## Université de Grenoble Alpes (L3 MIASH, S2)

# ÉCONOMÉTRIE

TRAVAUX

Travail 1

(Cette version: 20 Janvier 2025)

MICHAL W. URDANIVIA 1

<sup>1.</sup> Contact : michal.wong-urdanivia@univ-grenoble-alpes.fr, Université de Grenoble Alpes, Faculté d'Économie, GAEL.

Université de Grenoble Alpes	ÉCONOMÈTRIE : L3 MIASH, S2	M. W. Urdanivia
	Table des matières	
1. Régression linéaire simple		2
2. Inférence dans le modèle de régression linéaire normal		3
Références		4

#### ÉCONOMÈTRIE: L3 MIASH, S2

#### 1. RÉGRESSION LINÉAIRE SIMPLE

On s'intéresse ici au lien entre une variable  $Y \in \mathbb{R}$  et une variable  $\in X_{2,i} \in \mathbb{R}$  pour lesquelles on dispose d'observations *i.i.d.*,  $\{(Y_i, X_{2,i})\}_{i=1}^n$ .

Ces observations vont nous permettre d'estimer les paramètres  $\beta_1$  et  $\beta_2$  de l'équation <sup>2</sup>

$$Y_i = \beta_1 + \beta_2 \cdot X_{2,i} + U_i, \ E(U_i) = 0,$$
 (1)

où  $U_i$  représente l'erreur de notre modèle, soit une variable qui résume les déterminants inobservées pour l'économètre de  $Y_i$ .

Pour construire des estimateurs des paramètres nous allons reprendre certaines des hypothèses/conditions données en cours <sup>3</sup>

Dans un premier temps notons que le vecteur des régresseurs ici est  $X_i = (1, X_{2,i})^T$  et (1) peut s'écrire aussi<sup>4</sup>

$$Y_i = \beta_1 + \beta_2 \cdot X_{2,i} + U_i = X_i^{\mathsf{T}} \beta + U_i, \ \mathsf{E}(U_i) = 0, \tag{2}$$

où  $\beta = (\beta_1, \beta_2)^{\mathsf{T}}$  est le vecteur des paramètres.

Introduisons/reprenons une condition d'exogénéité de  $X_i$  du cours en nous contentant de celle plus *faible* que l'indépendance en moyenne entre  $U_i$  et  $X_i$ :

$$E(U_i X_i) = 0 \Leftrightarrow E\left[ (Y_i - X_i^{\mathsf{T}} \beta) X_i \right] = 0, \tag{3}$$

où l'on a employé pour passer de la première à la deuxième expression le fait que d'après (2)  $U_i = Y_i - X_i^{\mathsf{T}} \beta$ .

On note que dans le cas spécifique qui nous concerne ici avec  $X_i = (1, X_{2,i})^T$  on a :

$$\begin{cases}
E(Y_i - X_i^{\mathsf{T}}\beta) = 0, \\
E[(Y_i - X_i^{\mathsf{T}}\beta)X_{2,i}] = 0.
\end{cases}$$
(4)

Dans ce cas les estimateur des moments des paramètres sont obtenus comme solution de <sup>5</sup>

$$\begin{cases} \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} (Y_i - X_i^{\mathsf{T}} \hat{\beta}) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} (Y_i - \hat{\beta}_1 - \hat{\beta}_2 \cdot X_{2,i}) = 0, \\ \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} \left[ (Y_i - X_i^{\mathsf{T}} \hat{\beta}) X_{2,i} \right] = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} \left[ (Y_i - \hat{\beta}_1 - \hat{\beta}_2 \cdot X_{2,i}) X_{2,i} \right] = 0 \end{cases}$$
(5)

<sup>2.</sup> Notons que le modèle inclut un premier régresseur constant, égal à 1 par convention, soit en reprenant les notations du cours  $X_{1,i} = 1$  avec le paramètre qui lui est associé noté  $\beta_1$ .

<sup>3.</sup> Remarque : ces hypothèses auront le même contenu mais se présenteront parfois sous forme différente compte tenu du cas particulier de ce travail. Il en va de même des formules qui seront obtenues pour nos estimateurs.

<sup>4.</sup> Test le symbol de transposition d'un vecteur/matrice.

Pour rappel on utilise à la place des moment théoriques(espérances) des moments empiriques(moyennes) pour définir des estimateurs des paramètres.

ÉCONOMÈTRIE: L3 MIASH, S2

où l'on note  $\hat{\beta} = (\hat{\beta}_1, \hat{\beta}_2)^{\mathsf{T}}$  le vecteur des estimateurs.

- (1) Utiliser le système d'équations précédents pour obtenir les estimateur de  $\beta_1$  et  $\beta_2$ .
- (2) Montrez que ces estimateurs s'écrivent comme fonctions de la moyenne empirique de  $Y_i$ , la variance empirique de  $X_i$ , et la covariance empirique de  $Y_i$  et  $X_i$ .
- (3) Montrez que ces estimateurs sont en fait ceux des moindres carrés, à savoir il sont solution du problème de minimisation de  $\sum_{i=1}^{n} (Y_i \beta_1 \beta_2 \cdot X_{2,i})^2$  par rapport à  $\beta_1$  et  $\beta_2$ :

$$(\hat{\beta}_1, \hat{\beta}_2) = \arg\min_{\beta_1, \beta_2} \sum_{i=1}^n (Y_i - \beta_1 - \beta_2 \cdot X_{2,i})^2$$

### 2. Inférence dans le modèle de régression linéaire normal

Nous allons considérer un modèle où notre intérêt se porte sur la relation entre d'une part le niveau d'études mesuré en année de scolarité depuis l'entrée dans les études initiales jusqu'à la fin des études et l'entrée dans la vie active, et d'autre part le niveau de rémunération. Cela sur une population qui est celle des femmes mariées aux États-Unis.

Notre échantillon est celui employé par Wooldridge (2010) et est issu des données utilisées dans Mroz (1987). Il concerne n = 428 femmes mariées actives et occupées en 1975.

Les deux principales variables pour notre modèle sont nommées *lwage* et *educ* et correspondent respectivement au logarithme du salaire horaire et au niveau d'études(mesuré comme indiqué plus haut).

Nous disposons aussi d'autres variables telles que l'expérience en nombre d'années, l'âge, le nombre d'enfants, etc. Pour simplifier la présentation nous allons regrouper ces variables dans un vecteur colonne W de dimension K-1 (lequel contient aussi un régresseur constant).

Nous observations sont donc un échantillon  $\{(W_i, lwage_i, educ_i)\}_{i=1}^n$ , qu'on suppose aléatoire(ou d'observations i.i.d.).

Notre modélisation commence par supposer que :

$$lwage_i = \beta_1 \cdot educ_i + W_i^{\mathsf{T}} \beta_2 + U_i \tag{6}$$

où  $\beta_1$  est à paramètre scalaire inconnu,  $\beta_2$  un vecteur de paramètres inconnus de même dimension que  $W_i$ , et  $U_i$  désignera l'erreur du modèle pour lequel on supposera que

$$E(U_i|educ_i, W_i) = 0 (7)$$

- (1) Qualifiez le type de données utilisées(panel, en coupe, séries temporelles?)
- (2) Interprétez le coefficient  $\beta_1$  en supposant (6) et (7).
- (3) Considérez (6) comme l'équation d'une *régression partitionnée* et indiquez une procédure pour obtenir l'estimateur des MCO du paramètre  $\beta_1$  qui n'utilise pas l'estimation par MCO dans la régression de *lwage<sub>i</sub>* sur *educ<sub>i</sub>* et  $W_i$  mais donne le même paramètre estimé.

(4) On note  $\hat{\beta}_1$  l'estimateur des MCO de  $\beta_1$  et  $\hat{\text{Var}}(\hat{\beta}_1|\mathbf{X})$  sa variance estimée( $\mathbf{X}$  est la matrice des régresseurs associé à (6)). On obtient  $\hat{\beta}_1 = 0.108$ , et une variance estimée telle que  $\sqrt{\hat{\text{Var}}(\hat{\beta}_1|\mathbf{X})} = 0.014$ (on se place ici dans le cadre le plus courant où la variance des erreurs supposés homoscédastiques est inconnue).

Nous allons supposer que les conditions d'un *modèle de régression linéaire normal* sont satisfaites. Donnez un intervalle de confiance de niveau  $\alpha = 0.05$  pour  $\beta_1$  par(où 1.96 est le quantile  $t_{n-K,1-\alpha/2}$  de la loi de Student). Interprétez cet intervalle.

- (5) On cherche à tester l'hypothèse que  $\beta_1 = 0$ . Donnez une statistique de test(et sa valeur ici).
- (6) L'hypothèse est-elle rejetée/acceptée pour un test de niveau  $\alpha = 0.05$ (ici aussi le quantile  $t_{n-K,1-\alpha/2}$  de la loi de Student est 1.96)? Justifiez.

#### Références

Mroz, Thomas A. 1987. "The Sensitivity of an Empirical Model of Married Women's Hours of Work to Economic and Statistical Assumptions." *Econometrica* 55 (4):765–799.

Wooldridge, Jeffrey M. 2010. Econometric analysis of cross section and panel data. The MIT Press.