



Repaso de Álgebra lineal

Reconocimiento de patrones

Gamaliel Moreno

`gamalielmch@uaz.edu.mx`
`http://pds.uaz.edu.mx/`

Enero-Julio 2021

Contenido

Vectores y matrices

Definiciones

Operaciones matriciales

Definiciones

Interpretaciones

Gradientes Matriciales

Gradiente y traza

Derivación de ecuaciones normales

1 Vectores y matrices

- Definciones

2 Operaciones matriciales

- Definciones
- Interpretaciones

3 Gradientes Matriciales

- Gradiente y traza
- Derivación de ecuaciones normales



Escalar

Vectores y matrices

Definiciones

Operaciones matriciales

Definiciones

Interpretaciones

Gradientes Matriciales

Gradiente y traza

Derivación de ecuaciones normales

Un escalar es un número real

$$s \in \mathbb{R}$$



Vector

Vectores y matrices

Definiciones

Operaciones matriciales

Definiciones

Interpretaciones

Gradientes Matriciales

Gradiente y traza

Derivación de ecuaciones normales

Vector de m dimensiones $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^m$ (m escalares)

$$\mathbf{x} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_m \end{bmatrix}$$



Vector fila

Vectores y matrices

Definiciones

Operaciones matriciales

Definiciones

Interpretaciones

Gradientes Matriciales

Gradiente y traza

Derivación de ecuaciones normales

Vector de n dimensiones $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$ (n escalares)

$$\mathbf{x}^T = \begin{bmatrix} x_1 & x_2 & \dots & x_n \end{bmatrix}$$



Matriz

Vectores y matrices

Definiciones

Operaciones matriciales

Definiciones

Interpretaciones

Gradientes Matriciales

Gradiente y traza

Derivación de ecuaciones normales

Matriz de $m \times n$ $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{m \times n}$

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} \end{bmatrix}$$

- m : filas
- n : columnas
- En notación a_{ij} primer subíndice i es la fila y el segundo la columna
- Todas las matrices en $\mathbb{R}^{m \times n}$ conforman un espacio lineal. Esto es $B = \{B_i | B_i \in \mathbb{R}^{m \times n}\}$, entonces $M = \sum_i c_i B_i$



Tensor

Vectores y matrices

Definiciones

Operaciones matriciales

Definiciones

Interpretaciones

Gradientes Matriciales

Gradiente y traza

Derivación de ecuaciones normales



Generalización de conceptos anteriores

- Escalar $s \in \mathbb{R}$: tensor 0
- Vector $\mathbf{v} \in \mathbb{R}^n$: tensor 1
- Matriz $\mathbf{M} \in \mathbb{R}^{m \times n}$: tensor 2
- En general $\mathcal{T} \in \mathbb{R}^{n_1 \times n_2 \times \cdots \times n_q}$ es un tensor de orden q

Matriz en vector

Matriz $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{m \times n}$ se descompone en m vectores fila

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \boxed{a_{1,:}^T} \\ \boxed{a_{2,:}^T} \\ \vdots \\ \boxed{a_{m,:}^T} \end{bmatrix}$$

o en vectores columna

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \boxed{a_{:,1}} & \boxed{a_{:,2}} & \vdots & \boxed{a_{:,n}} \end{bmatrix}$$



Vectores como matrices

Vectores y matrices

Definiciones

Operaciones matriciales

Definiciones

Interpretaciones

Gradientes Matriciales

Gradiente y traza

Derivación de ecuaciones normales

- Observe que todo vector es un tipo particular de matriz
 - Vector fila: matriz de dimensiones $1 \times n$
 - Vector columna: matriz de dimensiones $m \times 1$
- Propiedades de matrices aplicarán a vectores



Matriz transpuesta 1

Si

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} \end{bmatrix}$$

entonces

$$\mathbf{A}^T = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{21} & \dots & a_{m1} \\ a_{12} & a_{22} & \dots & a_{m2} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{1n} & a_{2n} & \dots & a_{mn} \end{bmatrix}$$

- En otras palabras, si $\mathbf{B} = \mathbf{A}^T$ entonces $b_{ij} = a_{ji}$
- $(\mathbf{A}^T)^T = \mathbf{A}$
- $(\mathbf{AB})^T = \mathbf{B}^T \mathbf{A}^T$
- $(\mathbf{A} + \mathbf{B})^T = \mathbf{A}^T + \mathbf{B}^T$



Simetría y anti-simetría 1

Vectores y matrices

Definiciones

Operaciones matriciales

Definiciones

Interpretaciones

Gradientes Matriciales

Gradiente y traza

Derivación de ecuaciones normales

Matriz simétrica si $\mathbf{A} = \mathbf{A}^T$

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{21} & \dots & a_{n1} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{n2} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{bmatrix}$$

es decir $a_{ij} = a_{ji}$

- La matriz es anti-simétrica si $\mathbf{A} = -\mathbf{A}^T$
- Para cualquier matriz cuadrada $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{n \times n}$ se cumple
 - $\mathbf{A} + \mathbf{A}^T$ es simétrica
 - $\mathbf{A} - \mathbf{A}^T$ es anti-simétrica
 - $\mathbf{A} = \mathbf{A}_e + \mathbf{A}_o = \frac{1}{2}(\mathbf{A} + \mathbf{A}^T) + \frac{1}{2}(\mathbf{A} - \mathbf{A}^T)$
- \mathbb{S}^n es el conjunto de todas las matrices simétricas $n \times n$



Matriz diagonal

Vectores y matrices

Definiciones

Operaciones matriciales

Definiciones

Interpretaciones

Gradientes Matriciales

Gradiente y traza

Derivación de ecuaciones normales

Una matriz es diagonal si todos los elementos son cero excepto aquellos en la diagonal

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} a_{11} & & & \\ & a_{22} & & \\ & & \ddots & \\ & & & a_{nn} \end{bmatrix}$$

Se utiliza la notación $\mathbf{A} = \text{diag}(\underline{\mathbf{a}})$ y $\text{diag}(\mathbf{A}) = \underline{\mathbf{a}}$ con $\underline{\mathbf{a}} = [a_{11} \quad a_{22} \quad \cdots \quad a_{nn}]^T$



Matriz identidad

Vectores y matrices

Definiciones

Operaciones matriciales

Definiciones

Interpretaciones

Gradientes Matriciales

Gradiente y traza

Derivación de ecuaciones normales

Es una matriz diagonal cuyos elementos no nulos son iguales a uno

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

- Se cumple $\mathbf{A}I = \mathbf{A} = I\mathbf{A}$ (I es el elemento nuestro del producto matricial)
- $I = \text{diag}([1, 1, \dots, 1]^T)$



Suma de matrices

Vectores y matrices

Definiciones

Operaciones matriciales

Definiciones

Interpretaciones

Gradientes Matriciales

Gradiente y traza

Derivación de ecuaciones normales

El producto $s\mathbf{A}$ es otra matriz con todos los componentes escalados

$$s\mathbf{A} = s \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} sa_{11} & sa_{12} & \dots & sa_{1n} \\ sa_{21} & sa_{22} & \dots & sa_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ sa_{m1} & sa_{m2} & \dots & sa_{mn} \end{bmatrix}$$



Producto escalar-matriz

Vectores y matrices

Definiciones

Operaciones matriciales

Definiciones

Interpretaciones

Gradientes Matriciales

Gradiente y traza

Derivación de ecuaciones normales

Suma definida para dos matrices de idéntico tamaño:

$$\mathbf{c} = \mathbf{A} + \mathbf{B} \Leftrightarrow c_{ij} = a_{ij} + b_{ij}$$

$$\begin{bmatrix} c_{11} & c_{12} & \dots & c_{1n} \\ c_{21} & c_{22} & \dots & c_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ c_{m1} & c_{m2} & \dots & c_{mn} \end{bmatrix} =$$

$$\begin{bmatrix} a_{11} + b_{11} & a_{12} + b_{12} & \dots & a_{1n} + b_{1n} \\ a_{21} + b_{21} & a_{22} + b_{22} & \dots & a_{2n} + b_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} + b_{m1} & a_{m2} + b_{m2} & \dots & a_{mn} + b_{mn} \end{bmatrix}$$



Combinación lineal

Vectores y matrices

Definiciones

Operaciones matriciales

Definiciones

Interpretaciones

Gradientes Matriciales

Gradiente y traza

Derivación de ecuaciones normales

Una matriz \mathbf{A} es la combinación lineal de un conjunto de m matrices si

$$\mathbf{A} = \sum_{i=1}^m s_i \mathbf{B}_i$$

donde s_i son los coeficientes de la combinación.

- El conjunto $\mathcal{B} = \{\mathbf{B}_i | i = 1 \dots m\}$ engendra un espacio lineal \mathcal{V} compuesto de todas las combinaciones lineales posibles de las matrices \mathcal{B}



Producto punto entre vectores

Vectores y matrices

Definiciones

Operaciones matriciales

Definiciones

Interpretaciones

Gradientes Matriciales

Gradiente y traza

Derivación de ecuaciones normales

- El producto punto está definido para dos vectores de dimensión n , y es un valor escalar calculado con:

$$\mathbf{x} \cdot \mathbf{y} = \mathbf{x}^T \mathbf{y} = x_1 y_1 + x_2 y_2 + \cdots + x_n y_n = \sum_{i=1}^n x_i y_i$$

- Interpretación relacionada con proyección entre vectores
- El producto punto es un tipo de producto interno y por tanto se puede denotar también $\langle \mathbf{x}, \mathbf{y} \rangle$
- Para matrices, el producto interno de Frobenius se define como:

$$\langle \mathbf{A}, \mathbf{B} \rangle_F = \sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n a_{ij} b_{ij}$$



Ángulo entre dos vectores

Vectores y matrices

Definiciones

Operaciones matriciales

Definiciones

Interpretaciones

Gradientes Matriciales

Gradiente y traza

Derivación de ecuaciones normales

- El ángulo α entre dos vectores \mathbf{x} y \mathbf{y} está dado por

$$\alpha = \arccos \left(\frac{\mathbf{x}^T \mathbf{y}}{\|\mathbf{x}\| \cdot \|\mathbf{y}\|} \right)$$

- La proyección ortogonal de \mathbf{y} sobre la dirección de \mathbf{x} está dada por

$$y_{\mathbf{x}} = \frac{\mathbf{x}^T \mathbf{y}}{\|\mathbf{x}\|}$$

- Si $\mathbf{x}^T \mathbf{y} = 0$ ambos vectores son ortogonales
- Si $\|\mathbf{x}\| = 1$ se dice que \mathbf{x} está normalizado
- Vectores son ortonormales si son ortogonales y normalizados



Producto externo

Vectores y matrices

Definiciones

Operaciones matriciales

Definiciones

Interpretaciones

Gradientes Matriciales

Gradiente y traza

Derivación de ecuaciones normales

El producto externo está definido para dos vectores y es una matriz de dimensiones $m \times n$ con m el tamaño del primer vector y n el tamaño del segundo vector

$$\mathbf{xy}^T = \begin{bmatrix} x_1y_1 & x_1y_2 & \dots & x_1y_n \\ x_2y_1 & x_2y_2 & \dots & x_2y_n \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ x_my_1 & x_my_2 & \dots & x_my_n \end{bmatrix}$$



Ejemplo: Uso de operaciones aritméticas 1

Vectores y matrices

Definiciones

Operaciones matriciales

Definiciones

Interpretaciones

Gradientes Matriciales

Gradiente y traza

Derivación de ecuaciones normales

Dado el vector columna m -dimensional \mathbf{x} ¿con qué operaciones puede expresarse la réplica de ese vector en n columnas de una matriz? ¿con qué operaciones puede expresarse la réplica de un vector fila n -dimensional \mathbf{x} en m filas de una matriz?

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} x_1 & x_1 & \dots & x_1 \\ x_2 & x_2 & \dots & x_2 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ x_m & x_m & \dots & x_m \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} x_1 & x_2 & \dots & x_n \\ x_1 & x_2 & \dots & x_n \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ x_1 & x_2 & \dots & x_n \end{bmatrix}$$



Ejemplo: Uso de operaciones aritméticas 1

Vectores y matrices

Definiciones

Operaciones matriciales

Definiciones

Interpretaciones

Gradientes Matriciales

Gradiente y traza

Derivación de ecuaciones normales

$$\mathbf{A} = [\mathbf{x} \quad \mathbf{x} \cdots \mathbf{x}] = \mathbf{x} \mathbf{1}^T = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_m \end{bmatrix}$$
$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} x_1 & x_1 & \cdots & x_1 \\ x_2 & x_2 & \cdots & x_2 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ x_m & x_m & \cdots & x_m \end{bmatrix}$$



Ejemplo: Uso de operaciones aritméticas 1

Vectores y matrices

Definiciones

Operaciones matriciales

Definiciones

Interpretaciones

Gradientes Matriciales

Gradiente y traza

Derivación de ecuaciones normales

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} \mathbf{x}^T \\ \mathbf{x}^T \\ \vdots \\ \mathbf{x}^T \end{bmatrix} = \mathbf{1} \mathbf{x}^T = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ \vdots \\ 1 \end{bmatrix} [\mathbf{x}_1 \quad \mathbf{x}_2 \cdots \mathbf{x}_n]$$

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} x_1 & x_2 & \dots & x_n \\ x_1 & x_2 & \dots & x_n \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ x_1 & x_2 & \dots & x_n \end{bmatrix}$$



Producto matricial

Vectores y matrices

Definiciones

Operaciones matriciales

Definiciones

Interpretaciones

Gradientes Matriciales

Gradiente y traza

Derivación de ecuaciones normales

El producto entre una matriz \mathbf{A} de dimensiones $m \times n$ por otra matriz de \mathbf{B} de dimensión $n \times l$ es la matriz

$$\mathbf{C} = \mathbf{AB} = \begin{bmatrix} \mathbf{a}_{1,:}^T \\ \mathbf{a}_{2,:}^T \\ \vdots \\ \mathbf{a}_{m,:}^T \end{bmatrix} [\mathbf{b}_{:,1}^T \quad \mathbf{b}_{:,2}^T \cdots \mathbf{b}_{:,l}^T]$$

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} \mathbf{a}_{1,:} \cdot \mathbf{b}_{:,1} & \mathbf{a}_{1,:} \cdot \mathbf{b}_{:,2} & \cdots & \mathbf{a}_{1,:} \cdot \mathbf{b}_{:,l} \\ \mathbf{a}_{2,:} \cdot \mathbf{b}_{:,1} & \mathbf{a}_{2,:} \cdot \mathbf{b}_{:,2} & \cdots & \mathbf{a}_{2,:} \cdot \mathbf{b}_{:,l} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \mathbf{a}_{m,:} \cdot \mathbf{b}_{:,1} & \mathbf{a}_{m,:} \cdot \mathbf{b}_{:,2} & \cdots & \mathbf{a}_{m,:} \cdot \mathbf{b}_{:,l} \end{bmatrix}$$



Propiedades el producto matricial

Vectores y matrices

Definiciones

Operaciones matriciales

Definiciones

Interpretaciones

Gradientes Matriciales

Gradiente y traza

Derivación de ecuaciones normales

- El producto matricial NO es conmutativo

$$AB \neq BA$$

- Si las dimensiones permiten, el producto matricial SÍ es asociativo

$$(AB)C = A(BC)$$

- Si las dimensiones permiten, el producto matricial SÍ es distributivo

$$(A + B)C = AC + BC$$



Interpretaciones del producto matricial 1

Vectores y matrices

Definiciones

Operaciones matriciales

Definiciones

Interpretaciones

Gradientes Matriciales

Gradiente y traza

Derivación de ecuaciones normales

- Observe primero el producto matriz vector

$$\mathbf{c} = \mathbf{A}\mathbf{b} = \begin{bmatrix} \mathbf{a}_{1,:}^T \\ \mathbf{a}_{2,:}^T \\ \vdots \\ \mathbf{a}_{m,:}^T \end{bmatrix} \mathbf{b} = \begin{bmatrix} \mathbf{a}_{1,:}^T \mathbf{b} \\ \mathbf{a}_{2,:}^T \mathbf{b} \\ \vdots \\ \mathbf{a}_{m,:}^T \mathbf{b} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \mathbf{a}_{1,:} \cdot \mathbf{b} \\ \mathbf{a}_{2,:} \cdot \mathbf{b} \\ \vdots \\ \mathbf{a}_{m,:} \cdot \mathbf{b} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} c_1 \\ c_2 \\ \vdots \\ c_m \end{bmatrix}$$

- el producto matriz-vector mapea un vector en otro
- En el producto matriz-matriz $\mathbf{C} = \mathbf{A}\mathbf{B}$, si $\mathbf{b}_{:,j}$ es la j -ésima columna de \mathbf{B} entonces el patrón anterior se cumple para la j -ésima columna $\mathbf{c}_{:,j}$ del resultado.



Producto como combinación lineal de columnas 1

Vectores y matrices

Definiciones

Operaciones matriciales

Definiciones

Interpretaciones

Gradientes Matriciales

Gradiente y traza

Derivación de ecuaciones normales

- Otra forma de ver el producto matriz-vector es como combinación lineal de las columnas de la matriz:

$$\mathbf{c} = \mathbf{A}\mathbf{b} = \begin{bmatrix} \mathbf{a}_{:,1} & \mathbf{a}_{:,2} & \cdots & \mathbf{a}_{:,n} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{bmatrix}$$

$$= b_1 \mathbf{a}_{:,1} + b_2 \mathbf{a}_{:,2} + \cdots + b_n \mathbf{a}_{:,n}$$

- Observe la similitud con el producto punto
- El espacio engendrado por las columnas de \mathbf{A} se denomina espacio columna de \mathbf{A}
- El espacio columna se conoce también como el alcance columna de \mathbf{A} (range)
- La dimensión del alcance es el rango (rank)



Producto vector matriz

Vectores y matrices

Definiciones

Operaciones matriciales

Definiciones

Interpretaciones

Gradientes Matriciales

Gradiente y traza

Derivación de ecuaciones normales

- Observe ahora el producto vector-matriz:

$$\begin{aligned} \mathbf{c}^T &= \mathbf{b}^T \mathbf{A} = \mathbf{b}^T \begin{bmatrix} \mathbf{a}_{:,1} & \mathbf{a}_{:,2} & \cdots & \mathbf{a}_{:,n} \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} \mathbf{b} \cdot \mathbf{a}_{:,1} & \mathbf{b} \cdot \mathbf{a}_{:,2} & \cdots & \mathbf{b} \cdot \mathbf{a}_{:,n} \end{bmatrix} \end{aligned}$$

- En el producto matriz-matriz \mathbf{AB} , si $\mathbf{a}_{j,:}$ es la j -ésima fila de \mathbf{A} entonces el patrón anterior se cumple para la j -ésima fila del resultado



Producto como combinación lineal de filas 1

Vectores y matrices

Definiciones

Operaciones matriciales

Definiciones

Interpretaciones

Gradientes Matriciales

Gradiente y traza

Derivación de ecuaciones normales

- Otra forma de ver el producto vector-matriz es como combinación lineal de los vectores fila

$$\begin{aligned}\mathbf{c}^T &= \mathbf{b}^T \mathbf{A} = \begin{bmatrix} b_1 & b_2 & \cdots & b_n \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \mathbf{a}_{1,:}^T \\ \mathbf{a}_{2,:}^T \\ \vdots \\ \mathbf{a}_{n,:}^T \end{bmatrix} = \\ &= b_1 \mathbf{a}_{1,:}^T + b_2 \mathbf{a}_{2,:}^T + \cdots + b_n \mathbf{a}_{n,:}^T\end{aligned}$$

- Observe la similitud con el producto punto.



Producto como combinación lineal de filas 2

Vectores y matrices

Definiciones

Operaciones matriciales

Definiciones

Interpretaciones

Gradientes Matriciales

Gradiente y traza

Derivación de ecuaciones normales

Theorem

Dos posibles interpretaciones Lo anterior implica que el producto de dos matrices puede interpretarse como combinaciones lineales de las columnas de la primera matriz o de las filas de la segunda matriz



Producto de Hadamard

Vectores y matrices

Definiciones

Operaciones matriciales

Definiciones

Interpretaciones

Gradientes Matriciales

Gradiente y traza

Derivación de ecuaciones normales

- Producto de Hadamard, de Schur, o elemento por elemento
- Denotado por $\mathbf{A} \odot \mathbf{B}$
- aplica para dos matrices del mismo tamaño

$$\mathbf{A} \odot \mathbf{B} = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} \end{bmatrix} \odot \begin{bmatrix} b_{11} & b_{12} & \dots & b_{1n} \\ b_{21} & b_{22} & \dots & b_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ b_{m1} & b_{m2} & \dots & b_{mn} \end{bmatrix}$$
$$= \begin{bmatrix} a_{11}b_{11} & a_{12}b_{12} & \dots & a_{1n}b_{1n} \\ a_{21}b_{21} & a_{22}b_{22} & \dots & a_{2n}b_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1}b_{m1} & a_{m2}b_{m2} & \dots & a_{mn}b_{mn} \end{bmatrix}$$



Derivadas con matrices y la traza

Vectores y matrices

Definiciones

Operaciones matriciales

Definiciones

Interpretaciones

Gradientes Matriciales

Gradiente y traza

Derivación de ecuaciones normales

- Sea \mathbf{A} una matriz de tamaño $m \times n$ y $f : \mathbb{R}^{m \times n} \rightarrow \mathbb{R}$ una función que mapea matrices como \mathbf{A} a valores reales
- El gradiente de la función escalar f es la matriz

$$\nabla_{\mathbf{A}} f(\mathbf{A}) = \begin{bmatrix} \frac{\partial f}{\partial a_{11}} & \frac{\partial f}{\partial a_{12}} & \cdots & \frac{\partial f}{\partial a_{1n}} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial f}{\partial a_{m1}} & \frac{\partial f}{\partial a_{m2}} & \cdots & \frac{\partial f}{\partial a_{mn}} \end{bmatrix} \quad \mathbf{A} = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{bmatrix}$$

- La traza de la matriz cuadrada \mathbf{A} de tamaño $n \times n$ es

$$\text{tr} \mathbf{A} = \sum_{i=1}^n a_{ii}$$

- Un escalar s (matriz 1×1) tiene $\text{tr} s = s$



Propiedades de la traza

Vectores y matrices

Definiciones

Operaciones matriciales

Definiciones

Interpretaciones

Gradientes Matriciales

Gradiente y traza

Derivación de ecuaciones normales

- $tr(\mathbf{A} + \mathbf{B}) = tr\mathbf{A} + tr\mathbf{B}$

- $tr(c\mathbf{A}) = ctr\mathbf{A}$

- $tr\mathbf{A} = tr\mathbf{A}^T$

- Si \mathbf{AB} es cuadrada entonces $tr\mathbf{AB} = tr\mathbf{BA}$

$$tr\mathbf{AB} = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^m a_{ij} b_{ij} = \sum_{j=1}^m \sum_{i=1}^n b_{ij} a_{ij} = tr\mathbf{BA}$$

- Corolario

- $tr\mathbf{ABC} = tr\mathbf{CAB} = tr\mathbf{BCA}$

- $tr\mathbf{ABCD} = tr\mathbf{DABC} = tr\mathbf{CDAB} = tr\mathbf{BCDA}$



Combinando traza con derivadas

Vectores y matrices

Definiciones

Operaciones matriciales

Definiciones

Interpretaciones

Gradientes Matriciales

Gradiente y traza

Derivación de ecuaciones normales

$$1 \quad \nabla_{\mathbf{A}} \text{tr} \mathbf{A} \mathbf{B} = \mathbf{B}^T$$

$$2 \quad \nabla_{\mathbf{A}^T} f(\mathbf{A}) = (\nabla_{\mathbf{A}} f(\mathbf{A}))^T$$

$$3 \quad \nabla_{\mathbf{A}} \text{tr} \mathbf{A} \mathbf{B} \mathbf{A}^T \mathbf{C} = \mathbf{C} \mathbf{A} \mathbf{B} + \mathbf{C}^T \mathbf{A} \mathbf{B}^T$$

$$4 \quad \nabla_{\mathbf{A}} |\mathbf{A}| = |\mathbf{A}| (\mathbf{A}^{-1})^T$$

Combinando 2 y 3

$$\blacksquare \quad \nabla_{\mathbf{A}^T} \text{tr} \mathbf{A} \mathbf{B} \mathbf{A}^T \mathbf{C} = \mathbf{B}^T \mathbf{A}^T \mathbf{C}^T + \mathbf{B} \mathbf{A}^T \mathbf{C}$$



Ecuaciones normales en regresión lineal

Vectores y matrices

Definiciones

Operaciones matriciales

Definiciones

Interpretaciones

Gradientes Matriciales

Gradiente y traza

Derivación de ecuaciones normales

- Caso particular de regresión lineal se resuelve con ecuaciones normales
- Usaremos lo anterior para derivación directa



Replantando mínimos cuadrados

Vectores y matrices

Definiciones

Operaciones matriciales

Definiciones

Interpretaciones

Gradientes Matriciales

Gradiente y traza

Derivación de ecuaciones normales

- Buscamos θ que minimiza $J(\theta)$
- Reescribiendo $J(\theta)$ en forma matricial

Sea \mathbf{X} la matriz de diseño de tamaño $m \times n + 1$

$$\mathbf{X} = \begin{bmatrix} x^{(1)T} \\ x^{(2)T} \\ \vdots \\ x^{(m)T} \end{bmatrix}$$

sea \mathbf{y} el vector de valores objetivo:

$$\mathbf{y} = \begin{bmatrix} y^{(1)} & y^{(2)} & \dots & y^{(m)} \end{bmatrix}$$



Replantando mínimos cuadrados

Puesto que

$$\mathbf{X}\boldsymbol{\theta} - \mathbf{y} = \begin{bmatrix} x^{(1)T}\boldsymbol{\theta} \\ x^{(2)T}\boldsymbol{\theta} \\ \vdots \\ x^{(m)T}\boldsymbol{\theta} \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} y^{(1)} \\ y^{(2)} \\ \vdots \\ y^{(m)} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x^{(1)T}\boldsymbol{\theta} - y^{(1)} \\ x^{(2)T}\boldsymbol{\theta} - y^{(2)} \\ \vdots \\ x^{(m)T}\boldsymbol{\theta} - y^{(m)} \end{bmatrix}$$

Entonces usando $\mathbf{v}^T \mathbf{v} = \|\mathbf{v}\|^2 = \sum_i v_i^2$

$$\begin{aligned} J(\boldsymbol{\theta}) &= \frac{1}{2} \sum_{i=1}^m (x^{(i)T}\boldsymbol{\theta} - y^{(i)})^2 = \frac{1}{2} \|\mathbf{X}\boldsymbol{\theta} - \mathbf{y}\|^2 \\ &= \frac{1}{2} (\mathbf{X}\boldsymbol{\theta} - \mathbf{y})^T (\mathbf{X}\boldsymbol{\theta} - \mathbf{y}) \end{aligned}$$

$\frac{1}{2} (\mathbf{X}\boldsymbol{\theta} - \mathbf{y})^T (\mathbf{X}\boldsymbol{\theta} - \mathbf{y})$ esto es un escalar por lo tanto
 $\frac{1}{2} (\mathbf{X}\boldsymbol{\theta} - \mathbf{y})^T (\mathbf{X}\boldsymbol{\theta} - \mathbf{y}) = \frac{1}{2} \text{tr}(\mathbf{X}\boldsymbol{\theta} - \mathbf{y})^T (\mathbf{X}\boldsymbol{\theta} - \mathbf{y})$



Replantando mínimos cuadrados

Vectores y matrices

Definiciones

Operaciones matriciales

Definiciones

Interpretaciones

Gradientes Matriciales

Gradiente y traza

Derivación de ecuaciones normales

- El mínimo se encuentra buscando $\nabla_{\theta} J(\theta) = 0$

$$\nabla_{\theta} J(\theta) = \nabla_{\theta} \frac{1}{2} (\mathbf{X}\theta - \mathbf{y})^T (\mathbf{X}\theta - \mathbf{y}) \doteq 0$$

$$= \frac{1}{2} \nabla_{\theta} (\theta^T \mathbf{X}^T \mathbf{X} \theta - \theta^T \mathbf{X}^T \mathbf{y} - \mathbf{y}^T \mathbf{X} \theta + \mathbf{y} \mathbf{y}^T)$$

y puesto que el término entre paréntesis es un escalar real

$$= \frac{1}{2} \nabla_{\theta} \text{tr}(\theta^T \mathbf{X}^T \mathbf{X} \theta - \theta^T \mathbf{X}^T \mathbf{y} - \mathbf{y}^T \mathbf{X} \theta + \mathbf{y} \mathbf{y}^T)$$

$$= \frac{1}{2} \nabla_{\theta} (\text{tr} \theta^T \mathbf{X}^T \mathbf{X} \theta - 2 \text{tr} \mathbf{y}^T \mathbf{X} \theta)$$



Replantando mínimos cuadrados

usando $\nabla_{\mathbf{A}} \text{tr} \mathbf{A} \mathbf{B} \mathbf{A}^T \mathbf{C} = \mathbf{B}^T \mathbf{A}^T \mathbf{C}^T + \mathbf{B} \mathbf{A}^T \mathbf{C}$ con $\mathbf{A} = \boldsymbol{\theta}^T$,
 $\mathbf{B} = \mathbf{X}^T \mathbf{X}$ y $\mathbf{C} = \mathbf{I}$

$$\begin{aligned}\nabla_{\boldsymbol{\theta}} J(\boldsymbol{\theta}) &= \frac{1}{2} \nabla_{\boldsymbol{\theta}} (\text{tr} \boldsymbol{\theta}^T \mathbf{X}^T \mathbf{X} \boldsymbol{\theta} - 2 \text{tr} \mathbf{y}^T \mathbf{X} \boldsymbol{\theta}) \\ &= \frac{1}{2} (\mathbf{X}^T \mathbf{X} \boldsymbol{\theta} + \mathbf{X}^T \mathbf{X} \boldsymbol{\theta} - 2 \mathbf{X}^T \mathbf{y}) \\ &= \mathbf{X}^T \mathbf{X} \boldsymbol{\theta} - \mathbf{X}^T \mathbf{y} \\ &= 0\end{aligned}$$

Con lo que se obtienen las ecuaciones normales

$$\begin{aligned}\mathbf{X}^T \mathbf{X} \boldsymbol{\theta} &= \mathbf{X}^T \mathbf{y} \\ \boldsymbol{\theta} &= (\mathbf{X}^T \mathbf{X})^{-1} \mathbf{X}^T \mathbf{y}\end{aligned}$$

■ $\boldsymbol{\theta} = (\mathbf{X}^T \mathbf{X})^{-1} \mathbf{X}^T \mathbf{y}$ es la solución cerrada

Vectores y
matrices

Definiciones

Operaciones
matriciales

Definiciones

Interpretaciones

Gradientes
Matriciales

Gradiente y traza

Derivación de ecuaciones
normales



Replantando mínimos cuadrados

Vectores y matrices

Definiciones

Operaciones matriciales

Definiciones

Interpretaciones

Gradientes Matriciales

Gradiente y traza

Derivación de ecuaciones normales

- $(\mathbf{X}^T \mathbf{X})^{-1} \mathbf{X}^T$ se conoce como la matriz seudoinversa de \mathbf{X} o seudoinversa de Moore-Penrose denotada con \mathbf{X}^\dagger :

$$\theta = \mathbf{X}^\dagger \mathbf{y}$$

