

Ex4:

- 1- Faites les graphes des AC et ACP avec l'intervalle de confiance $IC(\rho_h) = [-0.25, 0.25]$.
- 2- D'après le graphe on remarque que $\hat{\rho}_h = 0, \forall h > 5$ et $\hat{\varphi}_{hh} = 0, \forall h > 2$, on pourra proposer plusieurs modèles mais le plus adéquat c'est le modèle $AR(2)$
- 3- *On estime les paramètres par la méthode des moments

$$\begin{pmatrix} \hat{\varphi}_1 \\ \hat{\varphi}_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0.912 \\ 0.912 & 1 \end{pmatrix}^{-1} \times \begin{pmatrix} 0.912 \\ 0.801 \end{pmatrix} \\ = \begin{pmatrix} 1.07 \\ -0.18 \end{pmatrix}$$

*Pour trouver les écarts types on doit trouver la distribution asymptotique des coefficients:

$$\sqrt{n} \left(\begin{pmatrix} \hat{\varphi}_1 \\ \hat{\varphi}_2 \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} \varphi_1 \\ \varphi_2 \end{pmatrix} \right) \xrightarrow{d} N(0, \sigma^2 \Gamma^{-1})$$

$$\hat{\sigma}^2 = \hat{\gamma}_0 (1 - \hat{\varphi}_1 \hat{\rho}_1 - \hat{\varphi}_2 \hat{\rho}_2) \text{ d'où } \hat{\sigma}^2 = 0.015$$

$$\begin{aligned} Var \left(\begin{pmatrix} \hat{\varphi}_1 \\ \hat{\varphi}_2 \end{pmatrix} \right) &= \frac{\hat{\sigma}^2}{n \hat{\gamma}_0} \begin{pmatrix} 1 & \hat{\rho}_1 \\ \hat{\rho}_1 & 1 \end{pmatrix}^{-1} \\ &= \frac{0.015}{60 \times 0.089} \times \begin{pmatrix} 1 & 0.912 \\ 0.912 & 1 \end{pmatrix}^{-1} \\ &= \begin{pmatrix} 0.017 & -0.015 \\ -0.015 & 0.017 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

Conclusion: On doit tester la significativité des coefficients.

-Test de Student pour $\varphi_1 : t_{\varphi_1} = \frac{|\hat{\varphi}_1|}{\sqrt{Var(\hat{\varphi}_1)}} = 8.20 > 1.96 \Rightarrow \varphi_1 \neq 0$.

-Test de Student pour $\varphi_2 : t_{\varphi_2} = \frac{|\hat{\varphi}_2|}{\sqrt{Var(\hat{\varphi}_2)}} = 1.38 < 1.96 \Rightarrow \varphi_2 = 0$.

Ex5:

1) Pour les processus MA(1) et AR(1): fait au cours.

*($1 - L$)($1 - 0.2L$) $X_t = (1 - 0.5L) \varepsilon_t \Rightarrow (1 - 1.2L + 0.2L^2) X_t = \varepsilon_t - 0.5\varepsilon_{t-1}$ d'où

$$X_t = 1.2X_{t-1} - 0.2X_{t-2} + \varepsilon_t - 0.5\varepsilon_{t-1}$$

On rappelle que $\hat{X}_t(h) = E(X_{t+h}/I_t)$, on doit remplacer h par 1,2...jusqu'à trouver une généralisation.

Pour $h = 1$,

$$\begin{aligned} \hat{X}_t(1) &= E(X_{t+1}/I_t) \\ &= E(1.2X_t - 0.2X_{t-1} + \varepsilon_{t+1} - 0.5\varepsilon_t) \\ &= 1.2X_t - 0.2X_{t-1} - 0.5\varepsilon_t \end{aligned}$$

Pour $h = 2$,

$$\begin{aligned} \hat{X}_t(2) &= E(X_{t+2}/I_t) \\ &= E(1.2X_{t+1} - 0.2X_t + \varepsilon_{t+2} - 0.5\varepsilon_{t+1}) \\ &= 1.2\hat{X}_t(1) - 0.2X_t \end{aligned}$$

Pour $h = 3$,

$$\begin{aligned}\widehat{X}_t(3) &= E(X_{t+3}/I_t) \\ &= E(1.2X_{t+2} - 0.2X_{t+1} + \varepsilon_{t+3} - 0.5\varepsilon_{t+2}) \\ &= 1.2\widehat{X}_t(2) - 0.2\widehat{X}_t(1)\end{aligned}$$

$$\forall h > 2, \widehat{X}_t(h) = 1.2\widehat{X}_t(h-1) - 0.2\widehat{X}_t(h-2).$$

*La variance de l'erreur de prévision pour $h = 1, 2, 3$.

Pour $h = 1$:

$$\begin{aligned}e_t(1) &= X_{t+1} - \widehat{X}_t(1) \\ &= \varepsilon_{t+1}.\end{aligned}$$

d'où $Var(e_t(1)) = \sigma_\varepsilon^2$. Pour $h = 2$:

$$\begin{aligned}e_t(2) &= X_{t+2} - \widehat{X}_t(2) \\ &= \varepsilon_{t+2} - 0.5\varepsilon_{t+1} + 1.2e_t(1) \\ &= \varepsilon_{t+2} + 0.7\varepsilon_{t+1}.\end{aligned}$$

d'où $Var(e_t(2)) = 1.49\sigma_\varepsilon^2$. Pour $h = 3$:

$$\begin{aligned}e_t(3) &= X_{t+3} - \widehat{X}_t(3) \\ &= \varepsilon_{t+3} - 0.5\varepsilon_{t+2} + 1.2e_t(2) - 0.2e_t(1) \\ &= \varepsilon_{t+3} - 0.5\varepsilon_{t+2} + 1.2(\varepsilon_{t+2} + 0.7\varepsilon_{t+1}) - 0.2\varepsilon_{t+1} \\ &= \varepsilon_{t+3} + 0.7\varepsilon_{t+2} + 0.64\varepsilon_{t+1}\end{aligned}$$

d'où $Var(e_t(3)) = 1.89\sigma_\varepsilon^2$.

Si $\varepsilon_N = 1, X_N = 4, X_{N-1} = 3$ et $\sigma_\varepsilon^2 = 2$ alors $\widehat{X}_N(2) = 1.2[1.2X_N - 0.2X_{N-1} - 0.5\varepsilon_N] - 0.2X_N = 3.64$ et la variance de l'erreur de prévision est $Var(e_N(2)) = 1.49\sigma_\varepsilon^2 \implies$ l'écart type est 1.72.

II) Je donne la solution de la question 2, les autres questions se font exactement de la même manière.

2-a. Soit $X_t \sim ARIMA(0, 1, 1)$, donc

$$(1 - L)X_t = \varepsilon_t - \theta\varepsilon_{t-1} \implies X_t = X_{t-1} + \varepsilon_t - \theta\varepsilon_{t-1}$$

Pour $h = 1$,

$$\begin{aligned}\widehat{X}_t(1) &= E(X_{t+1}/I_t) \\ &= E(X_t + \varepsilon_{t+1} - \theta\varepsilon_t) \\ &= X_t - \theta\varepsilon_t\end{aligned}$$

Pour $h = 2$,

$$\begin{aligned}\widehat{X}_t(2) &= E(X_{t+2}/I_t) \\ &= E(X_{t+1} + \varepsilon_{t+2} - \theta\varepsilon_{t+1}) \\ &= \widehat{X}_t(1)\end{aligned}$$

$$\forall h > 1, \hat{X}_t(h) = \hat{X}_t(h-1).$$

b-La variance de l'erreur de prévision. Pour $h = 1$:

$$\begin{aligned} e_t(1) &= X_{t+1} - \hat{X}_t(1) \\ &= \varepsilon_{t+1}. \end{aligned}$$

d'où $Var(e_t(1)) = \sigma^2$. Pour $h > 1$:

$$\begin{aligned} e_t(h) &= X_{t+h} - \hat{X}_t(h) \\ &= \varepsilon_{t+h} - \theta \varepsilon_{t+h-1}. \end{aligned}$$

d'où $Var(e_t(h)) = (1 + \theta^2) \sigma^2$.

Ex6:

1-Soit $X_t \sim ARIMA(1, 2, 0)$

$$\begin{aligned} (1-L)^2(1-\varphi L)X_t &= \varepsilon_t \implies (1-2L+L^2)(1-\varphi L)X_t = \varepsilon_t \\ \implies (1-(2+\varphi)L + (1+2\varphi)L^2 - \varphi L^3)X_t &= \varepsilon_t \\ \implies X_t &= (2+\varphi)X_{t-1} - (1+2\varphi)X_{t-2} + \varphi X_{t-3} + \varepsilon_t. \end{aligned}$$

Pour $h = 1$,

$$\begin{aligned} \hat{X}_t(1) &= E(X_{t+1}/I_t) \\ &= (2+\varphi)X_t - (1+2\varphi)X_{t-1} + \varphi X_{t-2}. \end{aligned}$$

Pour $h = 2$,

$$\begin{aligned} \hat{X}_t(2) &= E(X_{t+2}/I_t) \\ &= (2+\varphi)\hat{X}_t(1) - (1+2\varphi)X_t + \varphi X_{t-1}. \end{aligned}$$

On déduit que $\forall h > 3 : \hat{X}_t(h) = (2+\varphi)\hat{X}_t(h-1) - (1+2\varphi)\hat{X}_t(h-2) + \varphi\hat{X}_t(h-3)$.

2-

a-Identification du modèle.

$$(1+0.6L)(X_t - 2X_{t-1} + X_{t-2}) = (1+0.6L)(1-L)^2 X_t$$

Donc $X_t \sim ARIMA(1, 2, 0)$

b-Soit $W_t = \Delta^2 X_t \implies W_t \sim AR(1)$

c-La prévision de X_{12} est $\hat{X}_{10}(2)$:

$$\begin{aligned} \hat{X}_{10}(2) &= (2+\varphi)\hat{X}_{10}(1) - (1+2\varphi)X_{10} + \varphi X_9 \\ &= (2+\varphi)[(2+\varphi)X_{10} - (1+2\varphi)X_9 + \varphi X_8] - (1+2\varphi)X_{10} + \varphi X_9 \end{aligned}$$

avec $\varphi = -0.6$, $X_8 = 3$, $X_9 = 8$ et $X_{10} = 9$, on trouve $\hat{X}_{10}(2) = 14.36$.

L'erreur moyenne quadratique:

$$\begin{aligned} E\left(X_{10+2} - \hat{X}_{10}(2)\right)^2 &= E(\varepsilon_{12} + (2+\varphi)\varepsilon_{11})^2 \\ &= \sigma^2(1 + (2+\varphi)^2). \end{aligned}$$