

# Première Année Master M.A.E.F. 2023 – 2024

## Econométrie II

Contrôle continu n°2, avril 2024

*Examen de 2h00. Tout document ou calculatrice est interdit.*

### 1. Préambule (Sur 4 points)

- Soit  $a \in \mathbf{R}$  et  $\lambda > 0$ . On considère  $f_a(u) = u^2 - 2a u + 2\lambda |u|$  pour  $u \in \mathbf{R}$ . Montrer que  $f_a$  admet un unique minimum atteint en  $u_{\min} = \text{signe}(a)(|a| - \lambda)_+$ , où  $x_+ = \max(x, 0)$  pour  $x \in \mathbf{R}$  (**1.5pts**).
- Soit  $Z \in \mathcal{N}(0, 1)$ . Montrer que pour  $\eta > 0$ ,  $\mathbb{P}(|Z| \geq \eta) \leq e^{-\eta^2/2}$ . Indication: on pourra par exemple étudier la fonction  $g(x) = \mathbb{P}(Z \leq x) - \frac{1}{2} e^{-x^2/2}$  (**2.5pts**).

### 2. Exercice théorique (Sur 15 points)

Dans la suite, on notera  $\|U\|_2^2 = {}^t U U$  pour tout  $U \in \mathbf{R}^m$ ,  $m \in \mathbf{N}^*$ . On considère le modèle linéaire suivant:

$$Y = X \theta^* + \varepsilon$$

où

- $Y = {}^t(Y_1, \dots, Y_n)$  est observé ( $n \in \mathbf{N}^*$  connu);
- $\varepsilon = {}^t(\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n)$ , où  $(\varepsilon_k)_{k \in \mathbf{N}}$  est une suite de v.a.i.i.d. de loi  $\mathcal{N}(0, \sigma_*^2)$  où  $\sigma_*^2 > 0$  est inconnu;
- $\theta^* = {}^t(\theta_1^*, \dots, \theta_p^*) \in \mathbf{R}^p$  est un vecteur de paramètres inconnus ( $p \in \mathbf{N}^*$  connu);
- $X$  est une matrice  $(n, p)$  composée de nombres réels connus et telle que  ${}^t X X = I_p$ , matrice identité de taille  $p$  et on supposera pour simplifier que si  $X^{(j)}$  désigne la colonne  $j$  de  $X$ , alors  $\|X^{(j)}\|_2 = 1$  pour  $1 \leq j \leq p$ .

- Déterminer l'expression de l'estimateur par moindres carrés de  $\theta$  et donner sa loi (**0.5pts**). Déterminer le risque quadratique de cet estimateur (**1pt**).
- On note  $s = \sum_{j=1}^p \mathbb{I}_{\theta_j^* \neq 0}$ , on suppose  $0 < s < p$  et on note  $J^* = \{j \in \{1, \dots, p\}, \theta_j^* \neq 0\}$ . Si  $J^*$  était connu, quel serait en fonction de  $s$  le risque quadratique de l'estimateur par moindres carrés noté  $\hat{\theta}^{oracle}$  (**1pt**)?
- On suppose désormais  $J^*$  inconnu. Pour essayer d'améliorer le risque quadratique de l'estimateur, on définit  $\hat{\theta}_\lambda^L$  tel que:

$$\hat{\theta}^L \in \underset{\theta={}^t(\theta_1, \dots, \theta_p) \in \mathbf{R}^p}{\operatorname{argmin}} g_\lambda(\theta) \quad \text{où} \quad g_\lambda(\theta) = \|Y - X \theta\|_2^2 + 2\lambda \|\theta\|_1,$$

où  $\lambda > 0$  est fixé et  $\|\theta\|_1 = \sum_{j=1}^p |\theta_j|$ . Montrer que  $g_\lambda(\theta) = \|Y\|_2^2 + \sum_{j=1}^p f_{a_j}(\theta_j)$  où  $a_j$  est à préciser et  $f_a$  définie en préambule (**1pt**) et en déduire que  $\hat{\theta}^L = {}^t(\hat{\theta}_1^L, \dots, \hat{\theta}_p^L)$  est unique et pour  $1 \leq j \leq p$ ,

$$\hat{\theta}_j^L = \text{signe}({}^t X^{(j)} Y) (|{}^t X^{(j)} Y| - \lambda)_+ \quad (\text{1.5pts}).$$

- On note  $\eta = {}^t(\eta_1, \dots, \eta_p)$  avec  $\eta_j = {}^t \varepsilon X^{(j)}$  pour  $j = 1, \dots, p$ . Quelle est la loi de  $\eta$  (justifier!) (**1pt**)? Soit  $A$  l'événement:

$$A = \bigcap_{j=1}^n \{|\eta_j| \leq \lambda/2\}.$$

Démontrer que  $\mathbb{P}(A) \geq 1 - \sum_{j=1}^p \mathbb{P}(|\eta_j| > \lambda/2)$  (**1.5pts**). En déduire avec l'aide du préambule qu'en choisissant  $\lambda = \sigma_* \sqrt{8\kappa \ln(p)}$  avec  $\kappa > 1$ , alors  $\mathbb{P}(A) \geq 1 - p^{1-\kappa}$  (**1pt**).

- Sachant l'événement  $A$ , montrer que  $\hat{\theta}_i^L = 0$  si  $i \in \{1, \dots, p\} \setminus J^*$  (**1.5pts**).
- Sachant l'événement  $A$ , montrer que  $\|\hat{\theta}^L - \theta^*\|_2 \leq \|\hat{\theta}^{oracle} - \theta^*\|_2 + \sqrt{\sum_{j \in J^*} \lambda^2}$  (**1.5pts**), puis montrer que

$$\|\hat{\theta}^{oracle} - \theta^*\|_2 \leq \sqrt{s \frac{\lambda^2}{4} + \sqrt{s \lambda^2}} \leq \frac{3}{2} \lambda \sqrt{s} \quad \text{sachant } A \quad (\text{1.5pts}).$$

En déduire, qu'il existe  $C$  tel que  $\mathbb{P}\left(\|\hat{\theta}^L - \theta^*\|_2^2 \leq C \sigma_*^2 s \ln(p)\right) \geq 1 - p^{1-\kappa}$  (**2pts**).

### 3. (Sur 6 points) Exercice de TP utilisant le logiciel R

- (a) Soit la base de données `deathdata`, dans laquelle le taux de mortalité (`death_rate`) ainsi que 15 autres variables quantitatives (températures, pollution, densité de population, données socio-économiques,...) sont répertoriées dans 60 villes des USA en 2010. On commence par effectuer les commandes suivantes

```
death_lm = lm(death_rate ~ ., data=deathdata)
summary(death_lm)
```

Voici les résultats:

Coefficients:

	Estimate	Std. Error	t value	Pr(> t )
(Intercept)	1.863e+03	4.108e+02	4.535	4.4e-05 ***
Precipitation	2.072e+00	8.418e-01	2.462	0.01781 *
January_temperature	-2.178e+00	6.752e-01	-3.225	0.00238 **
July_temperature	-2.834e+00	1.771e+00	-1.600	0.11670
percent_65_or_older	-1.404e+01	7.746e+00	-1.813	0.07670 .
household_size	-1.154e+02	6.200e+01	-1.862	0.06933 .
schooling_over_22	-2.425e+01	1.121e+01	-2.163	0.03605 *
full_kitchens	-1.146e+00	1.467e+00	-0.781	0.43871
urban_population_density	1.004e-02	4.123e-03	2.435	0.01899 *
nonwhite_population	3.533e+00	1.282e+00	2.755	0.00850 **
office_workers	5.229e-01	1.551e+00	0.337	0.73760
poor_families	2.671e-01	2.565e+00	0.104	0.91755
hydrocarbons	-8.890e-01	4.524e-01	-1.965	0.05574 .
oxides_of_Nitrogen	1.866e+00	9.345e-01	1.997	0.05201 .
Sulfur_Dioxide	-3.447e-02	1.423e-01	-0.242	0.80968
humidity	5.331e-01	1.052e+00	0.507	0.61474

Residual standard error: 32.33 on 44 degrees of freedom

Multiple R-squared: 0.7985, Adjusted R-squared: 0.7298

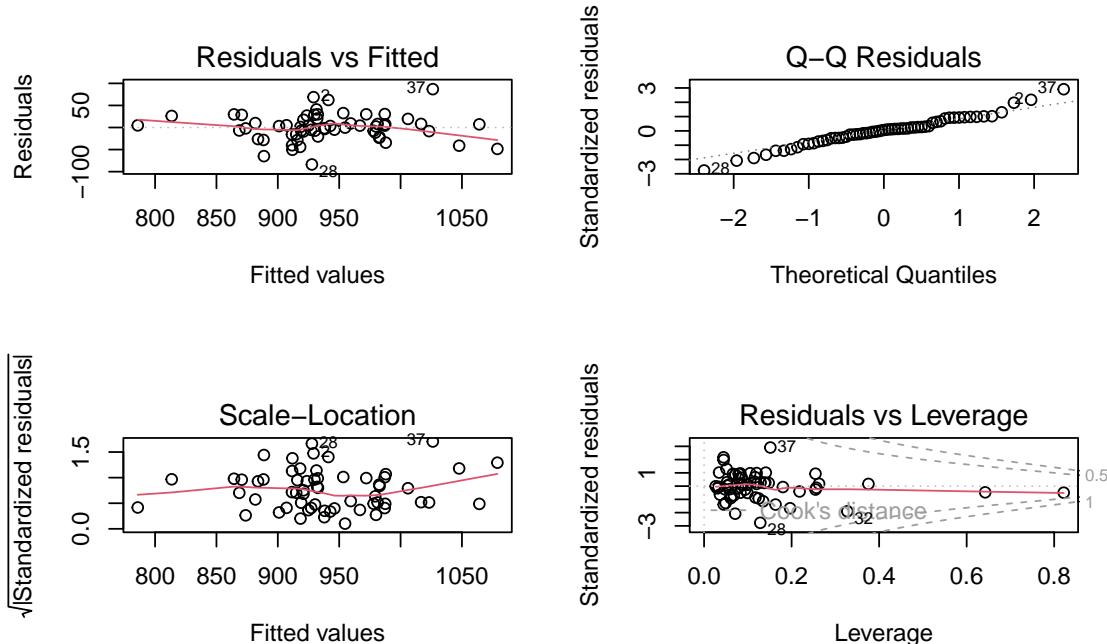
F-statistic: 11.63 on 15 and 44 DF, p-value: 9.56e-11

Questions 1: Expliquer ce qui a été fait. Expliquer précisément et formellement comment la valeur 0.43871 est obtenue et la conclusion qui en découle. Donner la formule permettant d'obtenir la valeur 0.7985 et expliquer ce que l'on peut en déduire (2.5pts)?

- (b) On tape ensuite les commandes:

```
reg1=stepAIC(death_lm,k=log(60),direction = c("backward"))
summary(reg1)
par(mfrow=c(2,2)); plot(reg1)
```

Voici la figure obtenue:



et les résultats numériques:

Coefficients:

	Estimate	Std. Error	t value	Pr(> t )
(Intercept)	1.034e+03	8.189e+01	12.628	< 2e-16 ***
Precipitation	1.219e+00	6.206e-01	1.964	0.054846 .
January_temperature	-1.672e+00	4.256e-01	-3.929	0.000253 ***
schooling_over_22	-1.578e+01	6.126e+00	-2.577	0.012849 *
urban_population_density	9.288e-03	3.227e-03	2.878	0.005793 **
nonwhite_population	4.081e+00	5.675e-01	7.191	2.45e-09 ***
hydrocarbons	-7.373e-01	3.083e-01	-2.392	0.020422 *
oxides_of_Nitrogen	1.577e+00	5.888e-01	2.677	0.009903 **

Residual standard error: 32.39 on 52 degrees of freedom

Multiple R-squared: 0.761, Adjusted R-squared: 0.7289

F-statistic: 23.66 on 7 and 52 DF, p-value: 4.358e-14

Questions 2: Qu'a-t-on fait avec ces commandes et pourquoi l'a-t-on fait? Pourquoi la variable Precipitation est-elle considérée alors que sa p-value est supérieure à 0.05? Pourquoi choisir ce modèle alors qu'il a un  $R^2$  plus faible que le précédent? Que peut-on dire à la suite des graphes? (2pts)

(c) On a enfin tapé les commandes:

```
j=c(c(1:27),c(29:36),c(38:60))
deathdata2=deathdata[j,]
death_lm2 = lm(death_rate ~ .,data=deathdata2)
reg2=stepAIC(death_lm2,k=log(58),direction = c("backward"))
summary(reg2)
```

Voici les résultats obtenus:

Coefficients:

	Estimate	Std. Error	t value	Pr(> t )
(Intercept)	1.070e+03	7.257e+01	14.737	< 2e-16 ***
Precipitation	1.216e+00	5.317e-01	2.288	0.02643 *
January_temperature	-1.838e+00	3.672e-01	-5.006	7.27e-06 ***
schooling_over_22	-1.794e+01	5.491e+00	-3.267	0.00197 **
urban_population_density	9.426e-03	2.806e-03	3.358	0.00151 **
nonwhite_population	3.553e+00	4.986e-01	7.127	3.80e-09 ***
hydrocarbons	-6.678e-01	2.643e-01	-2.527	0.01471 *
oxides_of_Nitrogen	1.453e+00	5.043e-01	2.882	0.00581 **

Residual standard error: 27.68 on 50 degrees of freedom

Multiple R-squared: 0.7974, Adjusted R-squared: 0.769

F-statistic: 28.11 on 7 and 50 DF, p-value: 3.009e-15

Questions 3: Expliquez ce qui a été fait et ce que l'on peut en conclure (1.5pts)