
T.D. 2 : Modèle linéaire simple

Ce T.D. est consacré au modèle linéaire simple : le premier exercice est l'occasion d'un rappel de cours et d'une application numérique, le deuxième propose l'étude complète d'un modèle légèrement différent (sans constante).

EXERCICE 1. Application du modèle linéaire simple. On souhaite modéliser y le rendement de maïs (en quintaux) d'une parcelle de terrain en fonction de x la quantité d'engrais utilisée (en kilogrammes). Voici les données complètes :

i	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
x_i	16	18	23	24	28	29	26	31	32	34
y_i	20	24	28	22	32	28	32	36	41	41

On donne les quantités suivantes :

$$\sum x_i = 261, \quad \sum x_i^2 = 7127, \quad \sum y_i = 304 \text{ et } \sum x_i y_i = 8286.$$

Soit le modèle linéaire

$$y_i = b_0 + b_1 x_i + \varepsilon_i$$

avec les hypothèses usuelles vues en cours.

- 1) Rappeler la définition des estimateurs des moindres carrés de b_0 et b_1 et les formules permettant de les calculer.
- 2) Donner la valeur des estimateurs \hat{b}_0 et \hat{b}_1 .
- 3) Quel rendement prévoit le modèle pour une parcelle ayant reçu 20kg d'engrais ?
- 4) Pour une augmentation $\Delta x = 1$ kg d'engrais, quelle est l'augmentation estimée du rendement Δy ?

EXERCICE 2. Modèle linéaire simple sans constante. On s'intéresse dans cet exercice au modèle suivant :

$$\forall i \in \{1, \dots, n\}, \quad y_i = b x_i + \varepsilon_i,$$

avec les hypothèses

- **(H0)** Les valeurs des x_i sont supposées déterministes ;
- **(H1)** Les ε_i sont aléatoires avec $\mathbb{E}(\varepsilon_i) = 0$;
- **(H2)** Les ε_i sont indépendants les uns des autres ;
- **(H3)** Pour tout i , $\text{Var}(\varepsilon_i) = \sigma^2$;
- **(H4)** Les ε_i sont gaussiens.

- 1) On souhaite calculer l'estimateur des moindres carrés de b . On définit \hat{b} comme une valeur qui minimise la somme de carrés

$$\sum_{i=1}^n (y_i - b x_i)^2.$$

Quelle est la condition sur les x_i sous laquelle ce minimum est unique ? Que vaut alors \hat{b} ?
On appellera **(H5)** cette hypothèse et on la supposera vérifiée dans la suite.

- 2) Déterminer la loi de \hat{b} .
- 3) Application : on souhaite modéliser la consommation totale en France C_i lors de l'année i à partir du revenu intérieur brut PIB_i lors de cette année. On suppose que leurs taux de croissance sont reliés par l'équation suivante :

$$\frac{C_i - C_{i-1}}{C_{i-1}} = b \frac{PIB_i - PIB_{i-1}}{PIB_{i-1}} + \varepsilon_i$$

et on pose

$$x_i = \frac{PIB_i - PIB_{i-1}}{PIB_{i-1}} \text{ et } y_i = \frac{C_i - C_{i-1}}{C_{i-1}}.$$

On trouve dans la revue Perspectives Economiques (de l'OCDE, numéro de décembre 1999) les données reportées ici :

i	1981	1982	1983	1984	1985	1986	1987	1988	1989
x_i	1,2	2,5	0,7	1,3	1,9	2	2,5	4,2	4,3
y_i	2,1	3,5	0,9	1,1	2,4	3,2	2,8	2,3	3,1
i	1990	1991	1992	1993	1994	1995	1996	1997	1998
x_i	2,6	1,1	1,4	-1	1,8	1,8	1,2	2	3,4
y_i	2,7	0,8	0,8	-0,3	0,8	1,4	1,4	0,2	3,6

On donne les quantités suivantes :

$$\sum x_i = 34,9, \quad \sum x_i^2 = 94,27, \quad \sum y_i = 32,8 \text{ et } \sum x_i y_i = 81,88.$$

Calculer l'estimateur \hat{b} et discuter la valeur obtenue.

- 4) Dans l'application précédente, on peut contester la pertinence de l'hypothèse **(H0)**. Pourquoi ?
- 5) On se propose d'étudier une variante du modèle précédent : on remplace **(H0)** par **(H0')** : les x_i sont iid, indépendants des ε_i et $0 < \mathbb{E}(x_i^2) < +\infty$. Démontrer que l'on a toujours $\mathbb{E}(\hat{b}) = b$, calculer $\text{Var}(\hat{b})$. Montrer enfin que

$$\hat{b} \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{p.s.} b.$$