

## TD 2 : Régression linéaire multiple

### Exercice 1. Rappels de cours.

1. Rappeler le principe d'une régression linéaire multiple. Préciser les hypothèses.
2. Faire un schéma pour donner une interprétation géométrique à la régression linéaire multiple.
3. Donner l'expression de la matrice de projection  $\mathbf{P}^{\mathbf{X}}$  et de l'estimateur  $\hat{\beta}$ . Vérifier que  $\mathbf{P}^{\mathbf{X}}$  est bien une matrice de projection.
4. Quelles sont les hypothèses supplémentaires dans le cas gaussien ?

*On conseille de toujours faire attention à la dimension des objets (matrices et vecteurs) qu'on manipule.*

### Exercice 2. Régression simple vs régression multiple.

1. Rappeler les expressions de  $\hat{\beta}_0$  et  $\hat{\beta}_1$  dans le cas d'une régression simple.
2. Rappeler l'expression de  $\hat{\beta}$  dans le cas d'une régression multiple.
3. Retrouver le résultat de la question 1 à partir de celui de la question 2.
4. Rappeler les expressions des variances et covariance de  $\hat{\beta}_0$  et  $\hat{\beta}_1$  dans le cas d'une régression simple.
5. Rappeler l'expression de la matrice de variance-covariance de  $\hat{\beta}$  dans le cas d'une régression multiple.
6. Retrouver le résultat de la question 4 à partir de celui de la question 5.

**Exercice 3. Régression à deux variables.** On étudie l'évolution d'une variable  $y$  en fonction de deux variables  $x$  et  $z$ . On dispose de  $n$  observations de ces variables. On note  $X = \begin{pmatrix} \mathbf{1} & x & z \end{pmatrix}$ , où  $\mathbf{1}$  est le vecteur constant, et  $x$  et  $z$  sont les vecteurs des variables explicatives. Nous avons obtenu les résultats suivants:

$$X^T X = \begin{pmatrix} 30 & 0 & 0 \\ ? & 10 & 7 \\ ? & ? & 15 \end{pmatrix}, \quad \|\hat{\varepsilon}\|^2 = 12, \quad \hat{\beta} = \begin{pmatrix} -2 \\ 1 \\ 2 \end{pmatrix}.$$

1. (a) Donner les valeurs manquantes. Que vaut  $n$  ?  
 (b) Calculer le coefficient de corrélation empirique entre  $x$  et  $z$ .
2. (a) Calculer  $\sum_{i=1}^n \hat{\varepsilon}_i$ , puis en déduire la valeur de la moyenne arithmétique  $\bar{y}$ .  
 (b) Calculer la somme des carrés résiduels (SCR), la somme des carrés expliquée (SCE), la somme des carrés totale (SCT) et le coefficient de détermination  $R^2$ .
3. (a) Calculer  $X^T y$  en utilisant la valeur de  $\hat{\beta}$ , puis en déduire  $\sum x_i y_i$  et  $\sum z_i y_i$ .  
 (b) Calculer les coefficients de corrélation  $\rho_{x,y}$  et  $\rho_{z,y}$ . En déduire la valeur du  $R^2$  pour le modèle de régression de  $y$  par  $\mathbf{1}$  et  $x$ , puis de  $y$  par  $\mathbf{1}$  et  $z$ .
4. (a) Sous l'hypothèse gaussienne, donnez la loi de  $\hat{\beta}_2$  le coefficient associé à  $x$  en fonction de  $\beta_2$  et  $\sigma^2$ .  
 (b) Calculer  $(X^T X)^{-1}$ .  
 (c) Calculez un estimateur sans biais de la variance  $\sigma^2$ .  
 (d) Proposez un intervalle de confiance à 95% pour  $\beta_2$ . Que peut-on conclure quant à la nullité de ce coefficient ? On donne le quantile à 97.5% de la loi de Student à 27 degrés de libertés :  $t_{27}(0.975) = 2.05$ .

### Exercice 4. Interprétation géométrique.

1. Nous avons une variable  $y$  à expliquer par une variable  $x$ . Nous avons effectué  $n = 2$  mesures et trouvé

$$(x_1, y_1) = (4, 5) \text{ et } (x_2, y_2) = (1, 5)$$

Représenter les variables, estimer  $\beta$  dans le modèle  $y_i = \beta x_i + \varepsilon_i$  et représenter  $\hat{y}$ .

2. Nous avons maintenant une variable  $y$  à expliquer par deux variables  $x_1$  et  $x_2$ . Nous avons effectué  $n = 3$  mesures et trouvé

$$(x_{1,1}, x_{1,2}, y_1) = (3, 2, 0), \quad (x_{2,1}, x_{2,2}, y_2) = (3, 3, 5), \quad (x_{3,1}, x_{3,2}, y_3) = (0, 0, 3).$$

Représenter les variables, estimer  $\beta$  dans le modèle  $y_i = \beta_1 x_{i,1} + \beta_2 x_{i,2} + \varepsilon_i$  et représenter  $\hat{y}$ .

**Exercice 5. Croissance de  $R^2$ .** Soit  $X$  une matrice de taille  $n \times p$  composée de  $p$  vecteurs indépendants de  $\mathbb{R}^n$ . Nous notons  $X_q$  la matrice composée des  $q < p$  premiers vecteurs de  $X$ . On suppose que la première colonne de  $X$  est égale à  $\mathbf{1}$ , i.e. que l'intercept est inclu dans les deux modèles. Nous avons les deux modèles suivants :

$$(1) \quad Y = X\beta + \varepsilon \quad \text{et} \quad (2) \quad Y = X_q\beta_q + \varepsilon_q.$$

Comparer les  $R^2$  dans les deux modèles.

**Exercice 6. Régression sur données agrégées par groupes** On suppose le modèle de régression

$$Y = X\beta + \varepsilon, \quad \text{avec} \quad \mathbb{E}[\varepsilon] = 0 \quad \text{et} \quad \text{Var}(\varepsilon) = \sigma^2 I_n.$$

Les données individuelles  $(x_{i1}, \dots, x_{ip}, y_i)$  ne sont cependant pas disponibles. On observe seulement les moyennes sur  $I$  groupes, notés  $C_1, \dots, C_I$ , d'effectifs  $n_1, \dots, n_I$  :

$$\bar{y}_k = \frac{1}{n_k} \sum_{i \in C_k} y_i \quad \text{et} \quad \bar{x}_{kj} = \frac{1}{n_k} \sum_{i \in C_k} x_{ij}.$$

En notant  $\bar{\varepsilon}_k = \frac{1}{n_k} \sum_{i \in C_k} \varepsilon_i$ , on a alors  $\bar{Y} = \bar{X}\beta + \bar{\varepsilon}$ .

1. Calculer  $\mathbb{E}[\bar{\varepsilon}]$  et  $\text{Var}[\bar{\varepsilon}]$ .
2. On pose

$$M = \text{diag}(\sqrt{n_1}, \dots, \sqrt{n_I}), \quad Y^* = M\bar{Y}, \quad X^* = M\bar{X}, \quad \varepsilon^* = M\bar{\varepsilon}.$$

Quelle est la relation entre  $Y^*$ ,  $X^*$  et  $\varepsilon^*$  ? Calculer  $\mathbb{E}[\varepsilon^*]$  et  $\text{Var}(\varepsilon^*)$ .

3. En déduire un estimateur de  $\beta$ .
4. Application numérique :  $I = 3$  avec  $n_1 = 1$  et  $n_2 = n_3 = 2$ .  $\bar{X}_1^T = (1, 1, 1)$ ,  $\bar{X}_2^T = (7, 12, 5)$  et  $\bar{Y}^T = (15, 25, 10)$ .

**Exercice 7. Estimateurs linéaires** Soit  $\theta_1$  et  $\theta_2$  deux paramètres réels inconnus et soit :

- $Y_1$  un estimateur sans biais de  $\theta_1 + \theta_2$  et de variance  $\sigma^2$
- $Y_2$  un estimateur sans biais de  $2\theta_1 - \theta_2$  et de variance  $4\sigma^2$
- $Y_3$  un estimateur sans biais de  $6\theta_1 + 3\theta_2$  et de variance  $9\sigma^2$

Les estimateurs  $Y_1$ ,  $Y_2$  et  $Y_3$  étant indépendants, nous cherchons les estimateurs sans biais de  $\theta_1$  et  $\theta_2$ , linéaires en  $Y_1$ ,  $Y_2$  et  $Y_3$ , et de variance minimale.

1. Notons  $\tilde{\theta} = \alpha Y_1 + \beta Y_2 + \gamma Y_3$ .
  - (a) Quelles sont les équations à satisfaire pour que  $\tilde{\theta}$  soit un estimateur sans biais de  $\theta_1$  ?
  - (b) Dans ce cas-là, exprimer la variance de  $\tilde{\theta}$  et la minimiser.
  - (c) Idem pour  $\theta_2$ .
2. On pose  $Z_1 = Y_1$ ,  $Z_2 = Y_2/2$ , et  $Z_3 = Y_3/3$ , et on note  $Z = (Z_1, Z_2, Z_3)^T$  et  $\theta = (\theta_1, \theta_2)^T$ .
  - (a) Trouver la matrice  $X$  telle que  $\mathbb{E}[Z] = X\theta$ .
  - (b) Que vaut la matrice de variance-covariance de  $Z$  ?
  - (c) On peut alors écrire  $Z = X\theta + \varepsilon$ . Retrouver les estimateurs de  $\theta_1$  et  $\theta_2$  calculés question 1.