

Séries temporelles linéaires  
*Enoncé des travaux dirigés n°6*

Guillaume Lacôte  
Bureau **E03**

✉ [Guillaume.Lacote@ensae.fr](mailto:Guillaume.Lacote@ensae.fr)

☞ <http://ensae.no-ip.com/SE206/>

Enoncé de l'exercice 1

On considère un processus  $(X_t)_{t \geq 0}$  vérifiant le modèle ARIMA canonique

$$(\mathbf{1} - L)^d \Theta(L)X = \Delta(L)\epsilon$$

de conditions initiales  $Z$  données<sup>1</sup> et orthogonales à  $(\epsilon_t)_{t \geq 0}$ , bruit blanc de variance  $\sigma_\epsilon^2$ .  
On s'intéresse à la prévision linéaire optimale d'horizon  $h \geq 0$

$${}_t X_{t+h} = \mathbb{E}L(X_{t+h} | X_t, X_{t-1}, \dots, X_0, Z)$$

☞ Q1 Montrer que  $({}_t X_{t+h})_{h > q}$  suit la récurrence linéaire de polynôme  $(1 - X)^d \Theta$ .

Application numérique :

En déduire  $({}_t X_{t+h})_{h \in \mathbb{N}}$  pour  $h \geq 1$  en fonction de  $X_t$  et  ${}_t X_{t+1}$  lorsque  $d = 1$ ,  $\Theta(\mathbb{X}) = (1 - \frac{1}{2}\mathbb{X})$  et  $\Delta(\mathbb{X}) = 1 - \frac{4}{5}\mathbb{X}$ .

☞ Q2 Soit  $e_h = X_{t+h} - {}_t X_{t+h}$  l'erreur de prévision d'horizon  $h \geq 0$ .

(a) Montrer que  $e_h \in \langle \epsilon_{t+1}, \dots, \epsilon_{t+h} \rangle$  pour  $h \geq 0$ .

(b) Montrer qu'il existe une suite  $(a_h)_h$  telle que

$$\forall h \geq 0, e_h = a_0 \epsilon_{t+h} + \dots + a_{h-1} \epsilon_{t+1}$$

et que  $(a_h)_{h \geq q}$  suit la récurrence de polynôme  $(1 - \mathbb{X})^d \Theta(\mathbb{X})$ .

Application numérique :

Calculer  $(a_h)_h$  dans l'exemple précédent.

(c) Calculer  $(\mathbb{V}(e_h))_{h \in \mathbb{N}}$  et en donner un équivalent pour  $h \rightarrow +\infty$  lorsque  $d \geq 1$ .

Application numérique :

Calculer  $(\mathbb{V}(e_h))_{h \in \mathbb{N}}$  dans l'exemple précédent.

☞ Q3 En supposant que  $\epsilon$  est un bruit blanc gaussien, déterminer un intervalle de prévision de d'horizon  $h \geq 1$  fiable à 95%.

Application numérique :

Donner l'intervalle d'horizon 2 à 95% lorsque  $x_t = 12$ ,  ${}_t x_{t+1} = 10$  et  $\sigma_\epsilon^2 = 1$ .

Enoncé de l'exercice 2

<sup>1</sup> $Z$  est donc un vecteur comprenant  $d + d^\circ \Theta$  valeurs initiales de  $X$  et  $d^\circ \Delta$  valeurs initiales de  $\epsilon$ .

## ■ Partie 1

On considère un processus  $X$  stationnaire vérifiant le modèle ARMA(1,1) canonique

$$(\mathbf{1} - \phi L)X = (\mathbf{1} - \theta L)\epsilon$$

où  $\epsilon$  est un bruit blanc de variance  $\sigma_\epsilon^2$ .

On s'intéresse pour  $t \in \mathbb{Z}$  à la prévision linéaire optimale d'horizon 1

$${}_t X_{t+1} = \mathbb{E}L(X_{t+1} | X_t, X_{t-1}, \dots)$$

- ☞ Q1 Montrer qu'il existe une série absolument convergente  $\sum_k a_k$  telle que  ${}_t X_{t+1} = \sum_{k=1}^{+\infty} a_k X_{t+1-k}$  et donner son terme général.
- ☞ Q2 L'observation de  $(X_t)_{t < 0}$  étant impossible, on définit pour  $t \in \mathbb{N}$  la prévision linéaire empirique  ${}_t \hat{X}_{t+1} = \sum_{k=1}^{t+1} a_k X_{t+1-k}$ .  
Exprimer  ${}_t \hat{X}_{t+1}$  en fonction de  $X_t$  et  ${}_{t-1} \hat{X}_t$ .
- ☞ Q3 On définit  $e_t = \frac{1}{\sigma_\epsilon^2} \mathbb{E} \left( (X_t - {}_{t-1} \hat{X}_t)^2 \right)$  l'erreur relative de la prévision tronquée.  
Exprimer  $e_{t+1}$  en fonction de  $e_t$ .
- ☞ Q4 Calculer  $\gamma_X(0)$  puis  $e_0$ .  
En déduire l'expression de  $(e_t)_t$ .
- ☞ Q5 Que dire de l'erreur de la prévision tronquée  $\mathbb{E} \left( (X_t - {}_{t-1} \hat{X}_t)^2 \right)$  lorsque  $t \rightarrow +\infty$  ?

## ■ Partie 2

On considère désormais à un processus  $(X_t)_{t \geq 0}$  vérifiant le modèle ARIMA(1,1,1) canonique

$$(\mathbf{1} - L)(\mathbf{1} - \phi L)X = (\mathbf{1} - \theta L)\epsilon$$

de condition initiale  $Z = (X_{-1}, X_{-2}, \epsilon_{-1})$  orthogonale à  $(\epsilon_t)_{t \geq 0}$  bruit blanc de variance  $\sigma_\epsilon^2$ .

- ☞ Q1 Montrer qu'il existe une série absolument convergente  $\sum_k a_k$  et une fonction  $f : \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{R}^3$  telles que

$$\forall t \in \mathbb{N}, X_t = \sum_{k=1}^t a_k X_{t-k} + \epsilon_t + Z \times f(t)$$

Montrer qu'en outre  $Z \times f(t) \xrightarrow[t \rightarrow +\infty]{\mathcal{L}^2} (0)$ .

- ☞ Q2 On définit de nouveau la prévision linéaire empirique  ${}_t \hat{X}_{t+1} = \sum_{k=1}^{t+1} a_k X_{t+1-k}$ .  
Exprimer  ${}_t \hat{X}_{t+1}$  en fonction de  $X_t, X_{t-1}$  et  ${}_{t-1} \hat{X}_t$ .
- ☞ Q3 Soit  $e_t = \frac{1}{\sigma_\epsilon^2} \mathbb{E} \left( (X_t - {}_{t-1} \hat{X}_t)^2 \right)$  l'erreur de prévision relative.  
Exprimer  $e_{t+1}$  en fonction de  $e_t$ , et en déduire l'expression de  $e_t$ .

- ☞ Q4 Que dire cette fois de l'erreur de la prévision tronquée  $\mathbb{E} \left( (X_t - {}_{t-1} \hat{X}_t)^2 \right)$  lorsque  $t \rightarrow +\infty$  ?