



Conceptos fundamentales de Estadística Multivariada

Hossein Tavakoli Dinani

22, 24 de agosto 2023

Contenido del clase

- Álgebra matricial
- Medidas descriptivas de variables aleatorias multivariadas
 - La media
 - La matriz de covarianzas
 - La matriz de correlaciones

Matrices

- Matriz $A(n \times p)$:

$$A = \begin{bmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1p} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & \cdots & a_{np} \end{bmatrix}$$

- Matriz de identidad

$$I = \begin{bmatrix} 1 & \cdots & 0 \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & \cdots & 1 \end{bmatrix}$$

- $A^T(p \times n)$: matriz traspuesta de $A(n \times p)$: $(A^T)^T = A$
-
- Suma de matrices: $C = A + B$, $c_{ij} = a_{ij} + b_{ij}$

Propiedades:

- $A + B = B + A$
- $(A + B)^T = A^T + B^T$

Producto de matrices

- Producto de matrices $A(n \times p), B(p \times k)$:

$$C = AB,$$
$$c_{ij} = \sum_{m=1}^p a_{im} b_{mj}$$

- Propiedades:

- $A(B + C) = AB + AC$
- $(AB)^T = B^T A^T$
- $AI = IA = A$

Producto Kronecker de matrices

- El producto Kronecker de las matrices $A(k \times n)$ y $B(p \times q)$ se obtiene multiplicando cada elemento de la primera matriz con todos los elementos de la segunda matriz

$$A \otimes B = \begin{bmatrix} a_{11}B & \cdots & a_{1n}B \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{k1}B & \cdots & a_{kn}B \end{bmatrix}$$

$$\text{Ejemplo: } I_3 \otimes A = \begin{bmatrix} A & 0 & 0 \\ 0 & A & 0 \\ 0 & 0 & A \end{bmatrix}$$

- Propiedades:
 - Si c es un escalar $c \otimes A = A \otimes c = cA$
 - El producto Kronecker **no es conmutativo**.
Sin embargo, si \mathbf{x} y \mathbf{y} son vectores: $\mathbf{x} \otimes \mathbf{y}^T = \mathbf{y}^T \otimes \mathbf{x}$
 - $(A \otimes B)^T = A^T \otimes B^T$
 - $(A \otimes B)(C \otimes D) = AC \otimes BD$

Rango de una matriz

- Rango de una matriz: el número máximo de vectores fila o columna linealmente independientes que contiene la matriz
- Propiedades:
 - $rg(A_{n \times p}) \leq \min(n, p)$
 - Si $rg(A_{n \times p}) = \min(n, p)$ se dice A es de **rango completo**.
 - $rg(A + B) \leq rg(A) + rg(B)$
 - $rg(AB) \leq \min(rg(A), rg(B))$
 - $rg(A^T A) = rg(AA^T) = rg(A)$
 - Si $rg(A_{n \times n}) < n$ se dice la matriz A es **singular**.
- El rango de una matriz se puede calcular a través de su determinante.

Matrices cuadradas

- Matriz **cuadrada**: numero de filas y columnas son iguales.
- A es una matriz **simétrica** si $A^T = A$
- Demuestra que para una matriz $B_{n \times p}$ rectangular, $B^T B$ y BB^T son matrices cuadradas simétricas.
- Sobre matrices cuadradas se puede definir dos medidas escalares:
 - La **traza**
 - El **determinante**

Traza

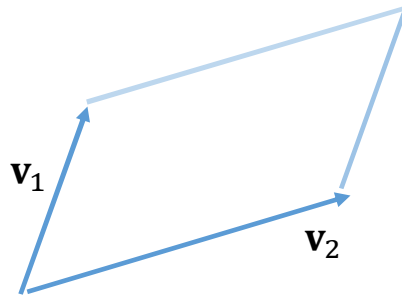
- La **traza**: $tr(A) = \sum_{i=1}^p a_{ii}$
- Propiedades:
 - $tr(A + B) = tr(A) + tr(B)$
 - $tr(\lambda A) = \lambda tr(A)$ donde λ es un escalar.
 - $tr(ABC) = tr(BCA) = tr(CAB)$

Determinante

- El **determinante** de la matriz $A_{n \times n}$: $|A| = \sum (-1)^r a_{1i_1} a_{2i_2} \dots a_{ni_n}$

Donde en cada producto aparezca una vez un elemento de cada fila y uno de cada columna r es el numero de cambios entre dos subindices consecutivos para poner i_1, i_2, \dots, i_n en el orden $1, 2, \dots, n$. El sumatorio tiene $n!$ terminos.

- El determinante se puede calcularse $|A| = \sum_{j=1}^n a_{ij} (-1)^{i+j} m_{ij}$
- $A_{2 \times 2}$: El determinante es el **área de paralelogramo** formado por vectores de columna
- $A_{3 \times 3}$: El determinante se puede interpretarse como el **volumen**, hipervolumen ($n > 3$)



Determinante

- **Propiedades:**
 - $|\lambda A| = \lambda^n |A|$
 - $|A^T| = |A|$
 - Si A y B son matrices cuadradas: $|AB| = |A||B|$.
 - Determinante de una matriz diagonal se obtiene multiplicando los elementos en diagonal.
 - Si permutamos dos filas o dos columnas entre sí, el determinante cambia solo su signo.
 - Si una fila (o columna) de una matriz es una combinación lineal de las restantes filas (o columnas), la matriz es singular (su rango es menor que n) y su determinante es cero.

Inversa de una matriz

- La **inversa** de la matriz $A_{n \times n}$, **no singular**, se define como

$$AA^{-1} = A^{-1}A = I$$

- Propiedades:
 - $(AB)^{-1} = B^{-1}A^{-1}$ para matrices cuadradas no singulares.
 - $(A^T)^{-1} = (A^{-1})^T$

➤ El determinante de la inversa de A ?

➤ Demuestra si la matriz A es simétrica también lo es A^{-1}

Matrices ortogonales

- Una matriz ortogonal C representa un giro en el espacio.
- Si aplicamos C a un vector \mathbf{x} , $\mathbf{y} = C\mathbf{x}$, debemos tener:

$$\mathbf{x}^T \mathbf{x} = \mathbf{y}^T \mathbf{y} = \mathbf{x}^T C^T C \mathbf{x}$$

Por lo tanto: $C^T C = I$

- Y obtenemos la condición de ortogonalidad: $C^T = C^{-1}$.
- En una matriz ortogonal filas (columnas) son vectores ortogonales entre si y tienen longitud 1. Por lo tanto forman una base **ortonormal** en R^n .

➤ El determinante de una matriz ortogonal es?

Vectores y valores propios

- **Vectores propios:** vectores cuya dirección no se modifica al transformarlo mediante la matriz. Suponemos $\mathbf{u} \neq 0$, $\|\mathbf{u}\| = 1$

$$A \mathbf{u} = \lambda \mathbf{u}$$



Valor propio de la matriz

- Se obtiene los vectores y valores propios resolviendo $(A - \lambda I)\mathbf{u} = \mathbf{0}$. Tiene valor no trivial ($\mathbf{u} \neq 0$) si $|A - \lambda I| = 0$
- Si A es una matriz diagonal cual son los valores propios?
- Una matriz de orden n tiene n valores propios.
- Si un valor propio repite r veces se dice tiene **multiplicidad** r .
- Si $A_{n \times n}$ tiene n valores propios distintos, a cada valor podemos asignar un vector propio bien definido: **El conjunto de n vectores propios es linealmente independiente.**

Vectores y valores propios: Algunas propiedades

- Si λ es un valor propio de A , λ^r es un valor propio de A^r . Si A^{-1} existe, λ^{-1} es un valor propio de A^{-1} .
- $\text{tr}(A) = \sum_i \lambda_i$
- $|A| = \prod_i \lambda_i$
- A , A^T y $P^{-1}AP$ tienen los mismos valores propios.
- Para una matriz triangular los valores propios son los elementos diagonales.
- Para matrices **simétricas**:
 - Los **valores propios** siempre son **reales**
 - Los **vectores propios** son **ortogonales, linealmente independientes** y forman una base **ortonormal** en R^n .

Diagonalización

- Una matriz cuadrada $A_{n \times n}$ es diagonalizable, si y solo si sus vectores propios son **linealmente independientes**. Es decir no sea singular (existe su inversa).
- Definimos la matriz $U = [\mathbf{u}_1, \dots, \mathbf{u}_n]$, y la matriz diagonal D formado por valores propios λ_i :

$$A[\mathbf{u}_1, \dots, \mathbf{u}_n] = [\lambda_1 \mathbf{u}_1, \dots, \lambda_n \mathbf{u}_n]$$

$$AU = UD$$

$$U^{-1}AU = D$$

Por lo tanto:

$$A = UDU^{-1}$$

Diagonalización

- Matrices **simétricas** se pueden convertir a una matriz diagonal a través de una **transformación ortogonal** (transformación de similitud):

$$D = U^T A U$$

➤ Demostración:

Descomposición espectral

- Descomponer una matriz cuadrada simétrica a sus vectores propios y valores propios.
- Tenemos $A = UDU^T$ que se puede escribirse a

$$A = [\mathbf{u}_1 \dots \mathbf{u}_n] \begin{bmatrix} \lambda_1 \mathbf{u}_1^T \\ \vdots \\ \lambda_n \mathbf{u}_n^T \end{bmatrix}$$

$$A = \sum_{i=1}^n \lambda_i \mathbf{u}_i \mathbf{u}_i^T$$

- También se puede descomponer una matriz rectangular $A_{n \times p}$

Descomposición en valores singulares

- Una matriz rectangular $A_{m \times n}$ puede descomponerse a

$$A_{m \times n} = U_{m \times m} D_{m \times n} V_{n \times n}^T$$

Donde:

- Las columnas de la matriz U son vectores propios de la matriz AA^T .
- Las columnas de la matriz V son vectores propios de la matriz $A^T A$.
- Los elementos en la diagonal principal de D son valores singulares de A (ordenado de mayor a menor) y el resto de sus elementos son ceros.
- Los valores singulares de A son la raíz cuadrada positiva de los autovalores no negativos de matrices AA^T y $A^T A$.

Raíz cuadrada de una matriz

- Una matriz cuadrada y semidefinida positiva puede descomponerse como el producto de una matriz simétrica por sí:

$$A = HH$$

Donde $H = UD^{1/2}U^T$ donde U es una matriz cuyas columnas son autovectores de la matriz A , y la matriz diagonal D está formado por los valores propios.

- Descomposición Cholesky: raíz cuadrada de una matriz cuadrada, simétrica y definida positiva también puede obtenerse como

$$A = TT^T$$

Donde T es una matriz triangular con términos diagonales positivos.

- Descomposición Cholesky es un método eficiente para calcular el determinante

$$|A| = |T||T^T| = \prod_i t_{ii}^2$$

Matriz idempotente

- Una matriz cuadrada es **idempotente** si $AA = A$.
- Si $|A| \neq 0$, el inverso de A existe y podemos escribir

$$A^{-1}AA = A = I$$

- Una matriz idempotente que no es la matriz **identidad** es **singular**.
- Valores propios de una matriz idempotente son 0 o 1

$$A\mathbf{u} = \lambda \mathbf{u} \rightarrow AA\mathbf{u} = A\mathbf{u} = \lambda A\mathbf{u} = \lambda^2 \mathbf{u} \rightarrow \lambda^2 - \lambda = 0$$

- Al diagonalizar una matriz idempotente A , en la diagonal obtendremos un numero de unos igual a su rango y el resto de los elementos 0: $rg(A) = tr(A)$.

Forma cuadrática

- La **forma cuadrática** se construye usando la matriz simétrica $A_{n \times n}$ y vector \mathbf{x} :

$$Q(\mathbf{x}) = \mathbf{x}^T A \mathbf{x}$$

- Se puede escribir: $Q(x) = \sum_{i=1}^n a_{ii} x_i^2 + 2 \sum_{i=1}^n \sum_{j=i+1}^n a_{ij} x_i x_j$

- Ejemplos:

$$Q(x) = x_1^2 + x_2^2$$

$$Q(x) = (x_1 - x_2)^2$$

Forma cuadrática

- Matriz A es **semidefinida positiva**, $A \geq 0$, si forma cuadrática formada con ella es un numero no negativo para cualquier $\mathbf{x} \neq 0$.
- A es **definida positiva**, $A > 0$, si $Q(\mathbf{x}) > 0$.
- Se puede escribir la forma cuadrática usando valores propios de la matriz

$$\begin{aligned}\mathbf{x}^T A \mathbf{x} &= \mathbf{x}^T U D U^T \mathbf{x} = (U^T \mathbf{x})^T D (U^T \mathbf{x}) \\ &= \mathbf{z}^T D \mathbf{z} = \sum_i z_i^2 \lambda_i\end{aligned}$$

- $A > 0$ si y solo si $\lambda_i > 0, \forall i$.
- Si $A > 0$, A^{-1} existe y $|A| > 0$.

Ejercicios

- Demuestra que A^T , A , $P^{-1}AP$ tienen los mismos valores propios.
- Demuestra que $\text{tr}(A) = \sum_i \lambda_i$, $|A| = \prod_i \lambda_i$.
- Demuestra que una matriz idempotente siempre es semidefinida positiva.