

Première Année Master M.A.E.F. 2013 – 2014  
**Econométrie II**

Contrôle continu n°1, février 2014

Examen de 1h30. Tout document ou calculatrice est interdit.

1. **(Sur 23 points)** Soit  $(Y_i)_{1 \leq i \leq n}$  une famille de variables aléatoires définie par:

$$Y_i = \theta_0 + \sum_{k=1}^p \theta_k Z_i^{(k)} + \varepsilon_i \quad \text{pour tout } i \in \{1, \dots, n\}, \quad \text{où:} \quad (1)$$

$\theta = {}^t(\theta_0, \theta_1, \dots, \theta_p)$  est un vecteur composé de  $p+1$  réels inconnus, pour  $1 \leq j \leq p$ , les  $(Z_i^{(j)})_{1 \leq i \leq n}$  sont  $p$  familles de réels connus et la matrice  $X = (Z_i^{(j)})_{1 \leq i \leq n, 0 \leq j \leq p}$ , avec par définition  $Z_i^{(0)} = 1$  pour tout  $i = 1, \dots, n$ . On suppose que  $X$  est de rang  $p+1 \leq n$ . La suite  $(\varepsilon_i)_i$  est une suite de v.a.i.d. de loi centrée et de variance  $\sigma^2 > 0$ . On note  $H = (H_{ij})_{ij} = X ({}^t X X)^{-1} {}^t X$ .

- (a) On note  $Y = (Y_i)_{1 \leq i \leq n}$  et  $\varepsilon = (\varepsilon_i)_{1 \leq i \leq n}$ . Ecrire le modèle (1) sous une forme vectorielle.
- (b) Rappeler l'expression de l'estimateur  $\hat{\theta}$  de  $\theta$  par moindres carrés ordinaires en fonction de  $X$  et  $Y$ .
- (c) On note  $\hat{Y} = X \hat{\theta}$ ,  $\hat{\varepsilon} = (\hat{\varepsilon}_i)_{1 \leq i \leq n} = Y - \hat{Y}$  et  $\hat{\sigma}^2 = \frac{1}{n-p-1} \sum_{i=1}^n \hat{\varepsilon}_i^2$ . Ecrire  $\hat{\varepsilon}$  en fonction de  $H$  et de  $\varepsilon$ . En déduire  $\mathbb{E}(\hat{\varepsilon})$  et  $\text{cov}(\hat{\varepsilon})$  en fonction de  $H$  et de  $\sigma^2$ .
- (d) Soit le vecteur colonne  $J_i$  tel que  $J_i = {}^t(0, \dots, 0, 1, 0, \dots, 0)$ , le 1 se situant en  $i$ ème position. Calculer  ${}^t J_i \hat{\varepsilon}$ . Ecrire  $\text{var}(\hat{\varepsilon}_i)$  en fonction de  $J_i$ ,  $H$  et  $\sigma^2$ . En déduire que  $\text{var}(\hat{\varepsilon}_i) = (1 - H_{ii})\sigma^2$  (on pourra utiliser la trace).
- (e) Lorsque  $\varepsilon$  est de loi gaussienne, quelle est la loi de  $\widehat{W}_i = \frac{\hat{\varepsilon}_i^2}{(1-H_{ii})\hat{\sigma}^2}$  (justifier...)? Si  $\max_{1 \leq i \leq n} |H_{ii}| \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$  et si  $\varepsilon$  est de loi quelconque, quelle est la loi limite de  $\widehat{W}_i$ ?
- (f) Si  $p = 1$  et  $Z_i^{(1)} = \alpha^i$  pour  $1 \leq i \leq n$  avec  $\alpha \in \mathbf{R}$ , calculer  $\hat{\theta}$  et  $H$ . A-t-on  $\max_{1 \leq i \leq n} |H_{ii}| \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$ ?
2. **(Sur 15 points)** On note  $\hat{\theta}^{(-i)}$  l'estimateur de  $\theta$  lorsque l'on n'utilise pas  $Y_i$  et on note  $\hat{Y}^{(-i)} = (\hat{Y}_j^{(-i)})_{1 \leq j \leq n} = X \hat{\theta}^{(-i)}$  avec  $X^{(-i)}$  la matrice  $X$  dans laquelle on a remplacé la  $i$ ème ligne par des 0. On note également la matrice  $X^{(i)} = X - X^{(-i)}$ , et  $[X]$  (respectivement,  $[X^{(-i)}]$  et  $[X^{(i)}]$ ) le sev de  $\mathbf{R}^n$  engendré par  $X$ , soit  $\{X\theta, \theta \in \mathbf{R}^{p+1}\}$  (respectivement engendré par  $X^{(-i)}$  et par  $X^{(i)}$ ). Dans  $\mathbf{R}^n$ , on considère le produit scalaire  $\langle \cdot, \cdot \rangle$  tel que pour  $U, V \in \mathbf{R}^n$ ,  $\langle U, V \rangle = {}^t U V$  et  $\|\cdot\|$  sa norme associée. On appelle distance de Cook pour la  $i$ ème observation, la statistique

$$\hat{D}_i = \frac{\sum_{j=1}^n (\hat{Y}_j - \hat{Y}_j^{(-i)})^2}{(p+1)\hat{\sigma}^2}.$$

- (a) Exprimer  $\hat{\theta}^{(-i)}$  en fonction de  $X^{(-i)}$  et  $Y$ . Montrer que  $[X^{(i)}]$  et  $[X^{(-i)}]$  sont orthogonaux.
- (b) Montrer que  $((p+1)\hat{\sigma}^2)\hat{D}_i = {}^t(\hat{\theta} - \hat{\theta}^{(-i)}) {}^t X X (\hat{\theta} - \hat{\theta}^{(-i)})$ .
- (c) Soit  $A$  une matrice carrée de taille  $p+1$ , inversible et soit  $U$  et  $V$  deux vecteurs de  $\mathbf{R}^{p+1}$ . On suppose que  $A + U {}^t V$  est inversible. Montrer que  ${}^t U V$  et  ${}^t U A^{-1} V$  sont des réels. Vérifier que

$$(A + U {}^t V)^{-1} = A^{-1} - \frac{A^{-1} U {}^t V A^{-1}}{1 + {}^t U A^{-1} V}.$$

- (d) En supposant que  $1 - {}^t X_i ({}^t X X)^{-1} X_i > 0$ , en déduire que  $({}^t X^{(-i)} X^{(-i)})^{-1} = ({}^t X X)^{-1} + \frac{({}^t X X)^{-1} X_i {}^t X_i ({}^t X X)^{-1}}{1 - {}^t X_i ({}^t X X)^{-1} X_i}$ , avec  $X_i$  le vecteur de  $\mathbf{R}^{p+1}$  constitué de la  $i$ ème ligne de  $X$ . En déduire que  $({}^t X^{(-i)} X^{(-i)})^{-1} X_i = \frac{({}^t X X)^{-1} X_i}{1 - H_{ii}}$ .
- (e) Montrer que  ${}^t X X^{(i)} = {}^t X^{(i)} X^{(i)}$ . En déduire que  $({}^t X^{(-i)} X^{(-i)})(\hat{\theta} - \hat{\theta}^{(-i)}) = {}^t X^{(i)}(Y - X^{(i)}\hat{\theta})$ .
- (f) Déduire de tout ceci que

$$\hat{D}_i = \frac{H_{ii}}{(p+1)(1-H_{ii})} \frac{\hat{\varepsilon}_i^2}{(1-H_{ii})\hat{\sigma}^2}.$$

Lorsque les  $(\varepsilon_i)$  sont gaussiens, quelle est la loi de  $\hat{D}_i$ ?