

Département de mathématiques

Master 1: Statistique et Probabilités Approfondies

Module: Régression

Epreuve finale

Exercice 1: Considérons un modèle de régression multiple

$$y_i = \beta_0 + \beta_1 x_{1,i} + \beta_2 x_{2,i} + \dots + \beta_k x_{k,i} + \varepsilon_i ; i = 1, \dots, n$$

On suppose que les (ε_i) sont centrées non corrélées et de même variance $\sigma^2 = 10$.

Soit $\widehat{\beta}_n$ l'estimateur des moindres carrés de β , \hat{Y} le vecteur des prédictions de Y et $\hat{\varepsilon} = Y - \hat{Y}$ le vecteur des erreurs de la prévision.

1) On note $e = (1, 1, \dots, 1)'$.

Calculer $\langle \hat{\varepsilon}, e \rangle$. Que peut-on déduire ?

2) Simplifier $\| X \widehat{\beta}_n \|^2 + \|\hat{\varepsilon}\|^2$.

3) On se donne

$$X^t X = \begin{pmatrix} 25 & 0 & 0 \\ ? & 9,3 & 5,4 \\ ? & ? & 12,7 \end{pmatrix}, \quad (X^t X)^{-1} = \begin{pmatrix} 0,04 & 0 & 0 \\ 0 & 0,1428 & -0,0607 \\ 0 & -0,0607 & 0,1046 \end{pmatrix}$$

A) Donner les valeurs manquantes. Déterminer les valeurs de n et k .

B) Calculer la matrice de covariance de $\widehat{\beta}_n$.

Exercice 2: Soit $(\varepsilon_t)_{t \in \mathbb{Z}}$ un bruit blanc fort.

Soit $(X_t)_{t \in \mathbb{Z}}$ un processus stochastique défini par :

$$X_t = -\frac{1}{4} X_{t-1} + \frac{1}{8} X_{t-2} + \varepsilon_t, t \in \mathbb{Z}$$

1) Soit M_4 la moyenne mobile arithmétique d'ordre 4. Ecrire $M_4(X_t)$.

2) Ecrire X_t en utilisant les opérateurs retard et avance.

3) $(X_t)_{t \in \mathbb{Z}}$ est-il faiblement stationnaire ?

4) Calculer $E(X_t)$.

5) Calculer $V(X_t)$.

Bon courage

Corrigé de l'épreuve finale

Exercice 1. Le modèle est :

$$y_i = \beta_0 + \beta_1 x_{1,i} + \beta_2 x_{2,i} + \dots + \beta_k x_{k,i} + \varepsilon_i, \quad i = 1, \dots, n.$$

L'écriture matricielle de ce modèle est :

$$Y = X\beta + \varepsilon$$

où

$$X = \begin{pmatrix} 1 & x_{1,1} & x_{2,1} & \dots & \dots & x_{k,1} \\ 1 & x_{1,1} & x_{2,1} & \dots & \dots & x_{k,1} \\ \vdots & \vdots & \vdots & & & \vdots \\ \vdots & \vdots & \vdots & & & \vdots \\ 1 & x_{1,n} & x_{2,n} & \dots & \dots & x_{k,n} \end{pmatrix}; \quad Y = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}; \quad \beta = \begin{pmatrix} \beta_1 \\ \beta_2 \\ \vdots \\ \beta_k \end{pmatrix}$$

1) Soit $\mathcal{E}(X)$ l'espace engendré par les vecteurs colonnes de X . Comme $\hat{y} = X\hat{\beta}_n$ est la projection orthogonale de Y sur $\mathcal{E}(X)$ et $e = (1, 1, \dots, 1)^t \in \mathcal{E}(X)$ alors

$$\langle \hat{\varepsilon}, e \rangle = \langle \hat{Y} - Y, e \rangle = 0.$$

02 points

Donc

$$\langle Y, e \rangle = \langle \hat{Y}, e \rangle$$

Par suite

$$\sum_{i=1}^n y_i = \sum_{i=1}^n \hat{y}_i$$

En divisant par n , On en déduit que $\bar{Y}_n = \bar{\hat{Y}}_n$.

0,5 point

2) Puisque $\hat{Y} = X\hat{\beta}_n$ alors

$$X\hat{\beta}_n + \hat{\varepsilon} = X\hat{\beta}_n + Y - \hat{Y} = Y.$$

Donc

$$\|X\hat{\beta}_n + \hat{\varepsilon}\|^2 = \|Y\|^2,$$

d'autre part

$$\hat{Y} = X\hat{\beta}_n = P_{\mathcal{E}(X)}(Y).$$

Ainsi

$$\begin{aligned}\|X\hat{\beta}_n\|^2 + \|\hat{\varepsilon}\|^2 &= \|X\hat{\beta}_n + \hat{\varepsilon}\|^2 \\ &= \|Y\|^2.\end{aligned}$$

02,5 points

3) A) La matrice $X^t X$ est symétrique donc

$$X = \begin{pmatrix} 25 & 0 & 0 \\ 0 & 9,3 & 5,4 \\ 0 & 5,4 & 12,7 \end{pmatrix}$$

01,5 point

La première colonne de la matrice X est le vecteur e qui a n lignes. Si on écrit $X^t X = (a_{i,j})$ alors

$$n = a_{1,1} = 25.$$

02 points

Le nombre de colonnes de la matrice X est $k + 1$, donc le nombre de lignes de la matrice $X^t X^{-1}$ est $k + 1$. Par conséquent $k + 1 = 3$, soit $k = 2$.

01 point

B) $C_{\hat{B}_n} = \sigma^2 X^t X^{-1}$. On obtient

$$C_{\hat{B}_n} = \begin{pmatrix} 0,4 & 0 & 0 \\ 0 & 1,428 & -0,607 \\ 0 & -0,607 & 1,046 \end{pmatrix}$$

01,5 point

Exercice 2. $(\varepsilon_t)_{t \in \mathbb{Z}}$ est un bruit blanc fort de variance σ^2 et

$$X_t = -\frac{1}{4}X_{t-1} + \frac{1}{8}X_{t-2} + \varepsilon_t, \quad t \in \mathbb{Z}. \quad (1)$$

1) Comme 4 est pair alors

$$M_4(X_t) = \frac{1}{4} \left(\frac{1}{2}X_{t-2} + X_{t-1} + X_t + X_{t+1} + \frac{1}{2}X_{t+2} \right), \quad t \in \mathbb{Z}.$$

01,5 point

2) Soit B l'opérateur retard. On a

$$X_t = -\frac{1}{4}BX_t + \frac{1}{8}B^2X_{t-2} + \varepsilon_t = \left(-\frac{1}{4}B + \frac{1}{8}B^2\right)X_t + \varepsilon_t \quad t \in \mathbb{Z}.$$

01 point

3) Le modèle $(X_t)_{t \in \mathbb{Z}}$ est un autorégressif d'ordre 2. Considérons le polynôme caractéristique

$$P(z) = z^2 + \frac{1}{4}z - \frac{1}{8}.$$

Les racines de P sont $z_1 = -\frac{1}{2}$ et $z_2 = \frac{1}{4}$. Puisque $|z_1| < 1$ et $|z_2| < 1$ alors le processus $(X_t)_{t \in \mathbb{Z}}$ est faiblement stationnaire.

02 points

4) Puisque $(X_t)_{t \in \mathbb{Z}}$ est faiblement stationnaire alors $E(X_t) = E(X_{t-1}) = E(X_{t-2})$. En remplaçant dans l'équation , on obtient $E(X_t) = 0$.

01,5 point

5) En utilisant La relation 1 on peut écrire

$$X_t^2 = \frac{1}{16}X_{t-1}^2 + \frac{1}{64}X_{t-2}^2 + \varepsilon_t^2 - \frac{1}{16}X_{t-1}X_{t-2} - \frac{1}{2}\varepsilon_t X_{t-1} + \frac{1}{4}\varepsilon_t X_{t-2}$$

Les conditions faites sur le modèle donnent

$$E(\varepsilon_t X_{t-1}) = E(\varepsilon_t X_{t-2}) = 0.$$

D'autre part, puisque le processus est faiblement stationnaire alors $E(X_{t-1}X_{t-2}) = \gamma(1)$ où γ est la fonction d'autocovariance. Ainsi

$$E(X_t^2) = \frac{1}{16}E(X_t^2) + \frac{1}{64}E(X_t^2) + \sigma^2 - \frac{1}{16}\gamma(1) \quad (2)$$

Par la relation 1, on a aussi

$$X_t X_{t-1} = -\frac{1}{4}X_{t-1}^2 + \frac{1}{8}X_{t-2}X_{t-1} + \varepsilon_t X_{t-1}$$

En prenant les espérances, on obtient

$$\gamma(1) = -\frac{1}{4}\gamma(0) + \frac{1}{8}\gamma(0),$$

il en découle que

$$\frac{\gamma(1)}{\gamma(0)} = -\frac{1}{4} + \frac{1}{8} \frac{\gamma(1)}{\gamma(0)},$$

d'où

$$\rho(1) = -\frac{1}{4} + \frac{1}{8}\rho(1),$$

où ρ est la fonction d'autocorrélation. On tire que

$$\rho(1) = -\frac{2}{7}$$

Or

$$\gamma(1) = \rho(1)\gamma(0) = \rho(1)\text{Var}(X_t).$$

En remplaçant dans l'équation 2, on obtient

$$\text{Var}(X_t) = \frac{1}{16}\text{Var}(X_t) + \frac{1}{64}\text{Var}(X_t) + \sigma^2 - \frac{1}{16}\rho(1)\text{Var}(X_t),$$

donc

$$\left(1 - \frac{1}{16} - \frac{1}{64} - \frac{1}{16}\frac{2}{7}\right)\text{Var}(X_t) = \sigma^2,$$

soit

$$\text{Var}(X_t) = \frac{448}{405}\sigma^2$$

03 points