

**Econometría**  
**Problem Set 0**  
**Repaso de Matemática**

---

## 1. Un breve repaso...

Sea  $A$  una matriz de  $n \times K$ .

- Si  $n = K$ ,  $A$  es una matriz **cuadrada**. Algunos tipos de matrices cuadradas son:
  - Matriz **simétrica**: Es aquella en la cual  $a_{ik} = a_{ki}$  para todo  $i$  y  $k$ . Una matriz es simétrica si y sólo si  $A = A'$ .
  - Matriz **diagonal**: Los únicos elementos distintos de 0 aparecen en la diagonal principal.
  - Matriz **escalar**: Es una matriz diagonal en la que todos los elementos de la diagonal principal valen lo mismo.
  - Matriz **ortogonal**:  $A'A = AA' = I$ . Una matriz es ortogonal si y sólo si  $A' = A^{-1}$ .
- Matriz **idempotente**: Una matriz  $M$  es idempotente si  $M^2 = MM = M$ .
- Si  $M$  es una matriz idempotente y simétrica, entonces  $M'M = M$ .
- Matriz **no singular**: Una matriz es **no singular** si y sólo si tiene inversa. Es decir,  $A$  es no singular si existe  $M^{-1}$ .

Algunos resultados a tener en cuenta:  
Dada una matriz  $A$  cuadrada...

- $(AB)' = B'A'$
- $(ABC)' = C'B'A'$
- Para que sea no singular,  $|A| \neq 0$ .
- $|A^{-1}| = \frac{1}{|A|}$
- $(A^{-1})^{-1} = A$
- $(A^{-1})' = (A')^{-1}$
- Si  $A$  es simétrica, entonces  $A^{-1}$  es simétrica.
- Si ambas inversas existen:  $(AB)^{-1} = B^{-1}A^{-1}$ .
- $(ABC)^{-1} = C^{-1}B^{-1}A^{-1}$
- Sea  $B$  otra matriz cuadrada.  $\det(AB) = \det(A) \cdot \det(B)$ .
- $\det(A') = \det(A)$

Dada una matriz  $A$  cuadrada, considere el siguiente sistema de ecuaciones:

$$Ac = \lambda c$$

Los vectores  $c$  que resuelven este sistema se llaman “vectores característicos” o “autovectores”, y están asociados a “raíces características” o “autovalores”  $\lambda$ .

¿Cómo resolver el sistema para encontrar  $c$  y  $\lambda$ ?

$$\begin{aligned} Ac &= \lambda Ic \\ (A - \lambda I)c &= 0 \end{aligned}$$

Para que este sistema homogéneo tenga una solución distinta de cero, se requiere que la matriz  $(A - \lambda I)$  sea singular (no inversible), i.e., que su determinante sea 0 :

$$|A - \lambda I| = 0$$

Este es un polinomio en  $\lambda$  que se denomina “ecuación característica” de  $A$ .

A tener en cuenta: las raíces características de una matriz simétrica (por ejemplo, una matriz  $X'X$ ) son reales.

Para encontrar  $c$ , retomamos:

$$(A - \lambda I)c = 0$$

Una matriz simétrica  $A$  de  $K \times K$  tiene  $K$  autovectores distintos  $c_1, c_2, \dots, c_K$  que son ortogonales entre sí, con los correspondientes autovalores  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_K$  (que no necesariamente son iguales entre sí). Sea  $C$  una matriz  $K \times K$  formada a partir de dichos autovectores, i.e:

$$C = [c_1 \ c_2 \ \dots \ c_K]$$

Por su parte, sea  $\Lambda$  una matriz diagonal de  $K \times K$  formada a partir de los autovalores:

$$\Lambda = \begin{bmatrix} \lambda_1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \lambda_2 & \dots & 0 \\ & & \dots & \\ 0 & 0 & \dots & \lambda_K \end{bmatrix}$$

Todas las ecuaciones  $Ac_i = \lambda_i c_i$  están contenidas en:

$$AC = C\Lambda$$

Como los autovectores son ortogonales y  $c_i'c_i = 1$  para todo  $i = 1, \dots, K$ , resulta que  $C'C = I$  (i.e., es ortogonal). Esto implica que  $C' = C^{-1}$ .

Dada una matriz  $A$  de  $K \times K$ , notar que:

$$C'AC = C'CA\Lambda = I\Lambda = \Lambda$$

De modo que:

$$\begin{aligned} C'AC &= \Lambda \\ C^{-1}AC &= \Lambda \\ AC &= C\Lambda \\ A &= C\Lambda C^{-1} \end{aligned}$$

Y si  $A$  es simétrica :

$$A = C\Lambda C'$$

Como  $C$  es ortogonal, se dice que  $A$  es “diagonalizable ortogonalmente”.<sup>2</sup>

Dada una matriz  $A$  simétrica:

- Si  $x'Ax > 0$  para todo vector  $x$  distinto de 0, entonces  $A$  es **definida positiva**.
- Si  $x'Ax < 0$  para todo vector  $x$  distinto de 0, entonces  $A$  es **definida negativa**.
- Si  $x'Ax \geq 0$  para todo vector  $x$ , entonces  $A$  es **semidefinida positiva**.
- Si  $x'Ax \leq 0$  para todo vector  $x$ , entonces  $A$  es **semidefinida negativa**.

A tener en cuenta:

- Si todos los autovalores de  $A$  son positivos,  $A$  es definida positiva.

<sup>1</sup>Esto es una convención: dado un autovector  $c$  asociado a un autovalor  $\lambda$ , cualquier vector  $kc$  es también un autovector asociado a  $\lambda$ . Entonces, se suele normalizar al autovector  $c$  tal que  $c'c = 1$ . ¿Cómo? Simplemente dividir a todos los elementos del vector  $c$  por  $\sqrt{c_1^2 + \dots + c_K^2}$ .

<sup>2</sup>Diagonalizar una matriz cuadrada  $A$  quiere decir descomponerla como  $A = P^{-1}DP$ , donde  $P$  es una matriz invertible cuyos vectores columna son autovectores de  $A$ , y  $D$  es una matriz diagonal formada por los autovalores de  $A$ .

Si  $P$  es una matriz ortogonal, entonces se dice que  $A$  es diagonalizable ortogonalmente, y se puede escribir como:  $A = PDP'$ . Cualquier matriz cuadrada simétrica (con coeficientes reales) es diagonalizable ortogonalmente.

- Si todos los autovalores de  $A$  son negativos,  $A$  es definida negativa.
- Si algunos autovalores son 0 y los restantes positivos,  $A$  es semidefinida positiva.
- Si algunos autovalores son 0 y los restantes negativos,  $A$  es semidefinida negativa.

Sea  $x$  un vector aleatorio con  $E(x) = \mu$  y  $Var(x) = E[(x - \mu)(x - \mu)'] = \Sigma$  ("matriz de varianzas y covarianzas"), entonces, dada una matriz  $A : E[Ax] = A\mu$  y  $Var[Ax] = A\Sigma A'$ .

### Método Delta:

#### ■ Escalar o univariado:

Sea  $Z_n$  una secuencia de variables aleatorias tal que converge a una normal:  $\sqrt{n}(Z_n - w) \rightarrow N(0, \sigma^2)$ . Sea  $g : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ , diferenciable y con derivada primera continua en  $w$ . Entonces vale que:

$$\sqrt{n}(g(Z_n) - g(w)) \rightarrow N(0, g'(w)^2 \sigma^2)$$

#### ■ Vectorial o multivariado:

Sea  $Z_n = \begin{bmatrix} Z_{n,1} \\ \vdots \\ Z_{n,p} \end{bmatrix}$  una secuencia de vectores aleatorios en  $\mathbb{R}^p$  tal que converge a una normal p-variada:  $\sqrt{n}(Z_n - w) \rightarrow N_p(0, \Sigma)$ . Sea  $g : \mathbb{R}^p \rightarrow \mathbb{R}^q$  diferenciable y con derivadas parciales continuas en  $w$ . Entonces vale que:

$$\sqrt{n}(g(Z_n) - g(w)) \rightarrow N_q(0, [\nabla g(w)]' \Sigma \nabla g(w))$$

Donde:

$$g(u_1, \dots, u_p) = \begin{bmatrix} g_1(u_1, \dots, u_p) \\ \vdots \\ g_q(u_1, \dots, u_p) \end{bmatrix} ; \quad \nabla g = \begin{bmatrix} \frac{\partial g_1}{\partial u_1} & \dots & \frac{\partial g_1}{\partial u_p} \\ \vdots & & \vdots \\ \frac{\partial g_q}{\partial u_1} & \dots & \frac{\partial g_q}{\partial u_p} \end{bmatrix}$$

#### Cambio de variable:

Sea  $f_X(x)$  la función de densidad de una variable aleatoria  $X$ . Sea  $Y = g(X)$ , donde  $g$  es monótona y sea  $g^{-1}$  su función inversa. Entonces la función de densidad de  $Y$  es:

$$f_Y(y) = f_X(g^{-1}(y)) \left| \frac{d}{dy}(g^{-1}(y)) \right|$$

Sea  $f_X(x)$  la función de densidad de un vector aleatorio  $X$ . Sea  $Y = H(X)$ , donde  $H$  es biyectiva y diferenciable. Entonces la función de densidad de  $Y$  es:

$$f_Y(y) = f_X(H^{-1}(y)) |\det \nabla(H^{-1}(y))|$$

## 2. Problemas

**Ejercicio 1** Si  $A$  es una matriz simétrica y definida positiva, mostrar que puede hallarse una matriz  $P$  no singular tal que se verifica que  $A = PP'$ .

**Ejercicio 2** Sea  $x$  un vector aleatorio de  $n \times 1$  tal que  $x \sim N(\mu, \Sigma)$ , donde  $\Sigma$  es una matriz simétrica y definida positiva. Mostrar que

$$(x - \mu)' \Sigma^{-1} (x - \mu) \sim \chi^2(n).$$

**Ejercicio 3** Sea  $x$  un vector aleatorio de  $n \times 1$ , siendo  $x \sim N(0_n, I_n)$ , y  $A$  y  $B$  son matrices de  $n \times n$  simétricas e idempotentes. Mostrar que las formas cuadráticas  $x'Ax$  y  $x'Bx$  son independientes si y sólo si  $AB = 0$ .

**Ejercicio 4** Sean  $x$  e  $y$  variables aleatorias con función de densidad conjunta

$$f_{XY}(x, y) = \frac{1}{2\pi\sigma_x\sigma_y\sqrt{1-\rho^2}} \exp\left[-\frac{C}{2(1-\rho^2)}\right], \quad x, y \in \mathbb{R}$$

donde

$$C = \left(\frac{x - \mu_x}{\sigma_x}\right)^2 + \left(\frac{y - \mu_y}{\sigma_y}\right)^2 - 2\rho\left(\frac{x - \mu_x}{\sigma_x}\right)\left(\frac{y - \mu_y}{\sigma_y}\right),$$

$$\rho = \frac{\text{cov}(X, Y)}{\sigma_x\sigma_y}, \quad \sigma_x^2 = \text{var}(X), \quad \sigma_y^2 = \text{var}(Y).$$

Mostrar que las variables aleatorias  $u$  y  $v$ ,

$$u = \frac{x - \mu_x}{\sigma_x} + \frac{y - \mu_y}{\sigma_y},$$

$$v = \frac{x - \mu_x}{\sigma_x} - \frac{y - \mu_y}{\sigma_y},$$

son independientes y tienen distribución normal con media cero y varianza  $2(1 + \rho)$  y  $2(1 - \rho)$ , respectivamente.