigma'^2 & \text{si } k=0 \\ -\theta\sigma^2 - \theta'\sigma'^2 & \text{si } |k|=1 \\ 0 & \text{sinon.} \end{cases}$

7) On dit d'un processus (X_r) qu'il est AR(p) (processus auto-régressifs):

$\star(X_r)$ est stationnaire

$$\star \Phi(L)X_r = \varepsilon_r$$

$$\text{avec } \Phi(L) = id - \phi_1 L - \dots - \phi_p L^p \quad \phi_j \in \mathbb{R}, \phi_p \neq 0$$

$$\text{et } \varepsilon_r \sim \text{BB}(0, \sigma^2)$$

On a montré que Y_r est stationnaire

$$Y_r = X_r + X'_r$$

$$\text{Si } \theta = \theta' \text{ on a } Y_r = \varepsilon_r - \theta(\varepsilon_{r-1} + \varepsilon'_{r-1})$$

$$= \eta_r - \theta \eta_{r-1}$$

$$= \Theta(L)\eta_r \quad \text{avec } \eta_r \sim \text{BB}(0, \sigma^2 + \sigma'^2)$$

$\Rightarrow Y_r$ est un MA(1)

$$\text{avec } \Theta(L) = 1 - \theta L$$

$$\text{Si } |\theta| < 1, \Theta(L) \text{ est inversible et } \Theta^{-1}(L) = \sum_{k=0}^{\infty} \theta^k L^k$$

$$|\theta| > 1, \Theta(L) \text{ est inversible et } \Theta^{-1}(L) = \sum_{k=0}^{\infty} \theta^{-k} L^k$$

$$|\theta| = 1, \Theta(L) \text{ non inversible}$$

$$\Rightarrow \text{Si } |\theta| \neq 1 \Rightarrow \Theta^{-1}(L)Y_r = \eta_r$$

$$\Rightarrow Y_r \text{ est un AR}$$

$$8) Z_r = X_r X'_r$$

$$\begin{aligned} * \mathbb{E}[Z_r] &= \mathbb{E}[X_r X'_r] \\ &= \mathbb{E}[X_r] \mathbb{E}[X'_r] \quad \text{car } \forall (u, v), E_u \perp\!\!\!\perp E_v \\ &= 0 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} * \mathbb{V}[Z_r] &= \mathbb{V}[X_r X'_r] \\ &= \mathbb{V}[X_r] \mathbb{V}[X'_r] \quad \text{car } \forall (u, v), E_u \perp\!\!\!\perp E_v \\ &= (1+\theta^2)\sigma^2 (1+\theta'^2)\sigma'^2 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{Cov}(Z_r, Z_{r+k}) &= \mathbb{E}[Z_r Z_{r+k}] - \underbrace{\mathbb{E}[Z_r] \mathbb{E}[Z_{r+k}]}_{=0} \\ &= \mathbb{E}[Z_r Z_{r+k}] \\ &= \mathbb{E}[X_r X'_r X_{r+k} X'_{r+k}] \\ &= \mathbb{E}[X_r X'_{r+k}] \mathbb{E}[X'_r X_{r+k}] = f_X(k) f_{X'}(k) \\ &= \begin{cases} (1+\theta^2)\sigma^2 (1+\theta'^2)\sigma'^2 & \text{si } k=0 \\ 0 & \text{si } |k|=1 \\ 0 & \text{sinon} \end{cases} \end{aligned}$$

$\Rightarrow Z_r$ stationnaire

$$g) f_Z(k) = \begin{cases} (1+\theta^2)(1+\theta'^2)\sigma^2\sigma'^2 & \text{si } k=0 \\ \theta\theta'\sigma^2\sigma'^2 & \text{si } |k|=1 \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$$

1g) On suppose $\varepsilon_r \sim N(0, \sigma^2)$

$$\Rightarrow X_r = \varepsilon_r - \theta \varepsilon_{r-1}$$

$$\mathbb{E}[X_r] = 0$$

$$\mathbb{V}[X_r] = f_X(0) = (1+\theta^2)\sigma^2$$

$$\Rightarrow X_r \sim N(0, (1+\theta^2)\sigma^2) \quad (\text{car CL de N})$$

1j) Loi jointe de (X_r, X_{r-1})

$\rightarrow (X_r, X_{r-1})$ suit une loi multidiimensionnelle avec $\mu = \begin{pmatrix} \mathbb{E}[X_r] \\ \mathbb{E}[X_{r-1}] \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}$

$$\text{et } \Sigma = \begin{pmatrix} f_X(0) & f_X(1) \\ f_X(1) & f_X(0) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} (1+\theta^2)\sigma^2 & \theta\sigma^2 \\ \theta\sigma^2 & (1+\theta'^2)\sigma'^2 \end{pmatrix}$$

$$= \begin{pmatrix} \mathbb{V}[X_r] & \text{Cov}(X_r, X_{r-1}) \\ \text{Cov}(X_{r-1}, X_r) & \mathbb{V}[X_{r-1}] \end{pmatrix}$$