

Examen Séries temporelles 2013-2014

Master 2 SAF Pro

Sans document - Sans calculatrice - 2 heures

Questions de cours : (6 points)

1. Qu'est-ce qu'un processus stationnaire fort et un processus stationnaire faible? A partir de données, comment procédez-vous pour savoir si un processus est stationnaire (fort ou faible)?
2. Quel est l'intérêt des processus ARMA par rapport aux processus AR ou MA? Quelles sont les difficultés statistiques rencontrées pour identifier les ordres des processus ARMA par rapport à l'identification des ordres des processus AR ou MA?
3. Dans quel cadre utilise-t-on un modèle SARIMA plutôt qu'ARIMA? Comment savoir à partir de données s'il vaut mieux utiliser un modèle plutôt que l'autre?

Exercice 1 : (4 points)

Soit $(\eta_t)_{t \in \mathbb{Z}}$ un bruit blanc fort de variance σ_η^2 .

0. Rappeler la définition d'un bruit blanc fort et d'un bruit blanc faible.

On définit

$$X_t = \eta_t \eta_{t-1}, \quad t \in \mathbb{Z}.$$

1. Montrer que $(X_t)_{t \in \mathbb{Z}}$ est un bruit blanc faible et donner sa variance.

On définit

$$Y_t = (\eta_t + m)(\eta_{t-1} + m), \quad t \in \mathbb{Z},$$

avec $m \in \mathbb{R}$.

2. Montrer que $(Y_t)_{t \in \mathbb{Z}}$ est un processus $MA(1)$ non centré (donner son espérance, sa variance et ses autocorrélations).

3. Ecrire la représentation canonique de $(Y_t)_{t \in \mathbb{Z}}$.

Exercice 2 : (10 points)

On considère le processus $(X_t)_{t \in \mathbb{Z}}$ suivant:

$$X_t = \varphi_1 X_{t-1} + \varphi_2 X_{t-2} + \varepsilon_t$$

où $(\varepsilon_t)_{t \in \mathbb{Z}} \sim BB(0, \sigma_\varepsilon^2)$. On définit les polynômes

$$\begin{aligned}\Phi(x) &= 1 - \varphi_1 x - \varphi_2 x^2 \\ \bar{\Phi}(x) &= x^2 - \varphi_1 x - \varphi_2\end{aligned}$$

1. Donner les conditions sur les racines de Φ et $\bar{\Phi}$ pour qu'il existe une solution stationnaire.

2. On cherche les conditions sur les coefficients φ_1 et φ_2 pour que l'écriture du processus soit l'écriture canonique.
 - a) Donner les conditions sur les racines de $\bar{\Phi}$ pour que ce soit le cas.
 - b) En considérant le produit des racines, en déduire qu'une condition nécessaire est $|\varphi_2| < 1$.
 - c) Montrer que, si les racines sont complexes conjuguées ($\varphi_1^2 + 4\varphi_2 < 0$), alors la condition $-\varphi_2 < 1$ est suffisante.
 - d) Montrer à l'aide d'un graphique que, si les racines sont réelles ($\varphi_1^2 + 4\varphi_2 \geq 0$), alors les conditions suivantes sont suffisantes

$$1 - \varphi_1 - \varphi_2 > 0, \quad 1 + \varphi_1 - \varphi_2 > 0.$$

- e) En déduire sur une représentation graphique, le domaine d'existence du couple (φ_1, φ_2) pour que l'écriture du processus soit l'écriture canonique.

On suppose dorénavant qu'il s'agit de la représentation canonique.

3. On cherche une représentation $MA(\infty)$ de X_t .

- a) Donner les propriétés de (ε_t) .
- b) On suppose que les racines, λ_1 et λ_2 , de Φ sont réelles ($\varphi_1^2 + 4\varphi_2 > 0$). Donner la représentation $MA(\infty)$ de X_t (indication: utiliser une décomposition en éléments simples).

4. On cherche à déterminer les autocorrélations du processus.

- a) Montrer que

$$\begin{aligned}\gamma_X(0) &= \frac{(1 - \varphi_2)}{(1 + \varphi_2)((1 - \varphi_2)^2 - \varphi_1^2)} \sqrt{\varepsilon}^2 \\ \rho_X(1) &= \frac{\varphi_1}{1 - \varphi_2} \\ \rho_X(2) &= \frac{\varphi_1^2 - \varphi_2^2 + \varphi_2}{1 - \varphi_2}\end{aligned}$$

- b) Montrer que pour $h \geq 2$

$$\rho_X(h) = \varphi_1 \rho_X(h-1) + \varphi_2 \rho_X(h-2).$$

- c) Donner suivant le signe de $\varphi_1^2 + 4\varphi_2$, la forme générale de $\rho_X(h)$.

Ques° de cours:

1) * Processus stationnaire fort $(X_t)_{t \in \mathbb{Z}}$

→ (X_t) est invariant par translation, i.e. $(X_{t_1}, \dots, X_{t_k}) \stackrel{D}{=} (X_{t_1+h}, \dots, X_{t_k+h}) \quad \forall k, h \in \mathbb{Z}$

* Processus stationnaire faible $(X_t)_{t \in \mathbb{Z}}$

→ moyenne et autocovariance stables par translat°

$$\hookrightarrow t \mapsto \mu_X(t) = \mu \in \mathbb{R} \quad \forall t$$

$$\star t \mapsto f_X(t, t+h) = f_X(h) \quad \forall t$$

* Recommandre si processus est stationnaire fort/faible ?

→ Trace l'autocorrélogramme et observer une \searrow exponentielle

2) Intérêt ARMA p/q aux AR ou MA

→ moins de paramètres que les modèles AR ou MA

→ ARMA peut s'écrire comme MA(∞) et AR(∞) si racines de modules > 1.

Dificultés statistiques pour identifier les ordres d'un ARMA p/q à MA ou AR

→ ARMA peut s'écrire comme AR ou MA, donc paramètres très reliés

→ racines des ϕ et ψ doivent être de module > 1

...

3) Cadre SARIMA plutôt qu'ARIMA

ARIMA → permet de stationnariser un processus afin d'avoir un processus asymptotique ARIMA

SARIMA → généralisation des modèles ARIMA contenant une partie saisonnière de nature aléatoire.

Quel modèle à partir des données?

3 critères: * parcimonie : nb de paramètres minimal

* prédict°: 1 - R^2 coeff de détermimat°

$$2 - \bar{R}^2$$

$$3 - \sigma^2 \text{ variance })_{\min}$$

$$4 - \text{Fisher})_{\max}$$

) max

- * Informations : 1- variance résiduelle
 2- AIC et AICC
 3- BIC
 4- Harman-Quinn

© Théo Jalabert

Exercice 1:

$$0) X_r \sim BBF(0, \sigma^2) \Rightarrow \text{Les } X_r \text{ sont iid et } E[X_r] = 0$$

$$\mathbb{V}[X_r] = \sigma^2$$

$$f_{X_r}(h) = \begin{cases} \sigma^2 & \text{si } h=0 \\ 0 & \text{si } |h|>0 \end{cases}$$

$$X_r \sim BB(0, \sigma^2) \Rightarrow E[X_r] = 0$$

$$\mathbb{V}[X_r] = \sigma^2$$

$$f_{X_r}(h) = \begin{cases} \sigma^2 & \text{si } h=0 \\ 0 & \text{si } |h|>0 \end{cases}$$

On définit $X_r = \eta_r \eta_{r+} \quad r \in \mathbb{Z}$ avec $\eta_r \sim BBF(0, \sigma_\eta^2)$

$$1) E[X_r] = E[\eta_r \eta_{r+}] = E[\eta_r] E[\eta_{r+}] \text{ car } (\eta_r) \text{ iid} \\ = 0 \quad \text{car } \eta_r \sim BBF(0, \sigma_\eta^2)$$

$$\mathbb{V}[X_r] = \mathbb{V}[\eta_r \eta_{r+}] = \mathbb{V}[\eta_r] \mathbb{V}[\eta_{r+}] \text{ car } (\eta_r) \sim BBF(0, \sigma_\eta^2) \\ = \sigma_\eta^2 \sigma_\eta^2 \\ = \sigma_\eta^4$$

$$f_{X_r}(h) = \text{Cov}(\eta_r \eta_{r+}, \eta_{r+h} \eta_{r+h+}) \\ = \left[E\left(\eta_r \eta_{r+} - \frac{E[\eta_r \eta_{r+}]}{0}\right) \left(\eta_{r+h} \eta_{r+h+} - \frac{E[\eta_{r+h} \eta_{r+h+}]}{0} \right) \right] \\ = E[\eta_r \eta_{r+} \eta_{r+h} \eta_{r+h+}] = \begin{cases} \sigma_\eta^4 & \text{si } h=0 \\ 0 & \text{si } |h|>0 \text{ car } \eta_r \sim BBF(0, \sigma_\eta^2) \end{cases}$$

$$\Rightarrow X_r \sim BB(0, \sigma_\eta^4)$$

On définit $Y_r = (\eta_r + m)(\eta_{r+} + m)$

$$2) E[Y_r] = E[(\eta_r + m)(\eta_{r+} + m)] \\ = m^2 \quad \text{car } \eta_r \sim BBF(0, \sigma_\eta^2)$$

$$\mathbb{V}[Y_r] = \mathbb{V}[(\eta_r + m)(\eta_{r+} + m)] \\ = \mathbb{V}[\eta_r \eta_{r+} + m(\eta_r + \eta_{r+}) + m^2] \\ = \mathbb{V}[\eta_r \eta_{r+}] + m^2 \mathbb{V}[\eta_r + \eta_{r+}] \quad \text{car cov} = 0 \\ = \sigma_\eta^4 + m^2 2\sigma_\eta^2 \\ = \sigma_\eta^2 (\sigma_\eta^2 + 2m^2)$$

$$\text{Cov}(Y_r, Y_{r+}) = E[Y_r Y_{r+}] - \frac{E[Y_r]}{m^2} \frac{E[Y_{r+}]}{m^2} \\ = E[Y_r Y_{r+}] - m^4$$

$$\begin{aligned} E[Y_t Y_{t+1}] &= E[(\eta_{t+1} + m)(\eta_{t+2} + m)^2 (\eta_{t+3} + m)] \\ &= E[\eta_{t+1} + m] E[(\eta_{t+2} + m)^2] E[\eta_{t+3} + m] \\ &= m \times (\sigma_\eta^2 + m^2) m \\ \Rightarrow f_X(1) &= m^2 \sigma_\eta^2 \end{aligned}$$

et si $|h| > 1$, $f_X(h) = 0$ car $E[Y_t Y_{t+h}] = m^4$ ($|h| > 1$)
 $\rightarrow f_X(h) = m^4 - m^4 = 0$

$\Rightarrow Y_t$ est bien MA(1) non centrée t.q. $E[Y_t] = m^2$

$$\begin{aligned} V(Y_t) &= \sigma_\eta^2 (\sigma_\eta^2 + 2m^2) \\ f_Y(h) &= \begin{cases} \sigma_\eta^2 (\sigma_\eta^2 + 2m^2) & \text{si } h=0 \\ m^2 \sigma_\eta^2 & \text{si } |h|=1 \\ 0 & \text{si } |h| > 1 \end{cases} \end{aligned}$$

3) $Y_t = \mu + \varepsilon_t + \theta \varepsilon_{t-1}, \quad \varepsilon_t \sim BB(0, \sigma_\varepsilon^2)$

$$\Rightarrow \mu = m^2$$

$$(\theta^2 + \theta^2) \sigma_\varepsilon^2 = \sigma_\eta^2 (\sigma_\eta^2 + 2m^2)$$

$$\theta \sigma_\varepsilon^2 = m^2 \sigma_\eta^2$$

$$\Rightarrow \mu = m^2 \quad \theta = \frac{m^2}{\sigma_\eta^2} \quad \text{et } \varepsilon_t = X_t \sim BB(0, \sigma_\eta^4)$$

$$\Rightarrow Y_t = m^2 + X_t + \frac{m^2}{\sigma_\eta^2} X_{t-1} \quad \text{Ecriture canonique } X_t \sim BB(0, \sigma_\eta^4)$$

Exercice 2.

$$X_t = \varphi_1 X_{t-1} + \varphi_2 X_{t-2} + \varepsilon_t$$

$$\varepsilon_t \sim BB(0, \sigma_\varepsilon^2)$$

$$\phi(x) = 1 - \varphi_1 x - \varphi_2 x^2$$

$$\bar{\phi}(x) = x^2 - \varphi_1 x - \varphi_2 = x^2 \phi\left(\frac{1}{x}\right)$$

1) Pour qu'il existe une solut^e stationnaire il faut que les racines de ϕ soient $\neq 1$

\Rightarrow Pour $\bar{\phi}$ idem

2) a) Ecriture canonique \Rightarrow racines de ϕ en dehors de \mathbb{C}_{+} i.e. $|\text{racines}| > 1$

\Rightarrow racines de $\bar{\phi}$ dans \mathbb{C}_{+} i.e. $|\text{racines}| < 1$

b) $(X - R_1)(X - R_2) = X^2 - (R_1 + R_2)X + R_1 R_2$
Racines

$$\Rightarrow \varphi_2 = T \text{ racines}$$

les racines pour $\bar{\phi}$ doivent être dans \mathbb{C}_{+} $\Rightarrow |\text{racines}| < 1$

$$\Rightarrow |\varphi_2| = T \text{ racines} < 1$$

c) Si $\varphi_1^2 + 4\varphi_2 < 0$

racines conjuguées. Soit λ_1 et λ_2 les solut^e conjuguées $\rightarrow \lambda_1 = \bar{\lambda}_2$

$$\Rightarrow -\varphi_2 - \lambda_1 \bar{\lambda}_2 = \lambda_1 \bar{\lambda}_1 = |\lambda_1|^2 < 1$$

$$\lambda_1 + \bar{\lambda}_1 = 2 \operatorname{Re}(\lambda_1)$$

1) On suppose λ_1 et λ_2 racines de $\bar{\phi}$, alors $\frac{1}{\lambda_1}$ et $\frac{1}{\lambda_2}$ racines de ϕ
 $\Rightarrow \bar{\phi}(\lambda_1) = \bar{\phi}(\lambda_2) = \phi\left(\frac{1}{\lambda_1}\right) = \phi\left(\frac{1}{\lambda_2}\right) = 0$

De plus on a $|\lambda_1|, |\lambda_2| < 1 \Leftrightarrow \left|\frac{1}{\lambda_1}, \frac{1}{\lambda_2}\right| > 1$

On sait aussi que $\phi(0) = 1$ et $\bar{\phi}(0) = -\varphi_2$

$\Rightarrow \phi$ et $\bar{\phi}$ possèdent deux points d'intersection

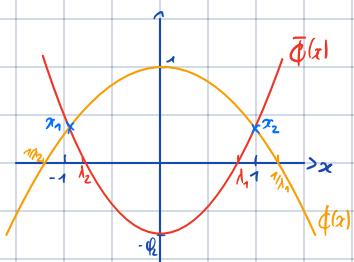
$$\phi(x) = \bar{\phi}(x) \Leftrightarrow 1 - \varphi_1 x - \varphi_2 x^2 = x^2 - \varphi_1 x - \varphi_2$$

$$\Leftrightarrow x^2 (1 + \varphi_2) = 1 + \varphi_2$$

$$\Leftrightarrow x^2 = 1$$

$$\Leftrightarrow x \in (-1, 1)$$

On note x_1 et x_2 les points $(-1, \bar{\phi}(-1))$ resp $(1, \bar{\phi}(1))$



On remarque $\bar{\phi}(1) = 1 - \varphi_1 - \varphi_2 > 0$

$$\bar{\phi}(-1) = -1 + \varphi_1 - \varphi_2 > 0$$

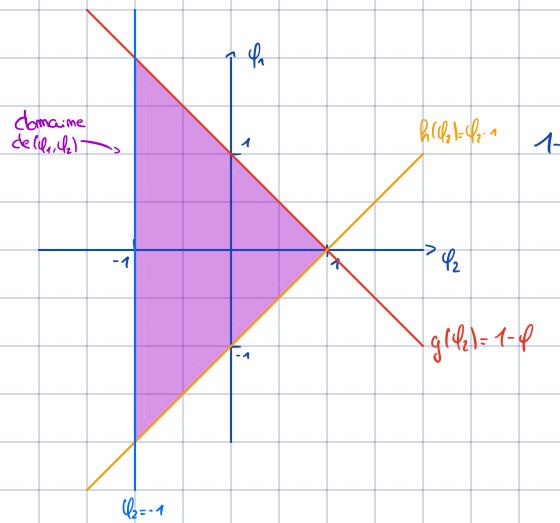
2) On a vu que $1 - \varphi_1 - \varphi_2 > 0 \Rightarrow 1 - \varphi_2 > \varphi_1$

$$1 + \varphi_1 - \varphi_2 > 0 \Rightarrow \varphi_1 > \varphi_2 - 1$$

On va s'intéresser à $h(\varphi_2) = \varphi_2 - 1$

$$\text{et } g(\varphi_2) = 1 - \varphi_2$$

De plus on doit respecter $|\varphi_2| < 1$



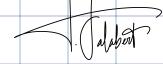
3) a) $E_r \sim BB(0, \sigma_r^2)$

$$\Rightarrow E[\varepsilon_r] = 0$$

$$V[\varepsilon_r] = \sigma_r^2$$

$$\text{Cov}(\varepsilon_t, \varepsilon_{t'}) = 0 \quad \forall t \neq t'$$

b) On suppose que λ_1 et λ_2 racines de ϕ avec (λ_1, λ_2) réelles i.e. $(\lambda_1 + \lambda_2 > 0)$

© Théo Jalabert 

$$\Rightarrow \phi(L) = 1 - \phi_1 L - \phi_2 L^2 = (1 - \lambda_1 L)(1 - \lambda_2 L)$$

$$\frac{1}{\phi(L)} = \frac{1}{(1 - \lambda_1 L)(1 - \lambda_2 L)} = \frac{a}{1 - \lambda_1 L} + \frac{b}{1 - \lambda_2 L}$$

$$\Rightarrow \frac{1}{(1 - \lambda_1 L)(1 - \lambda_2 L)} = \frac{a(1 - \lambda_2 L) + b(1 - \lambda_1 L)}{(1 - \lambda_1 L)(1 - \lambda_2 L)} \Rightarrow \begin{cases} a+b=1 \\ -(a\lambda_2 + b\lambda_1)=0 \end{cases}$$

$$\Rightarrow \begin{cases} a=1-b \\ b=-\frac{a\lambda_2}{\lambda_1} \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} a=1+\frac{a\lambda_2}{\lambda_1} \Rightarrow a=\frac{\lambda_1}{\lambda_1+\lambda_2} \\ b=-\frac{\lambda_2}{\lambda_1+\lambda_2} \end{cases}$$

$$\Rightarrow \frac{a}{1 - \lambda_1 L} = \frac{\lambda_1}{\lambda_1 + \lambda_2} \times \frac{1}{1 - \lambda_1 L} \quad \text{et} \quad \frac{b}{1 - \lambda_2 L} = \frac{-\lambda_2}{\lambda_1 + \lambda_2} \times \frac{1}{1 - \lambda_2 L}$$

Comme $|\lambda_1| < 1$ et $|\lambda_2| < 1$

$$\Rightarrow \frac{a}{1 - \lambda_1 L} = a \sum_{k=0}^{\infty} (\lambda_1^k) L^k$$

$$\text{et} \quad \frac{b}{1 - \lambda_2 L} = b \sum_{k=0}^{\infty} (\lambda_2^k) L^k$$

$$\Rightarrow \frac{a}{1 - \lambda_1 L} = \frac{\lambda_1}{\lambda_1 + \lambda_2} \sum_{k=0}^{\infty} (\lambda_1^k) L^k \quad ; \quad \frac{b}{1 - \lambda_2 L} = \frac{-\lambda_2}{\lambda_1 + \lambda_2} \sum_{k=0}^{\infty} (\lambda_2^k) L^k$$

$$\Rightarrow \phi'(L) = \frac{1}{\lambda_1 + \lambda_2} \left[\sum_{k=0}^{\infty} ((\lambda_1^{k+1} - \lambda_2^{k+1}) L^k) \right]$$

4) a) Il s'agit des équations de Yule-Walker:

Rappel : Yule-Walker

$$Y_X(k) = \sum_{j=1}^p \phi_j Y_X(k-j)$$

$$\forall k \geq 0 \quad \text{et} \quad X_t = \varepsilon_t + \phi_1 X_{t-1} + \dots + \phi_p X_{t-p}$$

$$\phi_X(k) = \frac{Y_X(k)}{Y_X(0)} = \sum_{j=1}^p \phi_j P_X(k-j)$$

$$\text{Ici: } X_t = \varepsilon_t + \phi_1 X_{t-1} + \phi_2 X_{t-2}$$

$$\Rightarrow Y_X(0) = \sum_{j=1}^2 \phi_j Y_X(0-j) \quad Y_X(k) \text{ symétrique}$$

$$= \phi_1 Y_X(-1) + \phi_2 Y_X(-2) + \nabla \varepsilon^2$$

$$Y_X(1) = \phi_1 Y_X(0) + \phi_2 Y_X(-1) \Rightarrow Y_X(1) = \frac{\phi_1}{1-\phi_2} Y_X(0)$$

$$Y_X(2) = \phi_1 Y_X(1) + \phi_2 Y_X(0) \Rightarrow Y_X(2) = (\phi_1 \times \frac{\phi_1}{1-\phi_2} + \phi_2) Y_X(0) \Rightarrow Y_X(2) = \phi_1 \times \frac{\phi_1}{1-\phi_2} Y_X(0) + \phi_2 \times \frac{(\phi_1^2 + \phi_2)}{1-\phi_2} Y_X(0) + \nabla \varepsilon^2$$

$$= \frac{1}{1-\phi_2} (\phi_1^2 + \phi_1^2 \phi_2 + \phi_2^2 (1-\phi_2)) Y_X(0) + \nabla \varepsilon^2$$

$$\Rightarrow \left(\frac{1-\phi_2 - \phi_1^2 - \phi_1^2 \phi_2 - \phi_2^2 + \phi_2^3}{1-\phi_2} \right) Y_X(0) = \nabla \varepsilon^2$$

$$\text{Or si } 1 - \phi_2 - \phi_1^2 - \phi_1^2 \phi_2 - \phi_2^3 + \phi_2^3 = 1 - \phi_2 - \phi_1^2 (1 + \phi_2) - \phi_2^2 (1 - \phi_2)$$

$$= (1 - \phi_2) (1 - \phi_2^2) - (\phi_1^2 (1 - \phi_2))$$

$$= (1 - \phi_2) ((1 - \phi_2) (1 + \phi_2)) - \phi_1^2 (1 - \phi_2)$$

$$= (1 + \phi_2) ((1 - \phi_2)^2 - \phi_1^2)$$

$$\Rightarrow Y_X(0) = \frac{1 - \phi_2}{(1 + \phi_2)((1 - \phi_2)^2 - \phi_1^2)} \nabla \varepsilon^2$$

$$\text{Or si on que } Y_X(1) = \frac{\phi_1}{1-\phi_2} Y_X(0) \Rightarrow \phi_X(1) = \frac{Y_X(1)}{Y_X(0)} = \frac{\phi_1}{1-\phi_2}$$

$$\text{et } Y_X(2) = \phi_1 Y_X(1) + \phi_2 Y_X(0) = \left(\phi_1 \times \frac{\phi_1}{1-\phi_2} + \phi_2 \right) Y_X(0) \Rightarrow \phi_X(2) = \frac{Y_X(2)}{Y_X(0)} = \frac{\phi_1^2 + \phi_1 \phi_2 + \phi_2}{1-\phi_2} = \frac{\phi_1^2 - \phi_1^2 + \phi_2}{1-\phi_2}$$

b) Démontrons

$$X_t = \varepsilon_t + \varphi_1 X_{t-1} + \varphi_2 X_{t-2}$$

$$\text{Cov}(X_t, X_{t+k}) = [\mathbb{E}[X_t X_{t+k}] - \mathbb{E}[X_t] \mathbb{E}[X_{t+k}]]$$

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

$$\text{Donc } \text{Cov}(X_t, X_{t+k}) = \mathbb{E}[X_t X_{t+k}]$$

$$\begin{aligned} \text{Si } h = 1 : \quad \mathbb{E}[X_t^2] &= \mathbb{V}[X_t] = f_X(0) = [\mathbb{E}[\varepsilon_t X_t] + \varphi_1 \mathbb{E}[\varepsilon_{t-1} X_t] + \varphi_2 \mathbb{E}[\varepsilon_{t-2} X_t]] \\ &= [\mathbb{E}[\varepsilon_t X_t] + \varphi_1 f_X(1) + \varphi_2 f_X(2)] \end{aligned}$$

$$\mathbb{E}[\varepsilon_t X_t] = \mathbb{E}[\varepsilon_t^2] + \varphi_1 \mathbb{E}[\varepsilon_{t-1} X_t] + \varphi_2 \mathbb{E}[\varepsilon_{t-2} X_t]$$

Or comme $\varepsilon_t \sim \text{BB}(0, \sigma_\varepsilon^2)$ et X_t une variable nulle ($f_X(0) = 0$) ($Q3.b)$) $\Rightarrow \mathbb{E}[\varepsilon_t X_t] = 0 \quad \forall t \geq 0$

$$\text{Donc } \mathbb{E}[\varepsilon_t X_t] = \sigma_\varepsilon^2$$

$$\Rightarrow f_X(0) = \sigma_\varepsilon^2 + \sum_{j=1}^2 \varphi_j f_X(j)$$

$$\text{Dès lors, } \mathbb{E}[X_t X_{t+k}] = f_X(k) = \underbrace{\mathbb{E}[\varepsilon_t X_t]}_{=0} + (\varphi_1 f_X(k-1) + \varphi_2 f_X(k-2))$$

$$\Rightarrow f_X(k) = \varphi_1 f_X(k-1) + \varphi_2 f_X(k-2)$$

$$\Rightarrow f_X(k) = \varphi_1 f_X(k-1) + \varphi_2 f_X(k-2)$$

c)