

# CE071 - Análise de Regressão Linear

Cesar Augusto Taconeli

26 de março, 2018

# Revisão de matrizes

# Definição e propriedades básicas

- Uma matriz é um conjunto de números ou variáveis dispostos em linhas e colunas.
- Uma matriz  $\mathbf{A}$  de  $n$  linhas e  $p$  colunas (dimensão  $n \times p$ ) pode ser representada, genericamente, por:

$$\mathbf{A}_{n \times p} = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1p} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2p} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{np} \end{bmatrix},$$

- A matriz  $\mathbf{A}$  pode ser denotada ainda por  $\mathbf{A} = \{a_{ij}\}$ , onde o primeiro índice indica linha, o segundo coluna e  $a_{ij}$  é o termo geral da matriz.

# Definição e propriedades básicas

- Um vetor  $\mathbf{x}$ , de dimensão  $n$ , é representado, genericamente, por:

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

- Numa análise de regressão com  $n$  indivíduos e  $p$  variáveis, as linhas da matriz de dados (observações dos indivíduos) podem ser consideradas  $n$  vetores de tamanho  $p$ :  $\mathbf{x}'_i = (x_{i1}, x_{i2}, \dots, x_{ip}), i = 1, 2, \dots, n$ ;
- As colunas da matriz de dados (observações referentes às variáveis) podem ser consideradas  $p$  vetores de tamanho  $n$ :  
 $\mathbf{x}'_j = (x_{1j}, x_{2j}, \dots, x_{nj}), j = 1, 2, \dots, p$ .

# Definição e propriedades básicas

- A multiplicação de um vetor  $\mathbf{x} = (x_1, x_2, \dots, x_p)'$  por uma constante  $c$  resulta em um vetor  $\mathbf{y} = c\mathbf{x} = (cx_1, cx_2, \dots, cx_p)'$ , de igual dimensão em relação ao vetor original;
  - Geometricamente, a multiplicação de um vetor por um escalar pode mudar seu tamanho e sentido, mas não sua direção.
- A soma de dois vetores  $\mathbf{x}$  e  $\mathbf{y}$ , de iguais dimensões, resulta em um terceiro vetor dado por:

$$\mathbf{z} = \mathbf{x} + \mathbf{y} = (x_1 + y_1, x_2 + y_2, \dots, x_p + y_p)'$$

## Definição e propriedades básicas

- A diferença de dois vetores  $\mathbf{x}$  e  $\mathbf{y}$ , de iguais dimensões, resulta em um terceiro vetor dado por:

$$\mathbf{w} = \mathbf{x} - \mathbf{y} = (x_1 - y_1, x_2 - y_2, \dots, x_p - y_p)'$$

- O produto interno de dois vetores  $\mathbf{x}$  e  $\mathbf{y}$ , é definido por:

$$\mathbf{v} = \mathbf{x}'\mathbf{y} = \sum_{i=1}^p x_i y_i = x_1 y_1 + x_2 y_2 + \dots + x_p y_p.$$

- O tamanho do vetor  $\mathbf{x} = (x_1, x_2, \dots, x_p)'$  é definido pela distância do ponto p-dimensional, determinado por suas coordenadas, à origem:

$$L_x = \sqrt{\mathbf{x}'\mathbf{x}} = \sqrt{x_1^2 + x_2^2 + \dots + x_p^2}.$$

## Definição e propriedades básicas

- O co-seno do ângulo  $\theta$  entre os vetores  $\mathbf{x}$  e  $\mathbf{y}$  definidos numa mesma dimensão é dado por:

$$\cos(\theta) = \frac{\mathbf{x}'\mathbf{y}}{\sqrt{\mathbf{x}'\mathbf{x}}\sqrt{\mathbf{y}'\mathbf{y}}}.$$

- Dois vetores  $\mathbf{x}$  e  $\mathbf{y}$  são **ortogonais** entre si se o ângulo  $\theta$  entre eles é  $90^\circ$ , de tal forma que  $\cos(\theta) = 0$ , ou, de forma equivalente,  $\mathbf{x}'\mathbf{y} = 0$ .
- A normalização de um vetor  $\mathbf{x}$  corresponde à divisão de  $\mathbf{x}$  por  $L_{\mathbf{x}}$ , de tal forma que o vetor resultante tenha comprimento unitário:

$$\mathbf{x}^* = \frac{\mathbf{x}}{L_{\mathbf{x}}}.$$

# Definição e propriedades básicas

- Igualdade de matrizes: Dizemos que duas matrizes  $\mathbf{A}$  e  $\mathbf{B}$  são iguais se elas tem iguais dimensões e  $\{a_{ij}\} = \{b_{ij}\}$  para todo  $i$  e para todo  $j$ .
- Matriz transposta: A transposta de uma matriz  $\mathbf{A}_{n \times p}$  é a matriz  $\mathbf{A}'_{p \times n}$  tal que  $a'_{ij} = a_{ji}$  para todo  $i$  e para todo  $j$ :

$$\mathbf{A}' = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{21} & \cdots & a_{n1} \\ a_{12} & a_{22} & \cdots & a_{n2} \\ \vdots & \vdots & \cdots & \vdots \\ a_{1p} & a_{2p} & \cdots & a_{np} \end{bmatrix}$$

# Definição e propriedades básicas

- Matriz simétrica: Dizemos que uma matriz  $\mathbf{A}_{p \times p}$  é simétrica se  $\{a_{ij}\} = \{a_{ji}\}$  para todo  $i$  e para todo  $j$ , ou seja,  $\mathbf{A}' = \mathbf{A}$ .
- Diagonal de uma matriz: A diagonal de uma matriz quadrada  $\mathbf{A}_{p \times p}$  corresponde ao conjunto de elementos  $a_{11}, a_{22}, \dots, a_{pp}$ .
- Matriz diagonal: Dizemos que a matriz quadrada  $\mathbf{A}_{p \times p}$  é diagonal se todos os elementos fora da diagonal são iguais a zero:

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} a_{11} & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & a_{22} & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \cdots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & a_{pp} \end{bmatrix}$$

# Definição e propriedades básicas

- Matriz identidade: Dizemos que a matriz quadrada  $I_{p \times p}$  é uma matriz identidade se ela é uma matriz diagonal com todos os elementos da diagonal iguais a 1:

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

# Definição e propriedades básicas

- Matriz triangular superior: Dizemos que a matriz quadrada  $\mathbf{A}_{p \times p}$  é uma matriz triangular superior se todos os elementos abaixo da diagonal são iguais a zero:

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1p} \\ 0 & a_{22} & \cdots & a_{2p} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & a_{pp} \end{bmatrix},$$

- Uma matriz triangular inferior é definida de forma semelhante.

# Operações envolvendo matrizes

- A soma de duas matrizes  $\mathbf{A}_{n \times p}$  e  $\mathbf{B}_{n \times p}$  **de mesma dimensão** é a matriz resultante das somas dos elementos nas posições correspondentes:

$$\mathbf{A} + \mathbf{B} = \begin{bmatrix} a_{11} + b_{11} & a_{12} + b_{12} & \cdots & a_{1p} + b_{1p} \\ a_{21} + b_{21} & a_{22} + b_{22} & \cdots & a_{2p} + b_{2p} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} + b_{n1} & a_{n2} + b_{n2} & \cdots & a_{np} + b_{np} \end{bmatrix}$$

# Operações envolvendo matrizes

- A diferença de duas matrizes  $\mathbf{A}_{n \times p}$  e  $\mathbf{B}_{n \times p}$  **de mesma dimensão** é a matriz resultante das diferenças dos elementos nas posições correspondentes:

$$\mathbf{A} - \mathbf{B} = \begin{bmatrix} a_{11} - b_{11} & a_{12} - b_{12} & \cdots & a_{1p} - b_{1p} \\ a_{21} - b_{21} & a_{22} - b_{22} & \cdots & a_{2p} - b_{2p} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} - b_{n1} & a_{n2} - b_{n2} & \cdots & a_{np} - b_{np} \end{bmatrix}$$

# Operações envolvendo matrizes

- Sejam  $\mathbf{A}_{n \times k}$  e  $\mathbf{B}_{k \times p}$  duas matrizes, tais que o número de linhas da segunda é igual ao número de colunas da primeira. O **produto**  $\mathbf{AB}$  é definido por:

$$\mathbf{AB} = \begin{bmatrix} \sum_{l=1}^k a_{1l}b_{l1} & \sum_{l=1}^k a_{1l}b_{l2} & \cdots & \sum_{l=1}^k a_{1l}b_{lp} \\ \sum_{l=1}^k a_{2l}b_{l1} & \sum_{l=1}^k a_{2l}b_{l2} & \cdots & \sum_{l=1}^k a_{2l}b_{lp} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \sum_{l=1}^k a_{nl}b_{l1} & \sum_{l=1}^k a_{nl}b_{l2} & \cdots & \sum_{l=1}^k a_{nl}b_{lp} \end{bmatrix}$$

- Dizemos que uma matriz quadrada  $\mathbf{Q}$  é **ortogonal** se  $\mathbf{QQ}' = \mathbf{Q}'\mathbf{Q} = \mathbf{I}$ .
- Como consequência, se  $\mathbf{Q}$  é ortogonal então  $\mathbf{Q}^{-1} = \mathbf{Q}'$ .

# Operações envolvendo matrizes

- Sejam  $\mathbf{A}_{n \times p}$  e  $c$  uma constante. O produto  $c\mathbf{A}$  resulta no produto de cada elemento de  $\mathbf{A}$  por  $c$ :

$$c\mathbf{A} = \begin{bmatrix} ca_{11} & ca_{12} & \cdots & ca_{1p} \\ ca_{21} & ca_{22} & \cdots & ca_{2p} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ ca_{n1} & ca_{n2} & \cdots & ca_{np} \end{bmatrix}$$

# Operações envolvendo matrizes

Sejam  $\mathbf{A}$ ,  $\mathbf{B}$ ,  $\mathbf{C}$  matrizes com dimensões compatíveis para as operações consideradas. Então:

- $(\mathbf{A}')' = \mathbf{A}$ ;
- $\mathbf{A} + \mathbf{B} = \mathbf{B} + \mathbf{A}$ ;
- $(\mathbf{A} + \mathbf{B})' = \mathbf{A}' + \mathbf{B}'$ ;
- $(\mathbf{A} - \mathbf{B})' = \mathbf{A}' - \mathbf{B}'$ ;
- $(\mathbf{AB})' = \mathbf{B}'\mathbf{A}'$ .

# Operações envolvendo matrizes

- $\mathbf{AB} \neq \mathbf{BA}$ , a menos de situações bem específicas;
- $\mathbf{A}(\mathbf{B} + \mathbf{C}) = \mathbf{AB} + \mathbf{AC}$ , valendo o mesmo ao substituir a soma pela diferença;
- $(\mathbf{A} + \mathbf{B})\mathbf{C} = \mathbf{AC} + \mathbf{BC}$ , valendo o mesmo ao substituir a soma pela diferença;
- $(\mathbf{A} + \mathbf{B})\mathbf{C} \neq \mathbf{CA} + \mathbf{CB}$ , a menos de situações bem específicas.
- $\mathbf{IA} = \mathbf{AI} = \mathbf{A}$ , para qualquer  $\mathbf{A}$ .

## Definição e propriedades básicas

- O **traço** de uma matriz de uma matriz  $\mathbf{A}_{p \times p}$ , denotado por  $tr(\mathbf{A})$ , corresponde à soma dos elementos da diagonal de  $\mathbf{A}$ :

$$tr(\mathbf{A}) = \sum_{i=1}^p a_{ii} \quad (1)$$

Sejam  $\mathbf{A}$  e  $\mathbf{B}$  matrizes quadradas. Então:

- $tr(\mathbf{A} + \mathbf{B}) = tr(\mathbf{A}) + tr(\mathbf{B})$ ;
- $tr(\mathbf{AB}) = tr(\mathbf{BA})$ ;
- $tr(a\mathbf{A} + b\mathbf{B}) = a \times tr(\mathbf{A}) + b \times tr(\mathbf{B})$ .

# Combinações lineares e formas quadráticas

- Para um conjunto de constantes  $a_1, a_2, \dots, a_p$ , o vetor  $\mathbf{y} = a_1\mathbf{x}_1 + a_2\mathbf{x}_2 + \dots + a_p\mathbf{x}_p$  é uma **combinação linear** dos vetores  $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_p$ .
- O conjunto de vetores  $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_p$  é dito **linearmente dependente** se há um conjunto de constantes  $a_1, a_2, \dots, a_p$ , nem todas nulas, tal que:

$$a_1\mathbf{x}_1 + a_2\mathbf{x}_2 + \dots + a_p\mathbf{x}_p = \mathbf{0}.$$

- Caso contrário os vetores são linearmente independentes.

# Combinações lineares e formas quadráticas

- Uma **forma quadrática**, definida a partir de uma matriz simétrica  $\mathbf{A}$   $p \times p$ , é definida como:

$$Q(\mathbf{x}) = \mathbf{x}'\mathbf{A}\mathbf{x} = \sum_{i=1}^p \sum_{k=1}^p a_{ik}x_i x_k,$$

para  $\mathbf{x} \neq \mathbf{0}$  definido em  $R^p$ .

- Classificamos a matriz  $\mathbf{A}$ , e a consequente forma quadrática  $\mathbf{x}'\mathbf{A}\mathbf{x}$ , como **positiva definida** se  $Q(\mathbf{x}) > 0$  para qualquer  $\mathbf{x} \neq \mathbf{0}$ .

# Matriz inversa

- Matriz inversa: Considere uma matriz  $\mathbf{A}_{p \times p}$ . Caso exista uma matriz  $\mathbf{A}_{p \times p}^{-1}$  tal que

$$\mathbf{A}\mathbf{A}^{-1} = \mathbf{A}^{-1}\mathbf{A} = \mathbf{I}, \quad (2)$$

dizemos que  $\mathbf{A}^{-1}$  é a **matriz inversa** de  $\mathbf{A}$ .

- Quando uma matriz possui uma matriz inversa, dizemos que ela é **não-singular**. Caso contrário, ela é classificada como **singular**.

# Matriz inversa

- A condição fundamental para que uma matriz tenha inversa é que suas colunas sejam linearmente independentes (matriz de rank completo).
- O **rank** de uma matriz  $\mathbf{A}_{n \times p}$ , denotado por  $\text{rank}(\mathbf{A})$ , é definido como o número de linhas (ou colunas) linearmente independentes de  $\mathbf{A}$ .
- Dizemos que a matriz quadrada  $\mathbf{A}_{p \times p}$  tem rank completo se  $\text{rank}(\mathbf{A}) = p$ , configurando uma matriz não singular.
- Uma matriz quadrada  $\mathbf{A}$  admite uma inversa se, e só se,  $\det(\mathbf{A}) \neq 0$ .

# Matriz inversa

- A inversa de uma matriz diagonal é dada pela matriz diagonal composta pelos inversos dos elementos da matriz original:

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} a_{11} & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & a_{22} & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & a_{pp} \end{bmatrix}; \mathbf{A}^{-1} = \begin{bmatrix} \frac{1}{a_{11}} & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \frac{1}{a_{22}} & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & \frac{1}{a_{pp}} \end{bmatrix}$$

# Matriz inversa

- $\mathbf{A}$  e  $\mathbf{B}$  não singulares ( $p \times p$ ),  $(\mathbf{AB})^{-1} = (\mathbf{B})^{-1}(\mathbf{A})^{-1}$ ;
- Para  $c$  uma constante real diferente de zero,  $(c\mathbf{B})^{-1} = c^{-1}(\mathbf{B})^{-1}$ ;
- $(\mathbf{A}')^{-1} = (\mathbf{A}^{-1})'$ ;
- Se  $\text{rank}(\mathbf{A}) = p$  então  $\mathbf{A}^{-1}$  existe;
- Se  $\mathbf{A}$  é ortogonal, então  $\mathbf{A}^{-1}$  existe, além do que  $\mathbf{A}^{-1} = \mathbf{A}'$ ;
- Se  $\mathbf{B}$  é não singular,  $\mathbf{AB} = \mathbf{CB}$  implica  $\mathbf{A} = \mathbf{C}$ .

# Matriz idempotente

- Uma matriz  $\mathbf{A}_{p \times p}$  é chamada **idempotente** se:

$$\mathbf{A} = \mathbf{A}\mathbf{A}$$

- Se  $\mathbf{A}$  é também simétrica, então  $\mathbf{A}$  é chamada **simétrica idempotente**;
- Se  $\mathbf{A}$  é simétrica idempotente, então  $\mathbf{I} - \mathbf{A}$  também é simétrica idempotente.
- O rank de uma matriz  $\mathbf{A}$  idempotente é igual ao traço de  $\mathbf{A}$ .

# Resultados sobre partição de matrizes

- Seja uma matrix  $\mathbf{X}$  particionada tal que:

$$\mathbf{X} = [\mathbf{X}_1 \mathbf{X}_2]$$

- Então, valem os seguintes resultados:

$$\mathbf{X}(\mathbf{X}'\mathbf{X})\mathbf{X}'\mathbf{X}_1 = \mathbf{X}_1 \text{ e } \mathbf{X}(\mathbf{X}'\mathbf{X})\mathbf{X}'\mathbf{X}_2 = \mathbf{X}_2$$

$$\mathbf{X}'_1\mathbf{X}(\mathbf{X}'\mathbf{X})\mathbf{X}' = \mathbf{X}'_1 \text{ e } \mathbf{X}'_2\mathbf{X}(\mathbf{X}'\mathbf{X})\mathbf{X}' = \mathbf{X}'_2$$

# Derivadas matriciais

- Seja  $\mathbf{A}$  uma matriz de constantes  $k \times k$ ,  $\mathbf{a}$  um vetor de constantes  $k \times 1$  e  $\mathbf{y}$  um vetor  $k \times 1$  de variáveis.
- Se  $\mathbf{z} = \mathbf{a}'\mathbf{y}$ , então:

$$\frac{\partial \mathbf{z}}{\partial \mathbf{y}} = \frac{\partial \mathbf{a}'\mathbf{y}}{\partial \mathbf{y}} = \mathbf{a}$$

- Se  $\mathbf{z} = \mathbf{y}'\mathbf{y}$ , então:

$$\frac{\partial \mathbf{z}}{\partial \mathbf{y}} = \frac{\partial \mathbf{y}'\mathbf{y}}{\partial \mathbf{y}} = 2\mathbf{y}$$

# Derivadas matriciais

- Se  $z = \mathbf{a}'\mathbf{A}\mathbf{y}$ , então:

$$\frac{\partial z}{\partial \mathbf{y}} = \frac{\partial \mathbf{a}'\mathbf{A}\mathbf{y}}{\partial \mathbf{y}} = \mathbf{A}'\mathbf{a}$$

- Se  $z = \mathbf{y}'\mathbf{A}\mathbf{y}$ , então:

$$\frac{\partial z}{\partial \mathbf{y}} = \frac{\partial \mathbf{y}'\mathbf{A}\mathbf{y}}{\partial \mathbf{y}} = \mathbf{A}\mathbf{y} + \mathbf{A}'\mathbf{y}$$

- Se  $z = \mathbf{y}'\mathbf{A}\mathbf{y}$  e  $A$  é simétrica, então:

$$\frac{\partial z}{\partial \mathbf{y}} = 2\mathbf{A}\mathbf{y}$$

# Esperanças

- Seja  $\mathbf{A}$  uma matriz de constantes  $k \times k$ ,  $\mathbf{a}$  um vetor de constantes  $k \times 1$  e  $\mathbf{y}$  um vetor aleatório  $k \times 1$  com vetor de médias  $\boldsymbol{\mu}$  e matriz de variâncias e covariâncias  $\boldsymbol{\Sigma}$ .

Então:

- $E(\mathbf{a}'\mathbf{y}) = \mathbf{a}'\boldsymbol{\mu}$ ;
- $E(\mathbf{A}\mathbf{y}) = \mathbf{A}\boldsymbol{\mu}$ ;
- $Var(\mathbf{a}'\mathbf{y}) = \mathbf{a}'\boldsymbol{\Sigma}\mathbf{a}$ ;
- $Var(\mathbf{A}\mathbf{y}) = \mathbf{A}\boldsymbol{\Sigma}\mathbf{A}'$ ; Nota: Se  $\boldsymbol{\Sigma} = \sigma^2\mathbf{I}$  então  $Var(\mathbf{A}\mathbf{y}) = \sigma^2\mathbf{A}\mathbf{A}'$ .
- $E(\mathbf{y}'\mathbf{A}\mathbf{y}) = \text{tr}(\mathbf{A}\boldsymbol{\Sigma}) + \boldsymbol{\mu}'\mathbf{A}\boldsymbol{\mu}$ ; Nota: Se  $\boldsymbol{\Sigma} = \sigma^2\mathbf{I}$ , então  $E(\mathbf{y}'\mathbf{A}\mathbf{y}) = \sigma^2\text{tr}(\mathbf{A}) + \boldsymbol{\mu}'\mathbf{A}\boldsymbol{\mu}$ .