



## SME0822 Análise Multivariada e Aprendizado Não-Supervisionado

### Aula 2: **Notação Matricial**

Prof. Cibele Russo

cibele@icmc.usp.br

<http://www.icmc.usp.br/~cibele>

Baseado em Johnson, R. A., & Wichern, D. W. (2007). Applied Multivariate Statistical Analysis. Prentice Hall.

## Notação e definições

Escreveremos  $\underline{v} = \underline{v}_{s \times 1}$  para denotar um vetor de dimensão  $s$ , ou seja, um vetor com  $s$  linhas e 1 coluna:

$$\underline{v} = \begin{bmatrix} v_1 \\ v_2 \\ \vdots \\ v_s \end{bmatrix}$$

Obs: Outra notação  $\mathbf{v}$ .

# Multiplicação por escalar

Sejam  $\underline{v} = \underline{v}_{s \times 1}$  e  $c \in \mathbb{R}$  um escalar. Define-se o produto  $c \cdot \underline{v} = c \underline{v}$  como

$$c \underline{v} = \begin{bmatrix} c v_1 \\ c v_2 \\ \vdots \\ c v_s \end{bmatrix}$$

## Soma de dois vetores

Sejam  $\underline{v} = \underline{v}_{s \times 1}$  e  $\underline{w} = \underline{w}_{s \times 1}$ . Define-se a soma de dois vetores como

$$\underline{v} + \underline{w} = \begin{bmatrix} v_1 + w_1 \\ v_2 + w_2 \\ \vdots \\ v_s + w_s \end{bmatrix}$$

## Notação e definições

Escreveremos  $A = A_{n \times m}$  para denotar uma matriz de dimensão  $n \times m$ , ou seja, uma matriz com  $n$  linhas e  $m$  colunas:

$$A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1m} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2m} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nm} \end{bmatrix}$$

Obs 2: Quando  $A = A_{n \times n}$ , dizemos que  $A$  é uma matriz quadrada de ordem  $n$ .

## Multiplicação por escalar

Seja  $A = A_{n \times m}$  uma matriz  $n \times m$  e  $c \in \mathbb{R}$  um escalar. Define-se a multiplicação de uma matriz por um escalar como

$$c A = \begin{bmatrix} c a_{11} & c a_{12} & \dots & c a_{1m} \\ c a_{21} & c a_{22} & \dots & c a_{2m} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ c a_{n1} & c a_{n2} & \dots & c a_{nm} \end{bmatrix}$$

## Soma de duas matrizes

Sejam  $A = A_{n \times m}$  e  $B = B_{n \times m}$  duas matrizes de mesma dimensão. A soma  $A + B$  é uma matriz  $n \times m$  em que

$$A + B = \begin{bmatrix} a_{11} + b_{11} & a_{12} + b_{12} & \dots & a_{1m} + b_{1m} \\ a_{21} + b_{21} & a_{22} + b_{22} & \dots & a_{2m} + b_{2m} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} + b_{n1} & a_{n2} + b_{n2} & \dots & a_{nm} + b_{nm} \end{bmatrix}$$

## Produto de duas matrizes

Sejam  $A = A_{n \times m}$  e  $B = B_{m \times p}$  duas matrizes. O produto  $AB$  é uma matriz  $n \times p$  em que

$$AB = \begin{bmatrix} \sum_{i=1}^m a_{1i}b_{i1} & \dots & \sum_{i=1}^m a_{1i}b_{ip} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \sum_{i=1}^m a_{ni}b_{i1} & \dots & \sum_{i=1}^m a_{ni}b_{ip} \end{bmatrix}$$

## Matriz transposta e vetor transposto

A matriz transposta de  $A$  é denotada por  $A^T$  e é definida como:

$$A^T = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{21} & \dots & a_{n1} \\ a_{12} & a_{22} & \dots & a_{n2} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{1m} & a_{2m} & \dots & a_{nm} \end{bmatrix}$$

O vetor transposto de  $\underline{v}$  é denotado por  $\underline{v}^T$  e definido como

$$\underline{v}^T = \left[ v_1 \quad v_2 \quad \dots \quad v_s \right].$$

## Produto interno entre dois vetores

Sejam  $\underline{v} = \underline{v}_{s \times 1}$  e  $\underline{w} = \underline{w}_{s \times 1}$ . Define-se o produto interno de dois vetores como

$$\underline{v}^T \underline{w} = v_1 w_1 + v_2 w_2 + \dots + v_s w_s \in \mathbb{R}.$$

## Notação e definições

Seja  $A = A_{n \times m}$  uma matriz real com  $n$  linhas e  $m$  colunas e  $\underline{v} = \underline{v}_{s \times 1}$  um vetor com  $s$  linhas.

- 1  $A^T$  é a matriz transposta de  $A$ ,  $\underline{v}^T$  é o vetor transposto de  $\underline{v}$ .
- 2  $\det(A_{n \times n}) = \det A = |A|$  é o determinante de  $A$ .
- 3  $tr(A_{n \times n}) = trA$  é o traço de  $A$  = soma dos elementos da diagonal principal de  $A$ .
- 4  $A^{-1}$  é a matriz inversa de  $A$ , se  $A$  admitir inversa.
- 5  $dim(A) = dim A$  é a dimensão de  $A$ , em geral no formato (*#linhas*  $\times$  *#colunas*).
- 6  $r(A)$  é o posto de  $A$  = ordem da maior submatriz de determinante não nulo de  $A$ .
- 7  $I_n = I$  é a matriz identidade de ordem  $n$ .

## Notação e definições

Seja  $A = A_{n \times m}$  uma matriz real com  $n$  linhas e  $m$  colunas e  $\underline{v} = \underline{v}_{s \times 1}$  um vetor com  $s$  linhas.

- 1  $A^T$  é a matriz transposta de  $A$ ,  $\underline{v}^T$  é o vetor transposto de  $\underline{v}$ .
- 2  $\det(A_{n \times n}) = \det A = |A|$  é o determinante de  $A$ .
- 3  $tr(A_{n \times n}) = trA$  é o traço de  $A$  = soma dos elementos da diagonal principal de  $A$ .
- 4  $A^{-1}$  é a matriz inversa de  $A$ , se  $A$  admitir inversa.
- 5  $dim(A) = dim A$  é a dimensão de  $A$ , em geral no formato ( $\#linhas \times \#colunas$ ).
- 6  $r(A)$  é o posto de  $A$  = ordem da maior submatriz de determinante não nulo de  $A$ .
- 7  $I_n = I$  é a matriz identidade de ordem  $n$ .

## Notação e definições

Seja  $A = A_{n \times m}$  uma matriz real com  $n$  linhas e  $m$  colunas e  $\underline{v} = \underline{v}_{s \times 1}$  um vetor com  $s$  linhas.

- 1  $A^T$  é a matriz transposta de  $A$ ,  $\underline{v}^T$  é o vetor transposto de  $\underline{v}$ .
- 2  $\det(A_{n \times n}) = \det A = |A|$  é o determinante de  $A$ .
- 3  $tr(A_{n \times n}) = trA$  é o traço de  $A$  = soma dos elementos da diagonal principal de  $A$ .
- 4  $A^{-1}$  é a matriz inversa de  $A$ , se  $A$  admitir inversa.
- 5  $dim(A) = dim A$  é a dimensão de  $A$ , em geral no formato (*#linhas*  $\times$  *#colunas*).
- 6  $r(A)$  é o posto de  $A$  = ordem da maior submatriz de determinante não nulo de  $A$ .
- 7  $I_n = I$  é a matriz identidade de ordem  $n$ .

## Notação e definições

Seja  $A = A_{n \times m}$  uma matriz real com  $n$  linhas e  $m$  colunas e  $\underline{v} = \underline{v}_{s \times 1}$  um vetor com  $s$  linhas.

- 1  $A^T$  é a matriz transposta de  $A$ ,  $\underline{v}^T$  é o vetor transposto de  $\underline{v}$ .
- 2  $\det(A_{n \times n}) = \det A = |A|$  é o determinante de  $A$ .
- 3  $tr(A_{n \times n}) = trA$  é o traço de  $A$  = soma dos elementos da diagonal principal de  $A$ .
- 4  $A^{-1}$  é a matriz inversa de  $A$ , se  $A$  admitir inversa.
- 5  $dim(A) = dim A$  é a dimensão de  $A$ , em geral no formato (*#linhas*  $\times$  *#colunas*).
- 6  $r(A)$  é o posto de  $A$  = ordem da maior submatriz de determinante não nulo de  $A$ .
- 7  $I_n = I$  é a matriz identidade de ordem  $n$ .

## Notação e definições

Seja  $A = A_{n \times m}$  uma matriz real com  $n$  linhas e  $m$  colunas e  $\underline{v} = \underline{v}_{s \times 1}$  um vetor com  $s$  linhas.

- 1  $A^T$  é a matriz transposta de  $A$ ,  $\underline{v}^T$  é o vetor transposto de  $\underline{v}$ .
- 2  $\det(A_{n \times n}) = \det A = |A|$  é o determinante de  $A$ .
- 3  $tr(A_{n \times n}) = trA$  é o traço de  $A$  = soma dos elementos da diagonal principal de  $A$ .
- 4  $A^{-1}$  é a matriz inversa de  $A$ , se  $A$  admitir inversa.
- 5  $dim(A) = dim A$  é a dimensão de  $A$ , em geral no formato (*#linhas*  $\times$  *#colunas*).
- 6  $r(A)$  é o posto de  $A$  = ordem da maior submatriz de determinante não nulo de  $A$ .
- 7  $I_n = I$  é a matriz identidade de ordem  $n$ .

## Notação e definições

Seja  $A = A_{n \times m}$  uma matriz real com  $n$  linhas e  $m$  colunas e  $\underline{v} = \underline{v}_{s \times 1}$  um vetor com  $s$  linhas.

- 1  $A^T$  é a matriz transposta de  $A$ ,  $\underline{v}^T$  é o vetor transposto de  $\underline{v}$ .
- 2  $\det(A_{n \times n}) = \det A = |A|$  é o determinante de  $A$ .
- 3  $tr(A_{n \times n}) = trA$  é o traço de  $A$  = soma dos elementos da diagonal principal de  $A$ .
- 4  $A^{-1}$  é a matriz inversa de  $A$ , se  $A$  admitir inversa.
- 5  $dim(A) = dim A$  é a dimensão de  $A$ , em geral no formato (*#linhas*  $\times$  *#colunas*).
- 6  $r(A)$  é o posto de  $A$  = ordem da maior submatriz de determinante não nulo de  $A$ .
- 7  $I_n = I$  é a matriz identidade de ordem  $n$ .

## Notação e definições

Seja  $A = A_{n \times m}$  uma matriz real com  $n$  linhas e  $m$  colunas e  $\underline{v} = \underline{v}_{s \times 1}$  um vetor com  $s$  linhas.

- 1  $A^T$  é a matriz transposta de  $A$ ,  $\underline{v}^T$  é o vetor transposto de  $\underline{v}$ .
- 2  $\det(A_{n \times n}) = \det A = |A|$  é o determinante de  $A$ .
- 3  $tr(A_{n \times n}) = trA$  é o traço de  $A$  = soma dos elementos da diagonal principal de  $A$ .
- 4  $A^{-1}$  é a matriz inversa de  $A$ , se  $A$  admitir inversa.
- 5  $dim(A) = dim A$  é a dimensão de  $A$ , em geral no formato (*#linhas*  $\times$  *#colunas*).
- 6  $r(A)$  é o posto de  $A$  = ordem da maior submatriz de determinante não nulo de  $A$ .
- 7  $I_n = I$  é a matriz identidade de ordem  $n$ .

## Notação e definições

$I_n = I$  é a matriz identidade de ordem  $n$ .

$$I = \begin{bmatrix} 1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 1 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & 1 \end{bmatrix}_{n \times n}$$

# Definições e resultados matriciais

## Dependência linear de vetores

Sejam  $\underline{v}_1, \dots, \underline{v}_m$   $m$  vetores, cada um com  $n$  linhas,  $\underline{v}_i \in \mathbb{R}^n$ ,  $i = 1, \dots, m$ . O conjunto  $\{\underline{v}_1, \dots, \underline{v}_m\}$  é um conjunto de vetores **linearmente independentes (li)** se

$$c_1 \underline{v}_1 + \dots + c_m \underline{v}_m = \underline{0} \Rightarrow c_1 = \dots = c_m = 0.$$

Caso contrário dizemos que  $\{\underline{v}_1, \dots, \underline{v}_m\}$  é um conjunto de vetores **linearmente dependentes (ld)**.

# Propriedades da matriz inversa

- 1 Se  $A_{n \times n}$  admite inversa, então  $A$  é dita não singular. Caso contrário,  $A$  é singular.
- 2 Se  $A_{n \times n}$  admite inversa, digamos  $A^{-1}$ , então a inversa é única.
- 3  $AA^{-1} = A^{-1}A = I_n$ .
- 4  $(A^{-1})^{-1} = A$ .
- 5  $A_{n \times n}$  e  $B_{n \times n}$  não singulares  $\Rightarrow (AB)^{-1} = B^{-1}A^{-1}$ .
- 6  $A_{n \times n}$  não singular e  $k \neq 0$  um escalar  $\Rightarrow (kA)^{-1} = (1/k)A^{-1}$ .

# Propriedades da matriz inversa

- 1 Se  $A_{n \times n}$  admite inversa, então  $A$  é dita não singular. Caso contrário,  $A$  é singular.
- 2 Se  $A_{n \times n}$  admite inversa, digamos  $A^{-1}$ , então a inversa é única.
- 3  $AA^{-1} = A^{-1}A = I_n$ .
- 4  $(A^{-1})^{-1} = A$ .
- 5  $A_{n \times n}$  e  $B_{n \times n}$  não singulares  $\Rightarrow (AB)^{-1} = B^{-1}A^{-1}$ .
- 6  $A_{n \times n}$  não singular e  $k \neq 0$  um escalar  $\Rightarrow (kA)^{-1} = (1/k)A^{-1}$ .

# Propriedades da matriz inversa

- 1 Se  $A_{n \times n}$  admite inversa, então  $A$  é dita não singular. Caso contrário,  $A$  é singular.
- 2 Se  $A_{n \times n}$  admite inversa, digamos  $A^{-1}$ , então a inversa é única.
- 3  $AA^{-1} = A^{-1}A = I_n$ .
- 4  $(A^{-1})^{-1} = A$ .
- 5  $A_{n \times n}$  e  $B_{n \times n}$  não singulares  $\Rightarrow (AB)^{-1} = B^{-1}A^{-1}$ .
- 6  $A_{n \times n}$  não singular e  $k \neq 0$  um escalar  $\Rightarrow (kA)^{-1} = (1/k)A^{-1}$ .

# Propriedades da matriz inversa

- 1 Se  $A_{n \times n}$  admite inversa, então  $A$  é dita não singular. Caso contrário,  $A$  é singular.
- 2 Se  $A_{n \times n}$  admite inversa, digamos  $A^{-1}$ , então a inversa é única.
- 3  $AA^{-1} = A^{-1}A = I_n$ .
- 4  $(A^{-1})^{-1} = A$ .
- 5  $A_{n \times n}$  e  $B_{n \times n}$  não singulares  $\Rightarrow (AB)^{-1} = B^{-1}A^{-1}$ .
- 6  $A_{n \times n}$  não singular e  $k \neq 0$  um escalar  $\Rightarrow (kA)^{-1} = (1/k)A^{-1}$ .

# Propriedades da matriz inversa

- 1 Se  $A_{n \times n}$  admite inversa, então  $A$  é dita não singular. Caso contrário,  $A$  é singular.
- 2 Se  $A_{n \times n}$  admite inversa, digamos  $A^{-1}$ , então a inversa é única.
- 3  $AA^{-1} = A^{-1}A = I_n$ .
- 4  $(A^{-1})^{-1} = A$ .
- 5  $A_{n \times n}$  e  $B_{n \times n}$  não singulares  $\Rightarrow (AB)^{-1} = B^{-1}A^{-1}$ .
- 6  $A_{n \times n}$  não singular e  $k \neq 0$  um escalar  $\Rightarrow (kA)^{-1} = (1/k)A^{-1}$ .

# Propriedades da matriz inversa

- 1 Se  $A_{n \times n}$  admite inversa, então  $A$  é dita não singular. Caso contrário,  $A$  é singular.
- 2 Se  $A_{n \times n}$  admite inversa, digamos  $A^{-1}$ , então a inversa é única.
- 3  $AA^{-1} = A^{-1}A = I_n$ .
- 4  $(A^{-1})^{-1} = A$ .
- 5  $A_{n \times n}$  e  $B_{n \times n}$  não singulares  $\Rightarrow (AB)^{-1} = B^{-1}A^{-1}$ .
- 6  $A_{n \times n}$  não singular e  $k \neq 0$  um escalar  $\Rightarrow (kA)^{-1} = (1/k)A^{-1}$ .

# Propriedades da matriz transposta

- 1  $A = A^T \Rightarrow A$  é simétrica.
- 2  $A^T A$  e  $AA^T$  são simétricas.
- 3  $A$  e  $B$  matrizes;  $\exists AB \Rightarrow (AB)^T = B^T A^T$ .

# Propriedades da matriz transposta

- 1  $A = A^T \Rightarrow A$  é simétrica.
- 2  $A^T A$  e  $AA^T$  são simétricas.
- 3  $A$  e  $B$  matrizes;  $\exists AB \Rightarrow (AB)^T = B^T A^T$ .

# Propriedades da matriz transposta

- 1  $A = A^T \Rightarrow A$  é simétrica.
- 2  $A^T A$  e  $AA^T$  são simétricas.
- 3  $A$  e  $B$  matrizes;  $\exists AB \Rightarrow (AB)^T = B^T A^T$ .

# Propriedades do determinante de uma matriz

- 1  $A_{n \times n}$  e  $B_{n \times n} \Rightarrow \det(AB) = \det(A) \det(B)$ .
- 2  $\det(A_{n \times n}) = 0 \Rightarrow A$  é singular.

# Propriedades do determinante de uma matriz

- 1  $A_{n \times n}$  e  $B_{n \times n} \Rightarrow \det(AB) = \det(A) \det(B)$ .
- 2  $\det(A_{n \times n}) = 0 \Rightarrow A$  é singular.

# Propriedades do posto de uma matriz

①  $A_{n \times n} \Rightarrow r(A) = r(A^T)$ .

②  $A_{n \times n} \Rightarrow r(A) = r(A^T A) = r(AA^T)$ .

③  $\det(A_{n \times n}) = 0 \Rightarrow r(A) < n$ .

④  $A_{n \times m} (n > m)$ ,  $r = r(A)$  é o número de colunas linearmente independentes de  $A$ ,  $r \leq m$ .

Se  $r = m$  então  $A$  é de **posto completo**. Caso contrário  $A$  é de **posto incompleto**.

⑤  $A_{n \times m} (n < m)$ ,  $r = r(A)$  é o número de linhas linearmente independentes de  $A$ ,  $r \leq n$ .

Se  $r = n$  então  $A$  é de **posto completo**. Caso contrário  $A$  é de **posto incompleto**.

# Propriedades do posto de uma matriz

①  $A_{n \times n} \Rightarrow r(A) = r(A^T)$ .

②  $A_{n \times n} \Rightarrow r(A) = r(A^T A) = r(AA^T)$ .

③  $\det(A_{n \times n}) = 0 \Rightarrow r(A) < n$ .

④  $A_{n \times m} (n > m)$ ,  $r = r(A)$  é o número de colunas linearmente independentes de  $A$ ,  $r \leq m$ .

Se  $r = m$  então  $A$  é de **posto completo**. Caso contrário  $A$  é de **posto incompleto**.

⑤  $A_{n \times m} (n < m)$ ,  $r = r(A)$  é o número de linhas linearmente independentes de  $A$ ,  $r \leq n$ .

Se  $r = n$  então  $A$  é de **posto completo**. Caso contrário  $A$  é de **posto incompleto**.

# Propriedades do posto de uma matriz

- 1  $A_{n \times n} \Rightarrow r(A) = r(A^T)$ .
- 2  $A_{n \times n} \Rightarrow r(A) = r(A^T A) = r(AA^T)$ .
- 3  $\det(A_{n \times n}) = 0 \Rightarrow r(A) < n$ .

- 4  $A_{n \times m} (n > m)$ ,  $r = r(A)$  é o número de colunas linearmente independentes de  $A$ ,  $r \leq m$ .

Se  $r = m$  então  $A$  é de **posto completo**. Caso contrário  $A$  é de **posto incompleto**.

- 5  $A_{n \times m} (n < m)$ ,  $r = r(A)$  é o número de linhas linearmente independentes de  $A$ ,  $r \leq n$ .

Se  $r = n$  então  $A$  é de **posto completo**. Caso contrário  $A$  é de **posto incompleto**.

## Propriedades do posto de uma matriz

- 1  $A_{n \times n} \Rightarrow r(A) = r(A^T)$ .
- 2  $A_{n \times n} \Rightarrow r(A) = r(A^T A) = r(AA^T)$ .
- 3  $\det(A_{n \times n}) = 0 \Rightarrow r(A) < n$ .
- 4  $A_{n \times m} (n > m)$ ,  $r = r(A)$  é o número de colunas linearmente independentes de  $A$ ,  $r \leq m$ .

Se  $r = m$  então  $A$  é de **posto completo**. Caso contrário  $A$  é de **posto incompleto**.

- 5  $A_{n \times m} (n < m)$ ,  $r = r(A)$  é o número de linhas linearmente independentes de  $A$ ,  $r \leq n$ .

Se  $r = n$  então  $A$  é de **posto completo**. Caso contrário  $A$  é de **posto incompleto**.

# Propriedades do posto de uma matriz

- 1  $A_{n \times n} \Rightarrow r(A) = r(A^T)$ .
- 2  $A_{n \times n} \Rightarrow r(A) = r(A^T A) = r(AA^T)$ .
- 3  $\det(A_{n \times n}) = 0 \Rightarrow r(A) < n$ .
- 4  $A_{n \times m} (n > m)$ ,  $r = r(A)$  é o número de colunas linearmente independentes de  $A$ ,  $r \leq m$ .

Se  $r = m$  então  $A$  é de **posto completo**. Caso contrário  $A$  é de **posto incompleto**.

- 5  $A_{n \times m} (n < m)$ ,  $r = r(A)$  é o número de linhas linearmente independentes de  $A$ ,  $r \leq n$ .

Se  $r = n$  então  $A$  é de **posto completo**. Caso contrário  $A$  é de **posto incompleto**.

# Propriedades do traço de uma matriz

- 1 Traço de uma matriz  $\text{tr}(AB) = \text{tr}(BA)$ , se  $AB$  e  $BA$  estiverem definidos.

# Matrizes ortogonais

- $P_{n \times n}$  é ortogonal  $\iff P^{-1} = P^T$ .
- $P$  é ortogonal  $\Rightarrow P^T P = I_n$ .
- $P$  é ortogonal  $\Rightarrow \det P = \pm 1$ .
- $\underline{x}_{n \times 1}$  e  $\underline{y}_{n \times 1}$  são ortogonais se  $\underline{x}^T \underline{y} = 0$ .

# Matrizes ortogonais

- $P_{n \times n}$  é ortogonal  $\iff P^{-1} = P^T$ .
- $P$  é ortogonal  $\Rightarrow P^T P = I_n$ .
- $P$  é ortogonal  $\Rightarrow \det P = \pm 1$ .
- $\underline{x}_{n \times 1}$  e  $\underline{y}_{n \times 1}$  são ortogonais se  $\underline{x}^T \underline{y} = 0$ .

# Matrizes ortogonais

- $P_{n \times n}$  é ortogonal  $\iff P^{-1} = P^T$ .
- $P$  é ortogonal  $\Rightarrow P^T P = I_n$ .
- $P$  é ortogonal  $\Rightarrow \det P = \pm 1$ .
- $\underline{x}_{n \times 1}$  e  $\underline{y}_{n \times 1}$  são ortogonais se  $\underline{x}^T \underline{y} = 0$ .

# Matrizes ortogonais

- $P_{n \times n}$  é ortogonal  $\iff P^{-1} = P^T$ .
- $P$  é ortogonal  $\Rightarrow P^T P = I_n$ .
- $P$  é ortogonal  $\Rightarrow \det P = \pm 1$ .
- $\underline{x}_{n \times 1}$  e  $\underline{y}_{n \times 1}$  são ortogonais se  $\underline{x}^T \underline{y} = 0$ .

## Raízes características (autovalores)

- As raízes características ou autovalores de uma matriz  $A_{n \times n}$  são soluções em  $\lambda$  da equação  $\det(A - \lambda I_n) = 0$ .
- A soma das raízes características de  $A$  é  $\text{tr}A$ .
- O produto das raízes características de  $A$  é  $\det A$ .
- Se  $r(A_{n \times n}) = p$  então  $(n-p)$  raízes da equação  $\det(A - \lambda I_n) = 0$  são nulas.

## Raízes características (autovalores)

- As raízes características ou autovalores de uma matriz  $A_{n \times n}$  são soluções em  $\lambda$  da equação  $\det(A - \lambda I_n) = 0$ .
- A soma das raízes características de  $A$  é  $\text{tr}A$ .
- O produto das raízes características de  $A$  é  $\det A$ .
- Se  $r(A_{n \times n}) = p$  então  $(n-p)$  raízes da equação  $\det(A - \lambda I_n) = 0$  são nulas.

## Raízes características (autovalores)

- As raízes características ou autovalores de uma matriz  $A_{n \times n}$  são soluções em  $\lambda$  da equação  $\det(A - \lambda I_n) = 0$ .
- A soma das raízes características de  $A$  é  $\text{tr}A$ .
- O produto das raízes características de  $A$  é  $\det A$ .
- Se  $r(A_{n \times n}) = p$  então  $(n-p)$  raízes da equação  $\det(A - \lambda I_n) = 0$  são nulas.

## Raízes características (autovalores)

- As raízes características ou autovalores de uma matriz  $A_{n \times n}$  são soluções em  $\lambda$  da equação  $\det(A - \lambda I_n) = 0$ .
- A soma das raízes características de  $A$  é  $\text{tr}A$ .
- O produto das raízes características de  $A$  é  $\det A$ .
- Se  $r(A_{n \times n}) = p$  então  $(n-p)$  raízes da equação  $\det(A - \lambda I_n) = 0$  são nulas.

# Classificação de matrizes

①  $A_{n \times n}$  é **positiva definida**  $\iff$

$A = P^T P$  para alguma matriz  $P$  não singular **ou**

as raízes características de  $A$  são todas positivas **ou**

$$a_{11} > 0, \det \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{bmatrix} > 0, \dots, \det A > 0.$$

② Se  $A_{n \times n}$  é **positiva definida** então  $r(A) = n$  e  $a_{ij} > 0$  para todo  $i = 1, \dots, n$ .

③  $P^T A P$  é **positiva definida** para toda matriz  $P_{n \times n}$  não singular.

# Classificação de matrizes

- 1  $A_{n \times n}$  é **positiva definida**  $\iff$   
 $A = P^T P$  para alguma matriz  $P$  não singular **ou**  
as raízes características de  $A$  são todas positivas **ou**  
 $a_{11} > 0, \det \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{bmatrix} > 0, \dots, \det A > 0.$
- 2 Se  $A_{n \times n}$  é **positiva definida** então  $r(A) = n$  e  $a_{ij} > 0$  para todo  $i = 1, \dots, n.$
- 3  $P^T A P$  é **positiva definida** para toda matriz  $P_{n \times n}$  não singular.

# Classificação de matrizes

- ①  $A_{n \times n}$  é **positiva definida**  $\iff$   
 $A = P^T P$  para alguma matriz  $P$  não singular **ou**  
as raízes características de  $A$  são todas positivas **ou**  
 $a_{11} > 0, \det \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{bmatrix} > 0, \dots, \det A > 0.$
- ② Se  $A_{n \times n}$  é **positiva definida** então  $r(A) = n$  e  $a_{ij} > 0$  para todo  $i = 1, \dots, n.$
- ③  $P^T A P$  é **positiva definida** para toda matriz  $P_{n \times n}$  não singular.

# Classificação de matrizes

- 1  $A_{n \times n}$  é **positiva semidefinida**  $\iff$   
 $\exists B_{n \times n}$  com  $r(B) < n$  tal que  $B^T B = A$  **ou**  
as raízes características de  $A$   
são não negativas com no mínimo uma igual a zero.
- 2 Se  $A_{n \times n}$  é **positiva semidefinida** então  $r(A) < n$  e  $a_{ij} \geq 0$  para todo  $i = 1, \dots, n$ .
- 3  $P^T A P$  é **positiva semidefinida** para toda matriz  $P_{n \times p}$ .

# Classificação de matrizes

- 1  $A_{n \times n}$  é **positiva semidefinida**  $\iff$   
 $\exists B_{n \times n}$  com  $r(B) < n$  tal que  $B^T B = A$  **ou**  
as raízes características de  $A$   
são não negativas com no mínimo uma igual a zero.
- 2 Se  $A_{n \times n}$  é **positiva semidefinida** então  $r(A) < n$  e  $a_{ii} \geq 0$  para todo  $i = 1, \dots, n$ .
- 3  $P^T A P$  é **positiva semidefinida** para toda matriz  $P_{n \times p}$ .

# Classificação de matrizes

- 1  $A_{n \times n}$  é **positiva semidefinida**  $\iff$   
 $\exists B_{n \times n}$  com  $r(B) < n$  tal que  $B^T B = A$  **ou**  
as raízes características de  $A$   
são não negativas com no mínimo uma igual a zero.
- 2 Se  $A_{n \times n}$  é **positiva semidefinida** então  $r(A) < n$  e  $a_{ii} \geq 0$  para todo  $i = 1, \dots, n$ .
- 3  $P^T A P$  é **positiva semidefinida** para toda matriz  $P_{n \times p}$ .

# Classificação de matrizes

- 1  $A_{n \times n}$  é **negativa definida** se  $-A_{n \times n}$  é positiva definida.
- 2  $A_{n \times n}$  é **negativa semidefinida** se  $-A_{n \times n}$  é positiva semidefinida.
- 3  $A^T A$  é **positiva definida** se  $A$  tem posto completo.

# Classificação de matrizes

- 1  $A_{n \times n}$  é **negativa definida** se  $-A_{n \times n}$  é positiva definida.
- 2  $A_{n \times n}$  é **negativa semidefinida** se  $-A_{n \times n}$  é positiva semidefinida.
- 3  $A^T A$  é **positiva definida** se  $A$  tem posto completo.

# Classificação de matrizes

- 1  $A_{n \times n}$  é **negativa definida** se  $-A_{n \times n}$  é positiva definida.
- 2  $A_{n \times n}$  é **negativa semidefinida** se  $-A_{n \times n}$  é positiva semidefinida.
- 3  $A^T A$  é **positiva definida** se  $A$  tem posto completo.

# Formas quadráticas

- ① A função  $f(x_1, \dots, x_n)$  de  $n$  variáveis reais é uma **forma quadrática** se

$$f(x_1, \dots, x_n) = \underline{x}^\top A \underline{x},$$

com  $\underline{x} = (x_1, \dots, x_n)^\top$  e  $A = A_{n \times n}$  uma matriz simétrica (matriz da forma quadrática).

- ② A forma quadrática mais simples é  $f(x) = a_{11}x^2$ .

# Formas quadráticas

- ① A função  $f(x_1, \dots, x_n)$  de  $n$  variáveis reais é uma **forma quadrática** se

$$f(x_1, \dots, x_n) = \underline{x}^\top A \underline{x},$$

com  $\underline{x} = (x_1, \dots, x_n)^\top$  e  $A = A_{n \times n}$  uma matriz simétrica (matriz da forma quadrática).

- ② A forma quadrática mais simples é  $f(x) = a_{11}x^2$ .

# Classificação de formas quadráticas

- ① A forma quadrática  $(\underline{x}^T A \underline{x})$  é positiva definida se

$$(\underline{x}^T A \underline{x}) > 0 \text{ para todo } \underline{x} \neq 0.$$

- ② A forma quadrática  $(\underline{x}^T A \underline{x})$  é positiva semidefinida se

$$(\underline{x}^T A \underline{x}) \geq 0 \text{ para todo } \underline{x} \neq 0$$

e  $(\underline{x}^T A \underline{x}) = 0$  para pelo menos um  $\underline{x} \neq 0$ .

# Classificação de formas quadráticas

- ① A forma quadrática  $(\underline{x}^T A \underline{x})$  é positiva definida se

$$(\underline{x}^T A \underline{x}) > 0 \text{ para todo } \underline{x} \neq 0.$$

- ② A forma quadrática  $(\underline{x}^T A \underline{x})$  é positiva semidefinida se

$$(\underline{x}^T A \underline{x}) \geq 0 \text{ para todo } \underline{x} \neq 0$$

e  $(\underline{x}^T A \underline{x}) = 0$  para pelo menos um  $\underline{x} \neq 0$ .

# Autovalores e autovetores

Seja  $A_{n \times n}$  uma matriz qualquer. Dizemos que  $(\lambda, \underline{v})$ , com  $\underline{v} \neq 0$ , é um par de autovalor e autovetor de  $A$  se

$$A\underline{v} = \lambda\underline{v}.$$

Seja  $A_{k \times k}$  é uma matriz positiva definida, então  $A$  tem  $k$  pares de autovalor e autovetor,

$$(\lambda_1, \underline{e}_1), \dots, (\lambda_k, \underline{e}_k).$$

## Autovalores e autovetores

Seja  $A_{n \times n}$  uma matriz qualquer. Dizemos que  $(\lambda, \underline{v})$ , com  $\underline{v} \neq 0$ , é um par de autovalor e autovetor de  $A$  se

$$A\underline{v} = \lambda\underline{v}.$$

Seja  $A_{k \times k}$  é uma matriz positiva definida, então  $A$  tem  $k$  pares de autovalor e autovetor,

$$(\lambda_1, \underline{e}_1), \dots, (\lambda_k, \underline{e}_k).$$

# Autovalores e autovetores

Se  $A_{k \times k}$  é uma matriz positiva definida com pares de autovalor e autovetor dados por

$$(\lambda_1, \underline{e}_1), \dots, (\lambda_k, \underline{e}_k).$$

Então os autovetores sempre podem ser escolhidos de tal forma que

$$1 = \underline{e}_1^\top \underline{e}_1 = \dots = \underline{e}_k^\top \underline{e}_k$$

e  $\underline{e}_i^\top \underline{e}_j = 0$  para todo  $i, j = 1, \dots, k$  e  $i \neq j$ .

# Matrizes idempotentes

- 1  $B_{n \times n}$  é idempotente se  $B = BB$ .
- 2 Se  $A$  é idempotente, então  $r(A) = \text{tr}(A)$ .
- 3 Se  $A - B$  é idempotente, então  $r(A - B) = r(A) - r(B)$ .

# Matrizes idempotentes

- 1  $B_{n \times n}$  é idempotente se  $B = BB$ .
- 2 Se  $A$  é idempotente, então  $r(A) = \text{tr}(A)$ .
- 3 Se  $A - B$  é idempotente, então  $r(A - B) = r(A) - r(B)$ .

# Matrizes idempotentes

- 1  $B_{n \times n}$  é idempotente se  $B = BB$ .
- 2 Se  $A$  é idempotente, então  $r(A) = \text{tr}(A)$ .
- 3 Se  $A - B$  é idempotente, então  $r(A - B) = r(A) - r(B)$ .

# Matrizes idempotentes

Sejam  $X_{n \times (p+1)}$  com  $n > (p + 1)$  e posto  $p + 1$  (posto completo) e  $H = X(X^T X)^{-1} X^T$  a matriz **hat** ou **chapéu**. Então

- 1  $H$  é idempotente.
- 2  $(I - H)$  é idempotente.
- 3  $H$  e  $(I - H)$  são ortogonais, ou seja,  $(I - H)H = 0$ .
- 4  $r(H) = r(X) = p + 1$ .
- 5  $r(I - H) = n - (p + 1)$ .

# Matrizes idempotentes

Sejam  $X_{n \times (p+1)}$  com  $n > (p+1)$  e posto  $p+1$  (posto completo) e  $H = X(X^T X)^{-1} X^T$  a matriz **hat** ou **chapéu**. Então

- 1  $H$  é idempotente.
- 2  $(I - H)$  é idempotente.
- 3  $H$  e  $(I - H)$  são ortogonais, ou seja,  $(I - H)H = 0$ .
- 4  $r(H) = r(X) = p + 1$ .
- 5  $r(I - H) = n - (p + 1)$ .

# Matrizes idempotentes

Sejam  $X_{n \times (p+1)}$  com  $n > (p + 1)$  e posto  $p + 1$  (posto completo) e  $H = X(X^T X)^{-1} X^T$  a matriz **hat** ou **chapéu**. Então

- 1  $H$  é idempotente.
- 2  $(I - H)$  é idempotente.
- 3  $H$  e  $(I - H)$  são ortogonais, ou seja,  $(I - H)H = 0$ .
- 4  $r(H) = r(X) = p + 1$ .
- 5  $r(I - H) = n - (p + 1)$ .

# Matrizes idempotentes

Sejam  $X_{n \times (p+1)}$  com  $n > (p+1)$  e posto  $p+1$  (posto completo) e  $H = X(X^T X)^{-1} X^T$  a matriz **hat** ou **chapéu**. Então

- 1  $H$  é idempotente.
- 2  $(I - H)$  é idempotente.
- 3  $H$  e  $(I - H)$  são ortogonais, ou seja,  $(I - H)H = 0$ .
- 4  $r(H) = r(X) = p + 1$ .
- 5  $r(I - H) = n - (p + 1)$ .

# Matrizes idempotentes

Sejam  $X_{n \times (p+1)}$  com  $n > (p + 1)$  e posto  $p + 1$  (posto completo) e  $H = X(X^T X)^{-1}X^T$  a matriz **hat** ou **chapéu**. Então

- 1  $H$  é idempotente.
- 2  $(I - H)$  é idempotente.
- 3  $H$  e  $(I - H)$  são ortogonais, ou seja,  $(I - H)H = 0$ .
- 4  $r(H) = r(X) = p + 1$ .
- 5  $r(I - H) = n - (p + 1)$ .

# Decomposição espectral

A decomposição espectral de uma matriz simétrica  $A_{k \times k}$  é dada por

$$A = \lambda_1 \underline{e}_1 \underline{e}_1^T + \dots + \lambda_k \underline{e}_k \underline{e}_k^T$$

com  $\lambda_1, \dots, \lambda_k$  autovalores de  $A$  com  $\underline{e}_1, \dots, \underline{e}_k$  autovetores correspondentes, tais que

$$\mathbf{1} = \underline{e}_1^T \underline{e}_1 = \dots = \underline{e}_k^T \underline{e}_k \text{ e } \underline{e}_i^T \underline{e}_j = 0,$$

para todo  $i, j = 1, \dots, k$  e  $i \neq j$ .

# Decomposição espectral

Seja  $A$  uma matriz positiva definida com decomposição espectral

$$A = \lambda_1 \underline{e}_1 \underline{e}_1^T + \dots + \lambda_k \underline{e}_k \underline{e}_k^T = \sum_{i=1}^k \lambda_i \underline{e}_i \underline{e}_i^T$$

e seja

$$P = [\underline{e}_1 \dots \underline{e}_k].$$

(continua...)

# Decomposição espectral

Então podemos escrever

$$A = \sum_{i=1}^k \lambda_i \underline{e}_i \underline{e}_i^T = P \Lambda P^T$$

com

$$\Lambda = \begin{bmatrix} \lambda_1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \lambda_2 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & \lambda_k \end{bmatrix}$$

e  $\lambda_i > 0$ .

# Decomposição espectral

Além disso,  $A^{-1} = P\Lambda^{-1}P^T = \sum_{i=1}^k \frac{1}{\lambda_i} e_i e_i^T$ , já que

$$(P\Lambda P^T)(P\Lambda^{-1}P^T) = P\Lambda P^T P\Lambda^{-1}P^T = I.$$

## Decomposição espectral

$$\text{Seja } \Lambda^{1/2} = \begin{bmatrix} \sqrt{\lambda_1} & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \sqrt{\lambda_2} & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & \sqrt{\lambda_k} \end{bmatrix}.$$

Def. A raiz quadrada de  $A$  é denotada por  $A^{1/2}$  e pode ser escrita na forma

$$A^{1/2} = \sum_{i=1}^k \sqrt{\lambda_i} \underline{e}_i \underline{e}_i^T \text{ e tem as seguintes propriedades}$$

- 1  $(A^{1/2})^T = A^{1/2}$  (simétrica),
- 2  $A^{1/2} A^{1/2} = A$ ,
- 3  $(A^{1/2})^{-1} = P \Lambda^{-1/2} P^T$ ,
- 4  $A^{1/2} (A^{1/2})^{-1} = I$ ,
- 5  $A^{-1/2} A^{-1/2} = A^{-1}$  em que  $A^{-1/2} = (A^{1/2})^{-1}$ .

## Decomposição espectral

$$\text{Seja } \Lambda^{1/2} = \begin{bmatrix} \sqrt{\lambda_1} & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \sqrt{\lambda_2} & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & \sqrt{\lambda_k} \end{bmatrix}.$$

Def. A raiz quadrada de  $A$  é denotada por  $A^{1/2}$  e pode ser escrita na forma

$$A^{1/2} = \sum_{i=1}^k \sqrt{\lambda_i} \underline{e}_i \underline{e}_i^T \text{ e tem as seguintes propriedades}$$

- 1  $(A^{1/2})^T = A^{1/2}$  (simétrica),
- 2  $A^{1/2} A^{1/2} = A$ ,
- 3  $(A^{1/2})^{-1} = P \Lambda^{-1/2} P^T$ ,
- 4  $A^{1/2} (A^{1/2})^{-1} = I$ ,
- 5  $A^{-1/2} A^{-1/2} = A^{-1}$  em que  $A^{-1/2} = (A^{1/2})^{-1}$ .

## Decomposição espectral

$$\text{Seja } \Lambda^{1/2} = \begin{bmatrix} \sqrt{\lambda_1} & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \sqrt{\lambda_2} & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & \sqrt{\lambda_k} \end{bmatrix}.$$

Def. A raiz quadrada de  $A$  é denotada por  $A^{1/2}$  e pode ser escrita na forma

$$A^{1/2} = \sum_{i=1}^k \sqrt{\lambda_i} \underline{e}_i \underline{e}_i^T \text{ e tem as seguintes propriedades}$$

- 1  $(A^{1/2})^T = A^{1/2}$  (simétrica),
- 2  $A^{1/2} A^{1/2} = A$ ,
- 3  $(A^{1/2})^{-1} = P \Lambda^{-1/2} P^T$ ,
- 4  $A^{1/2} (A^{1/2})^{-1} = I$ ,
- 5  $A^{-1/2} A^{-1/2} = A^{-1}$  em que  $A^{-1/2} = (A^{1/2})^{-1}$ .

## Decomposição espectral

$$\text{Seja } \Lambda^{1/2} = \begin{bmatrix} \sqrt{\lambda_1} & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \sqrt{\lambda_2} & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & \sqrt{\lambda_k} \end{bmatrix}.$$

Def. A raiz quadrada de  $A$  é denotada por  $A^{1/2}$  e pode ser escrita na forma

$$A^{1/2} = \sum_{i=1}^k \sqrt{\lambda_i} \underline{e}_i \underline{e}_i^T \text{ e tem as seguintes propriedades}$$

- 1  $(A^{1/2})^T = A^{1/2}$  (simétrica),
- 2  $A^{1/2} A^{1/2} = A$ ,
- 3  $(A^{1/2})^{-1} = P \Lambda^{-1/2} P^T$ ,
- 4  $A^{1/2} (A^{1/2})^{-1} = I$ ,
- 5  $A^{-1/2} A^{-1/2} = A^{-1}$  em que  $A^{-1/2} = (A^{1/2})^{-1}$ .

## Decomposição espectral

$$\text{Seja } \Lambda^{1/2} = \begin{bmatrix} \sqrt{\lambda_1} & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \sqrt{\lambda_2} & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & \sqrt{\lambda_k} \end{bmatrix}.$$

Def. A raiz quadrada de  $A$  é denotada por  $A^{1/2}$  e pode ser escrita na forma

$$A^{1/2} = \sum_{i=1}^k \sqrt{\lambda_i} \underline{e}_i \underline{e}_i^T \text{ e tem as seguintes propriedades}$$

- 1  $(A^{1/2})^T = A^{1/2}$  (simétrica),
- 2  $A^{1/2} A^{1/2} = A$ ,
- 3  $(A^{1/2})^{-1} = P \Lambda^{-1/2} P^T$ ,
- 4  $A^{1/2} (A^{1/2})^{-1} = I$ ,
- 5  $A^{-1/2} A^{-1/2} = A^{-1}$  em que  $A^{-1/2} = (A^{1/2})^{-1}$ .

# Outras decomposições

- 1 Uma matriz simétrica pode ser fatorada como

$$A = LDL^T$$

onde  $L$  é uma matriz triangular inferior e  $D$  é uma matriz diagonal.

- 2  $A$  é positiva definida se e somente se existir uma matriz  $W$  não singular tal que

$$A = WW^T$$

(Decomposição de Cholesky).

- 3 Para  $A_{p \times p}$  positiva definida, existe uma única matriz triangular superior  $T$  tal que

$$A = T^T T$$

com  $t_{ii} > 0$  para todo  $i = 1, \dots, p$ .

## Outras decomposições

- 1 Uma matriz simétrica pode ser fatorada como

$$A = LDL^T$$

onde  $L$  é uma matriz triangular inferior e  $D$  é uma matriz diagonal.

- 2  $A$  é positiva definida se e somente se existir uma matriz  $W$  não singular tal que

$$A = WW^T$$

(Decomposição de Cholesky).

- 3 Para  $A_{p \times p}$  positiva definida, existe uma única matriz triangular superior  $T$  tal que

$$A = T^T T$$

com  $t_{ii} > 0$  para todo  $i = 1, \dots, p$ .

## Outras decomposições

- 1 Uma matriz simétrica pode ser fatorada como

$$A = LDL^T$$

onde  $L$  é uma matriz triangular inferior e  $D$  é uma matriz diagonal.

- 2  $A$  é positiva definida se e somente se existir uma matriz  $W$  não singular tal que

$$A = WW^T$$

(Decomposição de Cholesky).

- 3 Para  $A_{p \times p}$  positiva definida, existe uma única matriz triangular superior  $T$  tal que

$$A = T^T T$$

com  $t_{ii} > 0$  para todo  $i = 1, \dots, p$ .

# Produto de Kronecker

Sejam  $A_{m \times n} = (a_{ij})$  e  $B_{p \times q} = (b_{ij})$ .

O produto de Kronecker entre  $A$  e  $B$  é definido por

$$(A \otimes B)_{mp \times nq} = (a_{ij}B).$$

# Produto de Kronecker

## Propriedades do produto de Kronecker

- 1  $0 \otimes A = A \otimes 0 = 0$
- 2  $(A + B) \otimes C = (A \otimes C) + (B \otimes C)$
- 3  $A \otimes (B + C) = (A \otimes B) + (A \otimes C)$
- 4  $aA \otimes bB = ab(A \otimes B)$ , com  $a, b \in \mathbb{R}$
- 5  $(AB) \otimes (CD) = (A \otimes C)(B \otimes D)$
- 6  $(A \otimes B)^{-1} = A^{-1} \otimes B^{-1}$  se  $A^{-1}$  e  $B^{-1}$  existirem
- 7  $(A \otimes B)^{\top} = A^{\top} \otimes B^{\top}$
- 8  $(A \otimes B)(A^{-1} \otimes B^{-1}) = I$
- 9  $A \otimes (B \otimes C) = (A \otimes B) \otimes C$ .

# Produto de Kronecker

## Propriedades do produto de Kronecker

- 1  $0 \otimes A = A \otimes 0 = 0$
- 2  $(A + B) \otimes C = (A \otimes C) + (B \otimes C)$
- 3  $A \otimes (B + C) = (A \otimes B) + (A \otimes C)$
- 4  $aA \otimes bB = ab(A \otimes B)$ , com  $a, b \in \mathbb{R}$
- 5  $(AB) \otimes (CD) = (A \otimes C)(B \otimes D)$
- 6  $(A \otimes B)^{-1} = A^{-1} \otimes B^{-1}$  se  $A^{-1}$  e  $B^{-1}$  existirem
- 7  $(A \otimes B)^{\top} = A^{\top} \otimes B^{\top}$
- 8  $(A \otimes B)(A^{-1} \otimes B^{-1}) = I$
- 9  $A \otimes (B \otimes C) = (A \otimes B) \otimes C$ .

# Produto de Kronecker

## Propriedades do produto de Kronecker

- 1  $0 \otimes A = A \otimes 0 = 0$
- 2  $(A + B) \otimes C = (A \otimes C) + (B \otimes C)$
- 3  $A \otimes (B + C) = (A \otimes B) + (A \otimes C)$
- 4  $aA \otimes bB = ab(A \otimes B)$ , com  $a, b \in \mathbb{R}$
- 5  $(AB) \otimes (CD) = (A \otimes C)(B \otimes D)$
- 6  $(A \otimes B)^{-1} = A^{-1} \otimes B^{-1}$  se  $A^{-1}$  e  $B^{-1}$  existirem
- 7  $(A \otimes B)^{\top} = A^{\top} \otimes B^{\top}$
- 8  $(A \otimes B)(A^{-1} \otimes B^{-1}) = I$
- 9  $A \otimes (B \otimes C) = (A \otimes B) \otimes C$ .

# Produto de Kronecker

## Propriedades do produto de Kronecker

- 1  $0 \otimes A = A \otimes 0 = 0$
- 2  $(A + B) \otimes C = (A \otimes C) + (B \otimes C)$
- 3  $A \otimes (B + C) = (A \otimes B) + (A \otimes C)$
- 4  $aA \otimes bB = ab(A \otimes B)$ , com  $a, b \in \mathbb{R}$
- 5  $(AB) \otimes (CD) = (A \otimes C)(B \otimes D)$
- 6  $(A \otimes B)^{-1} = A^{-1} \otimes B^{-1}$  se  $A^{-1}$  e  $B^{-1}$  existirem
- 7  $(A \otimes B)^{\top} = A^{\top} \otimes B^{\top}$
- 8  $(A \otimes B)(A^{-1} \otimes B^{-1}) = I$
- 9  $A \otimes (B \otimes C) = (A \otimes B) \otimes C$ .

# Produto de Kronecker

## Propriedades do produto de Kronecker

- 1  $0 \otimes A = A \otimes 0 = 0$
- 2  $(A + B) \otimes C = (A \otimes C) + (B \otimes C)$
- 3  $A \otimes (B + C) = (A \otimes B) + (A \otimes C)$
- 4  $aA \otimes bB = ab(A \otimes B)$ , com  $a, b \in \mathbb{R}$
- 5  $(AB) \otimes (CD) = (A \otimes C)(B \otimes D)$
- 6  $(A \otimes B)^{-1} = A^{-1} \otimes B^{-1}$  se  $A^{-1}$  e  $B^{-1}$  existirem
- 7  $(A \otimes B)^{\top} = A^{\top} \otimes B^{\top}$
- 8  $(A \otimes B)(A^{-1} \otimes B^{-1}) = I$
- 9  $A \otimes (B \otimes C) = (A \otimes B) \otimes C$ .

# Produto de Kronecker

## Propriedades do produto de Kronecker

- 1  $0 \otimes A = A \otimes 0 = 0$
- 2  $(A + B) \otimes C = (A \otimes C) + (B \otimes C)$
- 3  $A \otimes (B + C) = (A \otimes B) + (A \otimes C)$
- 4  $aA \otimes bB = ab(A \otimes B)$ , com  $a, b \in \mathbb{R}$
- 5  $(AB) \otimes (CD) = (A \otimes C)(B \otimes D)$
- 6  $(A \otimes B)^{-1} = A^{-1} \otimes B^{-1}$  se  $A^{-1}$  e  $B^{-1}$  existirem
- 7  $(A \otimes B)^T = A^T \otimes B^T$
- 8  $(A \otimes B)(A^{-1} \otimes B^{-1}) = I$
- 9  $A \otimes (B \otimes C) = (A \otimes B) \otimes C$ .

# Produto de Kronecker

## Propriedades do produto de Kronecker

- 1  $0 \otimes A = A \otimes 0 = 0$
- 2  $(A + B) \otimes C = (A \otimes C) + (B \otimes C)$
- 3  $A \otimes (B + C) = (A \otimes B) + (A \otimes C)$
- 4  $aA \otimes bB = ab(A \otimes B)$ , com  $a, b \in \mathbb{R}$
- 5  $(AB) \otimes (CD) = (A \otimes C)(B \otimes D)$
- 6  $(A \otimes B)^{-1} = A^{-1} \otimes B^{-1}$  se  $A^{-1}$  e  $B^{-1}$  existirem
- 7  $(A \otimes B)^T = A^T \otimes B^T$
- 8  $(A \otimes B)(A^{-1} \otimes B^{-1}) = I$
- 9  $A \otimes (B \otimes C) = (A \otimes B) \otimes C$ .

# Produto de Kronecker

## Propriedades do produto de Kronecker

- 1  $0 \otimes A = A \otimes 0 = 0$
- 2  $(A + B) \otimes C = (A \otimes C) + (B \otimes C)$
- 3  $A \otimes (B + C) = (A \otimes B) + (A \otimes C)$
- 4  $aA \otimes bB = ab(A \otimes B)$ , com  $a, b \in \mathbb{R}$
- 5  $(AB) \otimes (CD) = (A \otimes C)(B \otimes D)$
- 6  $(A \otimes B)^{-1} = A^{-1} \otimes B^{-1}$  se  $A^{-1}$  e  $B^{-1}$  existirem
- 7  $(A \otimes B)^{\top} = A^{\top} \otimes B^{\top}$
- 8  $(A \otimes B)(A^{-1} \otimes B^{-1}) = I$
- 9  $A \otimes (B \otimes C) = (A \otimes B) \otimes C$ .

# Produto de Kronecker

## Propriedades do produto de Kronecker

- 1  $0 \otimes A = A \otimes 0 = 0$
- 2  $(A + B) \otimes C = (A \otimes C) + (B \otimes C)$
- 3  $A \otimes (B + C) = (A \otimes B) + (A \otimes C)$
- 4  $aA \otimes bB = ab(A \otimes B)$ , com  $a, b \in \mathbb{R}$
- 5  $(AB) \otimes (CD) = (A \otimes C)(B \otimes D)$
- 6  $(A \otimes B)^{-1} = A^{-1} \otimes B^{-1}$  se  $A^{-1}$  e  $B^{-1}$  existirem
- 7  $(A \otimes B)^{\top} = A^{\top} \otimes B^{\top}$
- 8  $(A \otimes B)(A^{-1} \otimes B^{-1}) = I$
- 9  $A \otimes (B \otimes C) = (A \otimes B) \otimes C.$

# Operações com matrizes em blocos

Sejam  $A, B, C, \dots$  matrizes com dimensões adequadas em cada caso.

1

$$\begin{bmatrix} A & B & C \\ D & E & F \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} A^* & B^* & C^* \\ D^* & E^* & F^* \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} A + A^* & B + B^* & C + C^* \\ D + D^* & E + E^* & F + F^* \end{bmatrix},$$

desde que as somas sejam possíveis.

2

$$\begin{bmatrix} P & Q \\ R & S \end{bmatrix} \begin{bmatrix} E \\ G \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} PE + QG \\ RE + SG \end{bmatrix},$$

desde que os produtos sejam possíveis.

3

$$H = \begin{bmatrix} A & B \\ C & D \end{bmatrix}_{m \times n} \Rightarrow H^T = \begin{bmatrix} A^T & C^T \\ B^T & D^T \end{bmatrix}_{n \times m}$$

# Operações com matrizes em blocos

Sejam  $A, B, C, \dots$  matrizes com dimensões adequadas em cada caso.

1

$$\begin{bmatrix} A & B & C \\ D & E & F \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} A^* & B^* & C^* \\ D^* & E^* & F^* \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} A + A^* & B + B^* & C + C^* \\ D + D^* & E + E^* & F + F^* \end{bmatrix},$$

desde que as somas sejam possíveis.

2

$$\begin{bmatrix} P & Q \\ R & S \end{bmatrix} \begin{bmatrix} E \\ G \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} PE + QG \\ RE + SG \end{bmatrix},$$

desde que os produtos sejam possíveis.

3

$$H = \begin{bmatrix} A & B \\ C & D \end{bmatrix}_{m \times n} \Rightarrow H^T = \begin{bmatrix} A^T & C^T \\ B^T & D^T \end{bmatrix}_{n \times m}$$

# Operações com matrizes em blocos

Sejam  $A, B, C, \dots$  matrizes com dimensões adequadas em cada caso.

1

$$\begin{bmatrix} A & B & C \\ D & E & F \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} A^* & B^* & C^* \\ D^* & E^* & F^* \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} A + A^* & B + B^* & C + C^* \\ D + D^* & E + E^* & F + F^* \end{bmatrix},$$

desde que as somas sejam possíveis.

2

$$\begin{bmatrix} P & Q \\ R & S \end{bmatrix} \begin{bmatrix} E \\ G \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} PE + QG \\ RE + SG \end{bmatrix},$$

desde que os produtos sejam possíveis.

3

$$H = \begin{bmatrix} A & B \\ C & D \end{bmatrix}_{m \times n} \Rightarrow H^T = \begin{bmatrix} A^T & C^T \\ B^T & D^T \end{bmatrix}_{n \times m}$$

## Inversas de matrizes em blocos

Seja  $B$  uma matriz particionada em blocos,

$$B = \begin{bmatrix} B_{11} & B_{12} \\ B_{21} & B_{22} \end{bmatrix}$$

em que  $B_{11}$  e  $B_{22}$  são matrizes quadradas não-singulares.

Então

$$B^{-1} = \begin{bmatrix} (B_{11} - B_{12}B_{22}^{-1}B_{21})^{-1} & -B_{11}^{-1}B_{12}(B_{22} - B_{21}B_{11}^{-1}B_{12})^{-1} \\ -B_{22}^{-1}B_{21}(B_{11} - B_{12}B_{22}^{-1}B_{21})^{-1} & (B_{22} - B_{21}B_{11}^{-1}B_{12})^{-1} \end{bmatrix}$$

e

$$|B| = |B_{22}||B_{11} - B_{12}B_{22}^{-1}B_{21}| = |B_{11}||B_{22} - B_{21}B_{11}^{-1}B_{12}|$$

## Inversas de matrizes em blocos

Seja  $B$  uma **matriz bloco diagonal**

$$B = \begin{bmatrix} B_{11} & 0 & 0 \\ 0 & B_{22} & 0 \\ 0 & 0 & B_{33} \end{bmatrix}$$

em que  $B_{11}$ ,  $B_{22}$  e  $B_{33}$  são matrizes quadradas não-singulares.

$$\text{Então } B^{-1} = \begin{bmatrix} B_{11}^{-1} & 0 & 0 \\ 0 & B_{22}^{-1} & 0 \\ 0 & 0 & B_{33}^{-1} \end{bmatrix}$$

$$\text{e } |B| = |B_{11}||B_{22}||B_{33}|.$$

O resultado vale para matrizes bloco diagonal de maior dimensão.