

# Modèle de régression linéaire - Feuille 5

Modèle Gaussien

## EXERCICE 1 (Analyse de sorties logiciel)

Nous voulons expliquer la concentration de l'ozone sur Rennes en fonction des variables T9, T12, Ne9, Ne12 et Vx. Les sorties données par R sont (à une vache près) :

Coefficients :

	Estimate	Std. Error	t value	Pr(> t )
(Intercept)	62	10	1	0
T9	-4	2	-5	0
T12	5	0.75	3	0
Ne9	-1.5	1	4	0.13
Ne12	-0.5	0.5	5	0.32
Vx	0.8	0.15	5.3	0

--

Multiple R-Squared: 0.6233, Adjusted R-squared: 0.6081

Residual standard error: 16 on 124 degrees of freedom

F-statistic: 6 on 7 and 8 DF, p-value: 0

1. Compléter approximativement la sortie ci-dessus.
2. Rappeler la statistique de test et tester la nullité des paramètres séparément au seuil de 5 %.
3. Rappeler la statistique de test et tester la nullité simultanée des paramètres autres que la constante au seuil de 5 %.
4. Les variables Ne9 et Ne12 ne semblent pas influentes et nous souhaitons tester la nullité simultanée de  $\beta_{Ne9}$  et  $\beta_{Ne12}$ . Proposer un test et l'effectuer à partir des résultats numériques suivants :

Coefficients :

	Estimate	Std. Error	t value	Pr(> t )
(Intercept)	66	11	6	0
T9	-5	1	-5	0
T12	6	0.75	8	0
Vx	1	0.2	5	0

--

Multiple R-Squared: 0.5312, Adjusted R-squared: 0.52

Residual standard error: 16.5 on 126 degrees of freedom

## EXERCICE 2

1. Nous considérons le modèle de régression linéaire  $Y = X\theta + \varepsilon$  avec :  $Y \in \mathbb{N}^n$ ,  $X \in \mathcal{M}_{n,p}(\mathbb{N})$  de rang  $p$ ,  $\theta \in \mathbb{N}^p$ ,  $\varepsilon \sim \mathcal{N}(0, \sigma^2 I_n)$ .
  - (a) Quelle est l'interprétation géométrique de  $\hat{Y} = X\hat{\theta}$  ?

- (b) Donner  $\hat{\theta}$  et calculer son espérance et sa matrice de covariance de  $\hat{\theta}$ .  
(c) Montrer que  $\hat{\theta}$  et  $\hat{\sigma}^2$  sont indépendants et que  $(n-p)\hat{\sigma}^2/\sigma^2 \sim \chi^2(n-p)$ .
2. Considérons un modèle avec 4 variables explicatives (la première étant la constante). Nous avons observé :

$$X'X = \begin{bmatrix} 100 & 20 & 0 & 0 \\ 20 & 20 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 10 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}, \quad X'Y = \begin{bmatrix} -60 \\ 20 \\ 10 \\ 1 \end{bmatrix}, \quad Y'Y = 159.$$

- (a) Estimer  $\theta$ ,  $\sigma^2$ .  
(b) Donner un estimateur de la variance de  $\hat{\theta}$ .  
(c) Donner un intervalle de confiance pour  $\beta_2$  au niveau 95%.

**EXERCICE 3** (Un modèle à 3 variables explicatives)

On considère un modèle de régression de la forme :

$$y_i = \beta_1 + \beta_2 x_{i,2} + \beta_3 x_{i,3} + \beta_4 x_{i,4} + \varepsilon_i, \quad 1 \leq i \leq n.$$

Les  $x_{i,j}$  sont supposées non aléatoires. Les erreurs  $\varepsilon_i$  du modèle sont supposées aléatoires indépendantes gaussiennes centrées de même variance  $\sigma^2$ . On pose comme d'habitude :

$$X = \begin{bmatrix} 1 & x_{1,2} & x_{1,3} & x_{1,4} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ 1 & x_{n,2} & x_{n,3} & x_{n,4} \end{bmatrix}, \quad Y = \begin{bmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{bmatrix}, \quad \beta = \begin{bmatrix} \beta_1 \\ \beta_2 \\ \beta_3 \\ \beta_4 \end{bmatrix}.$$

Un calcul préliminaire a donné

$$X'X = \begin{bmatrix} 50 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 20 & 15 & 4 \\ 0 & 15 & 30 & 10 \\ 0 & 4 & 10 & 40 \end{bmatrix}, \quad X'Y = \begin{bmatrix} 100 \\ 50 \\ 40 \\ 80 \end{bmatrix}, \quad Y'Y = 640.$$

On admettra que

$$\begin{bmatrix} 20 & 15 & 4 \\ 15 & 30 & 10 \\ 4 & 10 & 40 \end{bmatrix}^{-1} = \frac{1}{13720} \begin{bmatrix} 1100 & -560 & 30 \\ -560 & 784 & -140 \\ 30 & -140 & 375 \end{bmatrix}.$$

1. Calculer  $\hat{\beta}$ , estimateur des moindres carrés de  $\beta$ , la somme des carrés des résidus  $\sum_{i=1}^{50} \hat{\varepsilon}_i^2$ , et donner l'estimateur de  $\sigma^2$ .
2. Donner un intervalle de confiance pour  $\beta_2$ , au niveau 95%. Faire de même pour  $\sigma^2$  (on donne  $c_1 = 29$  et  $c_2 = 66$  pour les quantiles d'ordre 2,5% et 97,5% d'un chi-deux à 46 ddl).
3. Tester la “validité globale” du modèle ( $\beta_2 = \beta_3 = \beta_4 = 0$ ) au niveau 5% (on donne  $f_{46}^3(0,95) = 2.80$  pour le quantile d'ordre 95% d'une Fisher à (3,46) ddl).
4. On suppose  $x_{51,2} = 1$ ,  $x_{51,3} = -1$  et  $x_{51,4} = 0,5$ . Donner un intervalle de prévision à 95% pour  $y_{51}$ .

**EXERCICE 4** On considère le modèle de régression  $y_i = \beta_1 + \beta_2 x_{i,2} + \beta_3 x_{i,3} + \varepsilon_i$ ,  $1 \leq i \leq n$ , que l'on écrit sous la forme  $Y = X\beta + \varepsilon$ . Les  $x_{i,j}$  sont des variables exogènes du modèle, les  $\varepsilon_i$  sont

des variables aléatoires indépendantes, de loi normale centrée admettant la même variance  $\sigma^2$ . On a observé :

$$X^T X = \begin{bmatrix} 30 & 20 & 0 \\ 20 & 20 & 0 \\ 0 & 0 & 10 \end{bmatrix}, \quad X^T Y = \begin{bmatrix} 15 \\ 20 \\ 10 \end{bmatrix}, \quad Y^T Y = 59.5.$$

1. Déterminer  $n$ , la moyenne des  $x_{i,3}$ , le coefficient de corrélation des  $x_{i,2}$  et des  $x_{i,3}$ .
2. Estimer  $\beta_1, \beta_2, \beta_3, \sigma^2$  par la méthode des moindres carrés ordinaires.
3. Calculer pour  $\beta_2$  un intervalle de confiance à 95% et tester l'hypothèse  $\beta_3 = 0.8$  au niveau 10%.
4. Tester  $\beta_2 + \beta_3 = 3$  contre  $\beta_2 + \beta_3 \neq 3$ , au niveau 5%.
5. Calculer  $\bar{y}$  et déduire le coefficient de détermination ajusté  $R_a^2$ .
6. Construire un intervalle de prévision à 95% de  $y_{n+1}$  si  $x_{n+1,2} = 3$  et  $x_{n+1,3} = 0.5$ .