

**Exercice 1 :** Soit  $(X_t)_t$  la série temporelle définie pour tout  $t \in \mathbb{Z}$  par

$$X_t = m_t + s_t + \varepsilon_t$$

où  $(m_t)_t$  est une tendance affine,  $(\varepsilon_t)_t$  est une suite i.i.d suivant  $\mathcal{N}(0, \sigma^2)$  et  $s_t = u_t + v_t$ , avec

$$u_t = \cos\left(\frac{2\pi}{3}t\right) \quad \text{et} \quad v_t = \cos\left(\frac{\pi}{3} + \frac{\pi}{2}t\right).$$

- 1) Déterminer les périodes de  $(u_t)_t$ ,  $(v_t)_t$  et  $(s_t)_t$ .
- 2) Montrer que  $(u_t)_t$ ,  $(v_t)_t$  et  $(s_t)_t$  sont chacune de moyenne nulle sur une période.
- 3) Déterminer une moyenne mobile centrée et symétrique qui laisse invariante la suite  $(m_t)_t$  et absorbe  $(u_t)_t$  (resp.  $(v_t)_t$ ,  $(s_t)_t$ ).

**Exercice 2 :** Considérons les moyennes mobiles suivantes

$$M = \frac{1}{3}(I + B + B^2), \quad N = 2M - MM.$$

- 1) Montrer que  $N$  laisse invariante les tendances linéaires.
- 2) Montrer que  $M$  et  $N$  absorbent la série  $(\sin(\frac{2\pi}{3}t))_t$ .

**Exercice 3 :** On étudie la série temporelle des températures mensuelles enregistrées à Nottingham Castle entre janvier 1920 et décembre 1939. Cette série est disponible sous R. La série ne présentant pas de tendance particulière. On tente de la désaisonnaliser par régression sur les fonctions trigonométriques,  $t \mapsto \cos\left(\frac{2\pi j}{12}t\right)$  pour  $j = 1, \dots, 6$  et  $t \mapsto \sin\left(\frac{2\pi j}{12}t\right)$  pour  $j = 1, \dots, 5$ . Sous R, rentrer le code suivant. Commenter.

```
data(nottem)
f=t(as.matrix(1:6))/12
temps=as.matrix(1:length(nottem))
X=cbind(cos(2*pi*temps**%f),sin(2*pi*temps**%f))[, -12]
X=as.data.frame(X)
colnames(X)=c('cos1', 'cos2', 'cos3', 'cos4', 'cos5', 'cos6',
'sin1', 'sin2', 'sin3', 'sin4', 'sin5')
reglin=lm(nottem~cos1+sin1+sin2+sin4,data=X);
summary(reglin)
ajust=reglin$fitted
resid=reglin$residuals
resid=ts(resid,start=c(1920,1),end=c(1939,12),frequency=12)
ajust=ts(ajust,start=c(1920,1),end=c(1939,12),frequency=12)
graph=cbind(nottem,ajust,resid);
plot.ts(graph)
```

**Exercice 4 :** Soient  $(X_t)$  et  $(Y_t)$  deux processus MA définis pour tout  $t \in \mathbb{Z}$  par

$$X_t = 3 + \varepsilon_t + 2\varepsilon_{t-1} \quad \text{et} \quad Y_t = \eta_t - \frac{1}{2}\eta_{t-1} + \frac{1}{3}\eta_{t-2}$$

où  $(\varepsilon_t)$  et  $(\eta_t)$  sont deux bruits blancs indépendants de variance respective  $\sigma_\varepsilon^2 = 1$  et  $\sigma_\eta^2 = 2$ . On pose  $Z_t = X_t + Y_t$ .

- 1) Simuler une trajectoire de  $X$ , de  $Y$  et de  $Z$ , de taille  $n = 1000$ .
- 2) A l'aide des fonctions `acf` et `pacf`, tracer les fonctions d'autocorrélation et d'autocorrélation partielle empirique de chacun des trois processus.

**Exercice 5 :** Soit  $(\varepsilon_t)_{t \in \mathbb{Z}}$  un bruit blanc de variance  $\sigma^2 > 0$  et soit  $(X_t)_{t \in \mathbb{Z}}$  le processus défini par

$$X_t = \varepsilon_t - \theta\varepsilon_{t-1}, \quad t \in \mathbb{Z}, \quad \theta \in \mathbb{R}^*$$

- 1) Calculer la fonction d'autocorrélation de  $(X_t)_{t \in \mathbb{Z}}$  puis tracer son autocorrélogramme.
- 2) Soit  $\varphi \in \mathbb{R}^*$  tel que  $|\varphi| \leq 1/2$  et soit  $\rho : \mathbb{Z} \rightarrow \mathbb{R}$  la fonction donnée par

$$\rho(h) = \begin{cases} 1 & \text{si } h = 0, \\ \varphi & \text{si } |h| = 1, \\ 0 & \text{sinon.} \end{cases}$$

De quel processus stationnaire  $\rho$  est-elle la fonction d'autocorrélation ?

**Exercice 6 :** Soit le processus AR(1) défini, pour tout  $t \in \mathbb{Z}$ , par

$$X_t = \mu + \phi X_{t-1} + \varepsilon_t$$

où  $(\varepsilon_t)$  est un bruit blanc de variance  $\sigma^2$ .

- 1) Simuler une trajectoire de ce processus de taille  $n = 1000$  pour  $\mu = 1$ ,  $\sigma^2 = 0.5$  et  $\phi = 0.45$  puis pour  $\phi = 0.95$  et enfin pour  $\phi = 1$ .
- 2) Pour chaque valeur de  $\phi$  représenter graphiquement la trajectoire simulée.
- 3) A l'aide de la fonction `acf`, tracer la fonction d'autocorrélation empirique du processus. Dans quels cas est-il stationnaire ?
- 4) Soit  $10 \leq j \leq n$ . Dans les cas stationnaires, estimer  $\mu$ ,  $\phi$  et  $\sigma^2$  à partir de la trajectoire  $X_1, \dots, X_j$  (on utilisera la moyenne empirique et les équations de Yule-walker). Comparer graphiquement les estimations avec les vraies valeurs des paramètres en fonction de la valeur de  $j$ .
- 5) *Bonus :* Pour chaque  $10 \leq j \leq n$ , proposer un estimateur de la prévision de  $X_{j+1}$  à partir de l'observation de la trajectoire  $(X_1, \dots, X_j)$ . Superposer la vraie trajectoire et sa prévision en fonction de  $j$ . Que constatez-vous selon la valeur de  $\phi$  ?

**Exercice 7 :** Soit  $(X_t)$  un processus MA(2) de paramètres  $m = 3$ ,  $\theta_1 = \frac{1}{2}$  et  $\theta_2 = -\frac{1}{3}$ .

- 1) Simuler une trajectoire pour  $t = 1, \dots, 300$ .
- 2) Utiliser la fonction `arima` pour estimer les paramètres  $m$ ,  $\theta_1$  et  $\theta_2$  par maximum de vraisemblance à partir des 200 premières observations.
- 3) *Bonus* : Ecrire un algorithme pour prédire les valeurs de  $X_t$  pour  $t = 201, \dots, 300$  et les comparer graphiquement avec les vraies valeurs observées.

**Exercice 8 :** Soit  $(\varepsilon_t)_{t \in \mathbb{Z}}$  un bruit blanc de variance  $\sigma^2 > 0$ . Etudier la stationnarité faible des processus suivants :

- 1)  $Y_t = \varepsilon_t \cos(\omega t) + \varepsilon_{t-1} \sin(\omega t)$  où  $0 \leq \omega < 2\pi$ ;
- 2)  $Z_t = at + b + \varepsilon_t$  où  $a, b \in \mathbb{R}$ ;
- 3)  $W_t = Z_t - Z_{t-1}$  ( $W$  est le processus *différences premières* du processus  $Z$ ).

**Exercice 9 :** Soit  $(X_t)_{t \in \mathbb{Z}}$  un processus ayant la représentation MA(1)

$$X_t = \varepsilon_t - 2\varepsilon_{t-1}$$

où  $(\varepsilon_t)_{t \in \mathbb{Z}}$  est un bruit blanc fort de variance 1 avec  $\mathbb{E}(|\varepsilon_t|^3) < \infty$  et  $\mathbb{E}(\varepsilon_0^3) = \mu$  non nul. Soit  $(Y_t)_{t \in \mathbb{Z}}$  le processus défini par

$$X_t = Y_t - \frac{1}{2}Y_{t-1}.$$

- 1) Montrer que le processus  $Y$  vérifie

$$Y_t = \sum_{i=0}^{+\infty} \frac{1}{2^i} X_{t-i}.$$

- 2) Vérifier que  $(Y_t)_{t \in \mathbb{Z}}$  est un bruit blanc et calculer sa variance.
- 3) Déterminer la projection orthogonale de  $X_t$  sur  $\overline{\text{Vect}}(X_{t-1}, X_{t-2}, \dots)$ .
- 4) Montrer que le processus  $Y$  vérifie

$$Y_t = \varepsilon_t - 3 \sum_{i=1}^{+\infty} \frac{1}{2^i} \varepsilon_{t-i}.$$

- 5) Calculer  $\mathbb{E}(Y_1^2 Y_2)$ . Les variables  $Y_1$  et  $Y_2$  sont-elles indépendantes ? Interpréter ces résultats.

**Exercice 10 :** L'objectif de cet exercice est de calculer les autocorrélations partielles d'un processus MA(1). Soit  $(\varepsilon_t)_{t \in \mathbb{Z}}$  un bruit blanc de variance  $\sigma^2$

$$X_t = \varepsilon_t - \theta \varepsilon_{t-1} \quad t \in \mathbb{Z}, \quad 0 < |\theta| < 1.$$

On souhaite calculer les coefficients  $\phi_1, \dots, \phi_n$  tels que

$$\sum_{j=1}^n \phi_j X_{n+1-j}$$

soit la projection de  $X_{n+1}$  sur le sous-espace vectoriel de  $\mathbb{L}^2$  engendré par  $X_1, \dots, X_n$ .

1) Montrer que les coefficients cherchés vérifient les équations

$$\begin{cases} -\theta\phi_{j-1} + (1 + \theta^2)\phi_j - \theta\phi_{j+1} = 0, & 2 \leq j \leq n-1, \\ (1 + \theta^2)\phi_n - \theta\phi_{n-1} = 0, \\ (1 + \theta^2)\phi_1 - \theta\phi_2 = -\theta \end{cases}$$

2) Résoudre ce système et montrer que l'autocorrélation partielle à l'ordre  $n \geq 1$  est donnée par

$$r(n) = -\frac{\theta^n (1 - \theta^2)}{1 - \theta^{2n+2}}.$$

**Exercice 11 :** Soit  $(\varepsilon_t)_{t \in \mathbb{Z}}$  un bruit blanc de variance  $\sigma^2 > 0$ . On définit le processus  $(X_t)_{t \in \mathbb{Z}}$  par

$$X_t = \frac{1}{2}X_{t-1} - \frac{1}{4}X_{t-2} + \varepsilon_t, \quad t \in \mathbb{Z}.$$

1) Montrer que  $(\varepsilon_t)_{t \in \mathbb{Z}}$  est le processus innovation de  $(X_t)_t$ .

2) Montrer que la fonction d'autocovariance  $\gamma(\cdot)$  vérifie la récurrence

$$\gamma(h) = \frac{1}{2}\gamma(h-1) - \frac{1}{4}\gamma(h-2), \quad h > 0.$$

3) Exprimer  $\gamma(1)$  et  $\gamma(2)$  en fonction de  $\gamma(0)$ .

4) Résoudre l'équation de récurrence et exprimer la solution en fonction de  $\gamma(0)$ .

5) Calculer  $\gamma(0)$  en fonction de  $\sigma^2$ .

6) Donner également l'expression de  $(X_t)_{t \in \mathbb{Z}}$  sous la forme d'une moyenne mobile infinie.

**Exercice 12 :** [Partiel 2017] On considère la moyenne mobile  $M = (I - B)(I - B^2)$  et le processus  $(X_t)_t$  défini pour tout  $t \in \mathbb{Z}$  par

$$X_t = a + bt + ct^2 + \cos(\pi t) + \varepsilon_t$$

où  $a, b$  et  $c$  sont des réels non nuls et  $(\varepsilon_t)_t$  est un bruit blanc de variance  $\sigma^2$ .

1) Montrer que  $M(a+bt+ct^2) = 4c$ , i.e.  $M$  transforme les polynômes de degré 2 en une constante.

2) Montrer que  $M$  absorbe la saisonnalité  $s(t) = \cos(\pi t)$ .

3) Le processus  $(X_t)_t$  est-il faiblement stationnaire ? Justifier.

- 4) On note  $Z_t = M(X_t)$ , le processus obtenu en appliquant la moyenne mobile  $M$  au processus  $(X_t)_t$ . Montrer que  $(Z_t)$  s'écrit comme un processus MA(3) dont on précisera les coefficients.
- 5) *Bonus* : En déduire la moyenne de  $(Z_t)_t$  et sa fonction d'autocovariance  $\gamma_Z$ .

**Exercice 13 :** Soit  $(\varepsilon_t)$  un bruit blanc. Pour chacun des processus suivants, dire s'il s'agit d'un processus ARMA stationnaire. Si oui, déterminer les ordres  $p$  et  $q$  et préciser si le processus admet une représentation AR( $\infty$ ) et/ou MA( $\infty$ ) et si la représentation ARMA est minimale.

- 1)  $X_t = \frac{5}{6}X_{t-1} - \frac{1}{6}X_{t-2} + \varepsilon_t + \varepsilon_{t-1}$                       3)  $X_t = \frac{5}{4}X_{t-1} - \frac{1}{4}X_{t-2} + \varepsilon_t + 2\varepsilon_{t-1}$
- 2)  $\sum_{k=0}^{+\infty} \frac{1}{2^k} X_{t-k} = \varepsilon_t$     4)  $X_t = 2X_{t-1} - X_{t-2} + \varepsilon_t + \frac{1}{4}\varepsilon_{t-1}$ .

**Exercice 14 :** [*Examen 2015*]

On considère le processus ARMA(1, 1),  $X_t = \frac{1}{2}X_{t-1} + \varepsilon_t - \frac{1}{4}\varepsilon_{t-1}$ , où  $(\varepsilon_t)_{t \in \mathbb{Z}}$  est un bruit blanc de variance  $\sigma^2$ .

- 1) La représentation ARMA est-elle minimale ?
- 2) Montrer que  $X_t = \varepsilon_t + \sum_{j \geq 1} \frac{1}{2^{j+1}} \varepsilon_{t-j}$ .
- 3) Calculer la fonction d'autocorrélation  $\gamma$  du processus.
- 4) Lorsque  $(\varepsilon_t)_{t \in \mathbb{Z}}$  est un bruit blanc gaussien, déterminer la loi du couple  $(X_t, X_{t+1})$ .
- 5) Donner une expression de la projection orthogonale de  $X_t$  sur le sous-espace vectoriel fermé de  $\mathbb{L}^2$  engendré par  $X_{t-1}, X_{t-2}, \dots$

**Exercice 15 :** Soit le processus ARMA(1, 1),

$$X_t = \phi X_{t-1} + \varepsilon_t - \theta \varepsilon_{t-1}$$

avec  $|\phi| < 1$ ,  $|\theta| < 1$  et  $(\varepsilon_t)_{t \in \mathbb{Z}}$  bruit blanc fort Gaussien.

- 1) Donner une expression de la vraisemblance conditionnellement à  $(X_0, \varepsilon_0)$ .
- 2) D'après le cours,  $\sqrt{T} \left( \hat{\phi} - \phi, \hat{\theta} - \theta \right)$  est asymptotiquement normal. Montrer que la variance asymptotique est donnée par

$$\frac{1 - \phi\theta}{(\phi - \theta)^2} \begin{pmatrix} (1 - \phi^2)(1 - \phi\theta) & (1 - \phi^2)(1 - \theta^2) \\ (1 - \theta^2)(1 - \phi^2) & (1 - \theta^2)(1 - \phi\theta) \end{pmatrix}.$$

**Exercice 16 :** On observe une trajectoire  $(x_1, \dots, x_T)$  d'un processus  $(X_t)_t$ . On souhaite le modéliser par un AR(2). On cherche donc à estimer les paramètres  $\phi_1$  et  $\phi_2$ .

- 1) Ecrire les équations de Yule-Walker correspondantes et les estimateurs qui en découlent.

- 2) A partir des observations, on calcule les autocovariances empiriques suivantes :  $\hat{\gamma}(0) = 1,774$ ,  $\hat{\gamma}(1) = 1,186$  et  $\hat{\gamma}(2) = 0,692$ . En déduire une estimation de  $\phi_1$  et  $\phi_2$ .

**Exercice 17 :** [Session 2 2017] On a relevé la température à Bordeaux et à Nancy chacun des 31 jours du mois de mai 2017. On note  $U_t$  (respectivement  $V_t$ ) la température à Bordeaux (resp. Nancy) le jour  $t$  avec  $t = 1, 2, \dots, 31$ , et  $\bar{U}$  et  $\bar{V}$  leur moyenne empirique respective. De plus, on a calculé :

$$\sum_{t=1}^{31} U_t \approx 714.2, \quad \sum_{t=1}^{31} V_t \approx 441.6, \quad \sum_{t=1}^{31} (U_t - \bar{U})^2 \approx 70.81, \quad \sum_{t=1}^{31} (V_t - \bar{V})^2 \approx 50.13,$$

$$\sum_{t=2}^{31} (U_{t-1} - \bar{U})(U_t - \bar{U}) \approx 32.31, \quad \sum_{t=2}^{31} (V_{t-1} - \bar{V})(V_t - \bar{V}) \approx 11.68,$$

$$\sum_{t=3}^{31} (U_{t-2} - \bar{U})(U_t - \bar{U}) \approx -15, \quad \text{et} \quad \sum_{t=3}^{31} (V_{t-2} - \bar{V})(V_t - \bar{V}) \approx -9.656.$$

- 1) On considère que la température du jour dépend fortement des températures de la veille et de l'avant-veille. Proposer une modélisation adéquate pour  $(U_t)_t$  et  $(V_t)_t$ .
- 2) Estimer les paramètres de ces modèles par la méthode de Yule-Walker.
- 3) Sachant que  $U_{30} = 23.51$ ,  $U_{31} = 22.82$ ,  $V_{30} = 15.08$  et  $V_{31} = 14.28$ , donner une prévision de la température le 1er juin à Bordeaux et à Nancy.

**Exercice 18 :** On considère  $(\nu_t)_t$  un bruit blanc de variance  $\sigma_\nu^2 = 5/18$  et le processus  $(Y_t)_t$  défini par

$$(I - 2B)Y_t = \nu_t.$$

On suppose que l'observation de  $Y_t$  est entachée d'une erreur et que l'on observe en réalité le processus  $X_t = Y_t + \eta_t$  où  $(\eta_t)_t$  est un autre bruit blanc décorrélé du précédent, de variance  $\sigma_\eta^2 = 1/6$ .

- 1) Montrer, en raisonnant sur la fonction d'autocovariance, que le processus  $(\omega_t)_t$  défini par  $\omega_t = \nu_t + \eta_t - 2\eta_{t-1}$  admet une représentation MA inversible.
- 2) En déduire que  $(X_t)_t$  admet une représentation ARMA dont on précisera les ordres. Donner sa forme minimale et son processus innovation dont on calculera la variance  $\sigma^2$ .
- 3) Déterminer l'écriture AR( $\infty$ ) du processus en fonction de son innovation.

**Exercice 19 :** Pour chacun des processus suivants, donner l'écriture explicite :

- |   |   |
|---|---|
| 1) $(X_t)_t \sim \text{ARIMA}(1, 1, 1)$ | 4) $(X_t)_t \sim \text{SARIMA}(2, 0, 1) \times (1, 1, 0)_7$ |
| 2) $(X_t)_t \sim \text{ARI}(2, 1)$      | 5) $(X_t)_t \sim \text{SARMA}(2, 0) \times (1, 2)_{12}$     |
| 3) $(X_t)_t \sim \text{I}(2)$           |   |