

Première Année Master M.A.E.F. 2016 – 2017

Econométrie I

Contrôle continu n°2, 13 décembre 2016

*Examen de 1h30. Tout document ou calculatrice est interdit.***Exercice 1 (Sur 12 points)**

On effectue une étude de marketing sur l'impact du flacon sur la vente d'un parfum. On conçoit donc I différents flacons et pour chaque flacon on demande à n individus différents de noter (de 0 à 10) l'appréciation du parfum. On notera N_{ik} la note obtenue pour le flacon i par le k -ème individu.

1. Si (x_1, \dots, x_m) est une famille de m réels, que vaut $\hat{a} = \operatorname{argmin}_{a \in \mathbf{R}} \sum_{j=1}^m (x_j - a)^2$ (**1pt**) ?
2. On suppose que l'on peut écrire que $N_{ik} = \mu_i + \varepsilon_{ik}$ pour tout $i = 1, \dots, I$ et $k = 1, \dots, n$ où on suppose que les erreurs (ε_{ik}) forment une famille de v.a.i.i.d. centrées de variance σ^2 . Montrer que l'estimation par moindres carrés des μ_i revient à minimiser $\sum_{i=1}^I \sum_{k=1}^n (N_{ik} - \mu_i)^2$ (**0.5pts**) et en déduire que pour tout $i = 1, \dots, I$, $\hat{\mu}_i = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n N_{ik}$ (**0.5pts**). Déterminer en fonction de $\hat{\mu}_i$, σ^2 et n , un intervalle de confiance asymptotique à 95% pour μ_i (**2pts**).
3. Expliciter un estimateur non biaisé $\hat{\sigma}^2$ de σ^2 , en fonction des N_{ik} , des $\hat{\mu}_i$, de n et de I (**1pt**). En déduire (justifier!) un intervalle de confiance asymptotique à 95% pour μ_i en fonction de $\hat{\mu}_i$, $\hat{\sigma}^2$ et n (**2pts**).
4. On veut tester si le flacon a un réel impact sur l'appréciation du parfum. Expliquer pourquoi cela revient à tester $H_0 : \mu_1 = \mu_2 = \dots = \mu_I$ contre sa contraposée H_1 (**0.5pts**). On note N le vecteur colonne tel que $N = {}^t(N_{11}, \dots, N_{1n}, N_{21}, \dots, N_{In})$. Écrire le modèle sous forme matricielle, en notant $\mu = {}^t(\mu_1, \dots, \mu_I)$ (**0.5pts**). Déterminer une statistique de Fisher \hat{F} permettant de réaliser ce test (**1pt**). Montrer qu'asymptotiquement $\hat{F} \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\mathcal{L}} \frac{1}{I-1} \chi^2(I-1)$ (**3pts**).

Exercice 2 (Sur 7 points)

On considère le modèle de régression suivant :

$$y_i = \beta_0 + \beta_1 x_{i,1} + \beta_2 x_{i,2} + \varepsilon_i, \quad 1 \leq i \leq n,$$

les $x_{i,j}$ étant des variables explicatives observées du modèle et les ε_i des v.a.i.i.d. de loi $\mathcal{N}(0, \sigma^2)$. On note et on calcule :

$$X = \begin{bmatrix} 1 & x_{1,1} & x_{1,2} \\ \vdots & \vdots & \vdots \\ 1 & x_{n,1} & x_{n,2} \end{bmatrix}, \quad Y = \begin{bmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{bmatrix} \implies {}^t X X = \begin{bmatrix} 30 & 20 & 0 \\ 20 & 20 & 0 \\ 0 & 0 & 10 \end{bmatrix}, \quad {}^t X Y = \begin{bmatrix} 15 \\ 20 \\ 10 \end{bmatrix}, \quad \text{et} \quad {}^t Y Y = 59.5.$$

1. Déterminer n , la moyenne de $(x_{i,2})_i$, le coefficient de corrélation des $(x_{i,1})_i$ et des $(x_{i,2})_i$ (**1.5pts**).
2. Calculer numériquement les estimateurs par moindres carrés ordinaires $\hat{\theta}$ et $\hat{\sigma}^2$ de $\theta = {}^t(\beta_0, \beta_1, \beta_2)$ et de σ^2 (on montrera que $\|Y - X\hat{\theta}\|^2 = \|Y\|^2 - \|X\hat{\theta}\|^2$) (**2pts**).
3. Calculer pour β_1 un intervalle de confiance à 95% (on utilisera des valeurs approchées des quantiles d'une loi de Student) (**1pt**). Tester également l'hypothèse $\beta_2 = 0.8$ au niveau 10% (**1pt**).
4. Déterminer la moyenne empirique des y_i : \bar{y}_n et en déduire le coefficient de détermination R^2 (**1.5pt**).

Exercice 3 (Sur 3 points)

Considérons le jeu de données suivant : $X = (1, 2, 3, 4, 5)$, $Y = (9, 13, 2, 8, 1)$, $Z = (3, 4, 5, 6, 8)$.

1. Considérons le modèle à deux variables explicatives où Z est expliqué par X et Y . Quelles commandes faut-il taper dans R pour obtenir le résultat de la Figure 1 (0.5pts) ?
2. Quel est le modèle estimé en utilisant les résultats de la Figure 1 (0.5pts) ? Ce modèle est-il cependant statistiquement satisfaisant ? Que doit-on faire ? (1pt)
3. Calculer et comparer les coefficients de détermination partielle associés à X et à Y respectivement, à partir des Figure 2 et 3 et conclure (1pt).

```
Call:
lm(formula = Z ~ X + Y)

Residuals:
    1     2     3     4     5 
0.1559  0.1054 -0.3128 -0.3142  0.3657

Coefficients:
            Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
(Intercept)  1.91629    0.85672   2.237  0.1548
X             1.14851    0.18001   6.380  0.0237 *
Y            -0.02452    0.05659  -0.433  0.7071
---
Signif. codes:  0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1

Residual standard error: 0.4276 on 2 degrees of freedom
Multiple R-squared:  0.9753,    Adjusted R-squared:  0.9506
F-statistic: 39.47 on 2 and 2 DF,  p-value: 0.02471
```

FIGURE 1 –

Analysis of Variance Table

```
Response: Z
      Df Sum Sq Mean Sq F value Pr(>F)
Y       1  6.9917   6.9917  2.6863 0.1997
Residuals  3  7.8083   2.6028
```

Analysis of Variance Table

```
Response: Z
      Df Sum Sq Mean Sq F value Pr(>F)
X       1 14.4000 14.4000 108 0.001901 **
Residuals  3   0.4  0.1333
---
Signif. codes:  0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
```

FIGURE 2 –

Analysis of Variance Table

```
Response: Z
      Df Sum Sq Mean Sq F value Pr(>F)
X       1 14.4000 14.4000 78.7586 0.01246 *
Y       1  0.0343   0.0343  0.1877 0.70706
Residuals  2  0.3657   0.1828
---
Signif. codes:  0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
```

FIGURE 3 –