

1. Processus stationnaire faible

- $t \mapsto \mu_X(t) = \mathbb{E}[X_t] = \mu$ où $\mu \in \mathbb{R}$, $\forall t \in \mathbb{Z}$
- $t \mapsto \gamma_X(t+h, t) = \gamma_X(h) = \text{Cov}(X_t, X_{t+h})$ où $h \in \mathbb{Z}$, $\forall t \in \mathbb{Z}$.

Intérêt

stat. fort { les propriétés de (X_t) ne sont pas modifiées par un changement de repère temporel, i.e. on garde le même comportement

- il n'y a pas de tendance
- l'autocovariance ne dépend que de l'amplitude du décalage h .
- permet de faire des régressions linéaires (si non-stationnaire, alors régression pas valide)
- permet de faire des intervalles de prédition.

2. Méthode de Box et Jenkins

1 - Transformation données :- homoscédasticité
- stationnarisation

2 - Estimation des paramètres p et q par visualisation des l'autocorrélogrammes et autocorrélogramme partiel

3 - Estimation des différents modèles

4 - Test d'adéquation des modèles (i.e. vérifier les modèles et choisir un modèle)

5 - Prévision des valeurs futures à travers le modèle retenu

Exercice 1

© Théo Jalabert



O. Bruit Blanc faible (n_t) $_{t \in \mathbb{Z}}$

- $\mathbb{E}[n_t] = 0$
- $\text{cov}(n_t, n_{t'}) = 0, \forall t \neq t'$
- $\mathbb{V}[n_t] = \sigma_n^2$

1. (X_t) $_{t \in \mathbb{Z}}$ stationnaire faible

- * Déf : • $\mu_x(t) = \mu, \forall t \in \mathbb{R}$
- $\gamma_x(t+h, t) = \gamma_x(h), \forall t \in \mathbb{Z}$

* $X_t = - \sum_{k=0}^{+\infty} \phi^k n_{t+k} \quad \text{où } 0 < |\phi| < 1$

$$\rightarrow \mathbb{E}[X_t] = - \sum_{k=0}^{+\infty} \phi^k \mathbb{E}[n_{t+k}] = 0$$

$$\begin{aligned} \rightarrow \mathbb{V}[X_t] &= \gamma_x(0) = (-1)^2 \sum_{k=1}^{+\infty} \phi^{2k} \mathbb{V}[n_{t+k}] + 0 \quad n_t \text{ est un BB donc décorrélé} \\ &= \sigma_n^2 \sum_{k=1}^{+\infty} (\phi^2)^k \quad \left\{ \begin{array}{l} k-1 = k' \\ k = k'+1 \end{array} \right. \\ &= \sigma_n^2 \phi^2 \sum_{k'=0}^{+\infty} (\phi^2)^{k'} \\ &= \sigma_n^2 \frac{\phi^2}{1 - \phi^2} \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \rightarrow \gamma_x(1) &= (-1)^2 \sum_{k=0}^{+\infty} \sum_{j=1}^{+\infty} \phi^k \phi^j \underbrace{\text{cov}(n_{t+k}, n_{t-1+j})}_{=0 \text{ sauf si } t+k = t-1+j, \text{i.e. } j=k+1} \\ &= \sum_{k=0}^{+\infty} \phi^{2k+1} \sigma_n^2 \\ &= \sigma_n^2 \phi \times \phi^2 \sum_{k=0}^{+\infty} \phi^{2k} = \phi \gamma_x(0) \end{aligned}$$

$$\gamma_x(2) = \sum_{k=0}^{+\infty} \phi^{2k+2} \sigma_n^2 \quad \text{par le même processus,}$$

$$= \sigma_n^2 \phi^2 \times \phi^2 \sum_{k=0}^{+\infty} \phi^{2k} = \phi \gamma_x(1) = \phi^2 \gamma_x(2)$$

$$\gamma_x(h) = \phi^{|h|} \gamma_x(0), \text{i.e. ne dépend pas de } t.$$

(X_t) $_{t \in \mathbb{Z}}$ est stationnaire

2. Mg $X_t = \frac{1}{\phi} X_{t-1} + \eta_t \rightarrow$ pas canonique car $\left| \begin{array}{l} \text{Théo J. labert} \\ \frac{1}{\phi} \end{array} \right| > 1$

$$\begin{aligned}
 X_t - \frac{1}{\phi} X_t &= - \sum_{k=1}^{+\infty} \phi^k \eta_{t+k} - \left(- \left(\frac{1}{\phi} \sum_{k=1}^{+\infty} \phi^{k+1} \eta_{t-1+k} \right) \right), \\
 &= - \sum_{k=1}^{+\infty} \phi^k \eta_{t+k} + \sum_{k'=0}^{+\infty} \phi^{k'+1} \eta_{t+k'}, \\
 &= - \sum_{k=1}^{+\infty} \phi^k \eta_{t+k} + \eta_t + \sum_{k=1}^{+\infty} \phi^k \eta_{t+k}, \\
 &= \eta_t, \text{ c.q.f.d.}
 \end{aligned}$$

3. Calcul $E[X_t \eta_{t+1}]$ et en déduire $(\eta_t)_{t \in \mathbb{Z}}$ n'est pas innovation

* Par construction de l'innovation (et donc du projeté), si (η_t) était l'innovation, on aurait: $\eta_{t+1} \perp\!\!\!\perp X_t$, i.e. $\eta_{t+1} \perp\!\!\!\perp X_{t-k}$, $k \geq 0$.
i.e. $\text{cov}(\eta_{t+1}, X_{t-k}) = 0$, $k \geq 0$.

$$\begin{aligned}
 * E[X_t \eta_{t+1}] &= \text{cov}(X_t, \eta_{t+1}) = \text{cov}(X_t, X_{t+1} - \frac{1}{\phi} X_t) \\
 &= \gamma_X(1) - \frac{1}{\phi} \gamma_X(0) \\
 &= \phi \gamma_X(0) - \frac{1}{\phi} \gamma_X(0) \\
 &= \left(\phi - \frac{1}{\phi} \right) \gamma_X(0) \\
 &\neq 0 \text{ car } |\phi| \neq 1 \text{ et } \gamma_X(0) \neq 0
 \end{aligned}$$

Donc $\eta_{t+1} \not\perp\!\!\!\perp X_t$, donc (η_t) n'est pas le processus d'innovation

4. Mg $(\varepsilon_t) \sim BBF(0, \sigma_\varepsilon^2)$ et $E[\varepsilon_t^2] < E[\eta_t^2]$

$$\begin{aligned}
 * \varepsilon_t &= X_t - \phi X_{t-1} \\
 \bullet E[\varepsilon_t] &= E[X_t](1-\phi) = 0 \text{ car } E[X_t] = 0, \text{ cf Q} \stackrel{?}{=} 1. \\
 \bullet V[\varepsilon_t] &= V[X_t] + \phi^2 V[X_{t-1}] - 2\phi \text{ (circled)} \text{ cov}(X_t, X_{t-1}) = \gamma_X(1) \\
 &= \gamma_X(0)(1+\phi^2) - 2\phi \times \phi \gamma_X(0) \\
 &= \gamma_X(0)(1+\phi^2 - 2\phi) \\
 &= \gamma_X(0)(1-\phi^2) \\
 &= \frac{\sigma_\eta^2}{1-\phi^2} \phi^2 (1-\phi^2) \Rightarrow \sigma_\varepsilon^2 = \sigma_\eta^2 \phi^2
 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
 \bullet \text{cov}(\varepsilon_t, \varepsilon_{t-h}) &= \text{cov}(X_t - \phi X_{t-1}, X_{t-h} - \phi X_{t-h-1}) \quad \text{© Théo Jalabert} \\
 &= \gamma_X(h) - \phi \gamma_X(h+1) - \phi \gamma_X(h-1) + \phi^2 \gamma_X(h) \\
 &= \cancel{\phi^h \gamma_X(0)} - \cancel{\phi^{h+2} \gamma_X(0)} - \cancel{\phi^h \gamma_X(0)} + \cancel{\phi^2 \gamma_X(0)} \\
 &= 0
 \end{aligned}$$

Ainsi $(\varepsilon_t) \sim \text{BBF}(0, \sigma_\varepsilon^2)$.

$$* \mathbb{E}[\varepsilon_t^2] = \text{var}[\varepsilon_t] = \phi^2 \sigma_\eta^2 = \phi^2 \mathbb{E}[\eta_t^2]$$

Or $|\phi| < 1$, donc $\phi^2 < 1$, donc

$$\mathbb{E}[\varepsilon_t^2] < \mathbb{E}[\eta_t^2]$$

5. Mg $(\varepsilon_t)_{t \in \mathbb{Z}}$ est le processus d'innovation

(ε_t) est l'innovation si $\varepsilon_t = X_t - \mathbb{E}(X_t | I, \underline{X}_{t-1})$, i.e.

$$\phi X_{t-1} = \mathbb{E}(X_t | I, \underline{X}_{t-1}).$$

$$\begin{aligned}
 \text{Or : } \mathbb{E}(X_t | I, \underline{X}_{t-1}) &= \mathbb{E}(\varepsilon_t + \phi X_{t-1} | I, \underline{X}_{t-1}) \\
 &= \phi X_{t-1} + \mathbb{E}(\varepsilon_t | I, \underline{X}_{t-1}) \text{ par définition de la régression linéaire}
 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
 \text{Or : } \mathbb{E}[\varepsilon_t, X_{t-1}] &= \text{cov}(\varepsilon_t, X_{t-1}) \\
 &= \text{cov}(X_t - \phi X_{t-1}, X_{t-1}) \\
 &= \gamma_X(1) - \phi \gamma_X(0) = \phi \gamma_X(0) - \phi \gamma_X(0) \\
 &= 0
 \end{aligned}$$

↳ pareil pour $\mathbb{E}[\varepsilon_t, X_{t-h}]$, $\forall h > 1$

Donc $\varepsilon_t \perp\!\!\!\perp X_{t-1}$, i.e. $\mathbb{E}(\varepsilon_t | I, \underline{X}_{t-1}) = 0$

Enfin, (ε_t) est le processus d'innovation de $(X_t)_{t \in \mathbb{Z}}$ et

$X_t = \phi X_{t-1} + \varepsilon_t$ est l'écriture canonique.

1. Moi $w_t = (1 - \varphi_1 L)(1 - \varphi_2 L)y_t$ est stationnaire et donner γ_w

$$y_t = \varphi_1 y_{t-1} + x_t + v_t \quad \text{et} \quad x_t = \varphi_2 x_{t-1} + u_t$$

$$\begin{aligned} \Rightarrow (1 - \varphi_2 L) y_t &= \varphi_1 (1 - \varphi_2 L) y_{t-1} + (1 - \varphi_2 L) x_t + (1 - \varphi_2 L) v_t \\ &= \varphi_1 ((1 - \varphi_2 L) y_{t-1}) + \underbrace{x_t - \varphi_2 x_{t-1}}_{v_t} + (v_t - \varphi_2 v_{t-1}) \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \Rightarrow w_t &= \varphi_1 (1 - \varphi_1 L)(1 - \varphi_2 L) y_{t-1} + (1 - \varphi_1 L) v_t + (1 - \varphi_1 L)(v_t - \varphi_2 v_{t-1}) \\ &= \varphi_1 w_{t-1} + v_t - \varphi_1 v_{t-1} + u_t - \varphi_1 u_t - \varphi_2 u_{t-1} + \varphi_1 \varphi_2 u_{t-2} \end{aligned}$$

$$v_{t-1} + (1 - \varphi_2 L) u_t$$

$$- \varphi_1 v_{t-1} - \varphi_1 u_t + \varphi_1 \varphi_2 u_{t-2} = \varphi_1 w_{t-1} ?$$

$$= \varphi_1 (-v_{t-1} - u_t + u_{t-2})$$

$$= \varphi \left(-\varphi_2 x_{t-2} - x_t - y_t - \varphi_1 y_{t-1} - x_t + u_{t-2} \right)$$