ECONOMETRIA I

TAREA 8

MAESTRIA EN ECONOMIA, 2023-2025

EL COLEGIO DE MEXICO

Profr. Eneas A. Caldiño García Entrega: 13 de marzo de 2024

1.
$$\left\{ \left(\begin{array}{c} Y_j \\ X_j \end{array} \right) \right\}_{j=1}^n \text{ vectores aleatorios bidimensionales i.i.d.}$$

Para j = 1,2,..,n $\begin{pmatrix} Y_j \\ X_j \end{pmatrix}$ ~ distribución del estudiante bivariada con v > 2

grados de libertad.

$$\left(\begin{array}{c} \mathbf{Y_{j}} \\ \mathbf{X_{j}} \end{array}\right) \sim \mathrm{St} \left(\left(\begin{array}{c} \boldsymbol{\mu_{y}} \\ \boldsymbol{\mu_{x}} \end{array}\right) , \left(\begin{array}{cc} \boldsymbol{\sigma_{y}^{2}} & \boldsymbol{\sigma_{xy}} \\ \boldsymbol{\sigma_{xy}} & \boldsymbol{\sigma_{x}^{2}} \end{array}\right) , \boldsymbol{v} \right) \qquad \qquad \boldsymbol{j} = 1, 2, \ldots, \boldsymbol{n}$$

Se sabe que la función de regresión de Y sobre X es:

 $g: \mathbb{R} \to \mathbb{R}$

$$g(x) \equiv E[Y|_{X=X}] = \mu_{Y} - \frac{\sigma_{xy}}{\sigma_{x}^{2}} \mu_{x} + \frac{\sigma_{xy}}{\sigma_{x}^{2}} x$$

La función de cedasticidad es:

 $h: \mathbb{R} \to \mathbb{R}$

$$v(\sigma_{y}^{2} - \frac{\sigma_{xy}^{2}}{\sigma_{x}^{2}})$$

$$h(x) \equiv var[Y|_{X=x}] = \frac{1}{v-1} [1 + \frac{1}{v\sigma_{x}^{2}} (x-\mu_{x})^{2}]$$

i) Graficar la función de regresión $g(x) \equiv E[Y|_{X=X}]$ con $\mu_x = 0$, $\mu_y = 1$, $\sigma_{\rm x}^2 = 1$, $\sigma_{\rm v}^2 = 1.64$, $\sigma_{\rm xv} = -0.8$ y v = 3.

ii) Graficar la función de cedasticidad h(x) $\equiv \text{var}[Y|_{X=X}]$ con μ_x = 0, σ_x^2 = 1, $\sigma_{\rm V}^2 = 1.64$, $\sigma_{\rm xy} = -0.8$ y v = 3.

iii) Generar una muestra aleatoria
$$\left\{ \begin{pmatrix} Y_j \\ X_j \end{pmatrix} \right\}_{j=1}^{120}$$
 (vectores aleatorios bidimensionales i.i.d.) con distribución

$$\left(\begin{array}{c} \mathbf{Y}_{\mathbf{j}} \\ \mathbf{X}_{\mathbf{j}} \end{array} \right) \sim \mathrm{St} \left(\left(\begin{array}{c} \boldsymbol{\mu}_{\mathbf{y}} \\ \boldsymbol{\mu}_{\mathbf{x}} \end{array} \right) \;,\; \left(\begin{array}{cc} \boldsymbol{\sigma}_{\mathbf{y}}^2 & \boldsymbol{\sigma}_{\mathbf{x}\mathbf{y}} \\ \boldsymbol{\sigma}_{\mathbf{x}\mathbf{y}} & \boldsymbol{\sigma}_{\mathbf{x}}^2 \end{array} \right) \;,\;\; \boldsymbol{v} \right) \quad \; \mathbf{j} \; = \; 1, 2 \;, \ldots, 120$$

Graficar en \mathbb{R}^2 la muestra obtenida junto con la curva de regresión.

2. (Ω, F, P) espacio de probabilidad. $\begin{pmatrix} Y \\ X \end{pmatrix} : \Omega \to \mathbb{R}^2$ vector aleatorio con distribución exponencial bivariada de Gumbel:

$$\begin{split} & f_{y,x} \colon \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R} \\ & f_{y,x}(y,x) = \left\{ \begin{array}{ll} [(1+\lambda x)(1+\lambda y) - \lambda] \, \mathrm{e}^{-(x+y+\lambda xy)} & \text{si } (y,x) \in (0,\infty) \times (0,\infty) \\ \\ & 0 & \text{si } (y,x) \notin (0,\infty) \times (0,\infty) \end{array} \right. \end{split}$$

donde $\lambda \in [0,1]$.

Se sabe que la función de regresión de Y sobre X es:

g:
$$(0, \infty) \to \mathbb{R}$$

g(x) = $\frac{1+\lambda+\lambda x}{(1+\lambda x)^2}$

La función de cedasticidad es:

$$h: \mathbb{R} \to \mathbb{R}$$

$$h(x) = var[Y|_{X=X}] = \frac{(1+\lambda+\lambda x)^2 - 2\lambda^2}{(1+\lambda x)^4}$$

i) En un mismo plano graficar las funciones de regresión

$$g(|\lambda):(0,\infty)\to\mathbb{R}$$

correspondientes a λ = 0.01, λ = 0.5 y λ = 1.

ii) En un mismo plano graficar las funciones de cedasticidad

$$h(|\lambda):(0,\infty)\to\mathbb{R}$$

correspondientes a λ = 0.01, λ = 0.5 y λ = 1.

iii) Generar una muestra aleatoria $\left\{ \begin{pmatrix} Y_j \\ X_j \end{pmatrix} \right\}_{j=1}^{120}$ (vectores aleatorios

bidimensionales i.i.d.) con distribución exponencial bivariada de Gumbel, con λ = 0.5

Graficar en un mismo plano la curva de regresión y la muestra obtenida.

3. Generar 30 observaciones i.i.d. $\left\{ \begin{pmatrix} x_{i1} \\ x_{i2} \\ v_i \end{pmatrix} \right\}_{i=1}^{30}$

donde
$$\begin{pmatrix} X_{i1} \\ X_{i2} \\ V_i \end{pmatrix} \sim N_3 \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0.04 & -0.03 & 0 \\ -0.03 & 0.09 & 0.01 \\ 0 & 0.01 & 0.01 \end{pmatrix}$$

Generar

$$Y_i = e^{X_{i1}} - sen(X_{2i}) + V_i$$
 $i = 1, 2, ..., 30$.

Para explicar la variable Y en función de las variables explicativas \mathbf{X}_1 y \mathbf{X}_2 se propone el "modelo":

$$Y_i = 10 + \pi X_{i1} + e X_{i2} + U_i$$
 $i = 1, 2, ..., 30$

¿Se cumple este modelo? (i.e. ¿Se satisfacen las 30 ecuaciones con los datos

dados?).

Se propone un segundo "modelo":

$$Y_i = 13 + 3 X_{i1} + 2024 X_{i2} + \varepsilon_i \quad i = 1, 2, ..., 30$$

(Los coeficientes vienen de que la fecha de entrega de esta tarea es 13/03/2024).

¿Se cumple este modelo? (i.e. ¿Se satisfacen las 30 ecuaciones con los datos dados?)

4.
$$\left\{ \left(\begin{array}{c} \mathbf{Y}_j \\ \mathbf{x}_j \end{array} \right) \right\}_{j=1}^n \text{ vectores aleatorios de dimensión k i.i.d.}$$

$$Y = Xb + U$$

$$Y_j = \alpha + \beta' \mathbf{x}_j$$
 $j = 1, 2, ..., n$

$$Y_{j} = \alpha + \beta_{1}X_{j1} + \beta_{2}X_{j2} + ... + \beta_{m}X_{jm} + ... + \beta_{k-1}X_{j,k-1} + U_{j}$$
 $j = 1,2,..,n$

$$\mathbf{Y} = \begin{pmatrix} \mathbf{Y}_1 \\ \mathbf{Y}_2 \\ \vdots \\ \mathbf{Y}_n \end{pmatrix}_{n \times 1} ; \quad \mathbf{U} = \begin{pmatrix} \mathbf{U}_1 \\ \mathbf{U}_2 \\ \vdots \\ \mathbf{U}_n \end{pmatrix}_{n \times 1} ; \quad \mathbf{b} = \begin{pmatrix} \alpha_{1 \times 1} \\ \beta_{(k-1) \times 1} \end{pmatrix}_{k \times 1}$$

$$\mathbf{x}_{j} = \begin{pmatrix} x_{j1} \\ x_{j2} \\ \vdots \\ x_{j,k-1} \end{pmatrix}_{(k-1)\times 1} ; \quad \mathbf{x}_{j} = \begin{pmatrix} 1 \\ \mathbf{x}_{j} \end{pmatrix}_{k\times 1}$$

$$\mathbf{x} = \begin{pmatrix} 1 & \mathbf{x}_{1}' \\ 1 & \mathbf{x}_{2}' \\ \vdots & \vdots \\ 1 & \mathbf{x}_{1}' \\ \vdots & \vdots \\ 1 & \mathbf{x}_{n}' \end{pmatrix}_{n \times k} = \begin{pmatrix} 1 & X_{11} & X_{12} & \dots & X_{1m} & \dots & X_{1,k-1} \\ 1 & X_{21} & X_{22} & \dots & X_{2m} & \dots & X_{2,k-1} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ 1 & X_{j1} & X_{j2} & \dots & X_{jm} & \dots & X_{j,k-1} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ 1 & X_{n1} & X_{n2} & \dots & X_{nm} & \dots & X_{n,k-1} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \mathbf{x}_{1}' \\ \mathbf{x}_{2}' \\ \vdots \\ \mathbf{x}_{n}' \\ \vdots \\ \mathbf{x}_{n}' \end{pmatrix}_{n \times k}$$

- i) Demostrar:
- a) $\{U_j\}_{j=1}^n$ son v.a.s i.i.d.
- b) $\left\{ \begin{pmatrix} U_j \\ \mathbf{x}_j \end{pmatrix} \right\}_{j=1}^n$ son vectores aleatorios i.i.d.

$$\text{c) } \{\boldsymbol{x}_{j} \mathbf{U}_{j}\}_{j=1}^{n} = \left\{ \left(\begin{array}{c} \mathbf{X}_{j1} \mathbf{U}_{j} \\ \mathbf{X}_{j2} \mathbf{U}_{j} \\ \vdots \\ \mathbf{X}_{jm} \mathbf{U}_{j} \\ \vdots \\ \mathbf{X}_{j,k-1} \mathbf{U}_{j} \end{array} \right) \right\}_{j=1}^{n} \\ \text{son vectores aleatorios i.i.d.}$$

- d) $cov(U_j, X_{im}) = 0$ j = 1, 2, ..., n; i = 1, 2, ..., n; $i \neq j,$ m = 1, 2, ..., k-1
- ii) Demostrar:

$$\mathbb{E}\left[\mathbf{X}'\mathbf{U}\right] = \mathbf{0}_{k \times 1}$$

$$\iff \ \text{E}[\mathbf{x}_{j}\text{U}_{j}] = \mathbf{0}_{kx1} \quad \text{j} = 1,2,...,n$$

$$\iff \ \mathbb{E}\left(\mathbb{U}_{j}\right) \ = \ 0 \quad \ \mathbf{y} \quad \ \mathbb{E}\left(\mathbf{x}_{j}\mathbb{U}_{j}\right) \ = \ \mathbf{0}_{\left(k-1\right)\times 1} \quad \ \ \mathbf{j} \ = \ 1, 2, \ldots, n$$

$$\iff \ \, \mathbb{E}\left(\mathbf{U}_{j}\right) \ = \ \, \mathbf{0} \quad \, \mathbf{y} \quad \, \mathbb{E}\left(\mathbf{X}_{ji}\mathbf{U}_{j}\right) \ = \ \, \mathbf{0}_{1\times 1} \qquad \qquad \mathbf{j} \ = \ \, 1,2,\ldots,n \, ; \quad \mathbf{i} \ = \ \, 1,2,\ldots,k-1 \, . \label{eq:constraints}$$

$$\iff \mathbb{E}(\mathbb{U}_{j}) = 0 \quad \text{y} \quad \text{cov}(\boldsymbol{x}_{j}, \mathbb{U}_{j}) = \boldsymbol{0}_{(k-1) \times 1} \quad \text{j} = 1, 2, \dots, n$$

$$\iff \mathbb{E}(\mathbb{U}_{\mathbf{j}}) = 0 \quad \text{y} \quad \operatorname{cov}(\mathbb{X}_{\mathbf{j}\mathbf{i}},\mathbb{U}_{\mathbf{j}}) = 0 \quad \text{j} = 1,2,\ldots,n; \quad \mathbf{i} = 1,2,\ldots,k-1$$

5. Estudiar las sección 2-2 Deriving the Ordinary Least Squares Estimates del capítulo 2 de Wooldridge J.M., Introductory Econometrics: A Modern Approach, 5th, 6th or 7th Edition, South-Western CENGAGE Learning.