

Corpo

Definição. Um corpo \mathbb{K} é um conjunto no qual duas operações $+$ e \times são definidas de modo a que $\forall x, y \in \mathbb{K} \exists^1 x + y, x \times y \in \mathbb{K}$ para os quais sejam satisfeitas as seguintes condições $\forall a, b, c \in \mathbb{K}$

(i) $a + b = b + a$ e $a \times b = b \times a$

(ii) $a + (b + c) = (a + b) + c$ e

$$a \times (b \times c) = (a \times b) \times c$$

(iii) $\exists 0, 1$ (com $0 \neq 1$) : $a + 0 = a$ e $a \times 1 = a$

(iv) $\forall a \in \mathbb{K} \forall b \in \mathbb{K} \setminus \{0\} \exists c, d \in \mathbb{K} :$

$$a + c = 0 \text{ e } b \times d = 1$$

(v) $a \times (b + c) = a \times b + a \times c$

Exemplos. \mathbb{Q} , \mathbb{R} e \mathbb{C}

Sistemas de equações lineares e matrizes

Definição.

Equação linear a uma variável x

$$ax = b$$

Equação linear a n variáveis x_1, \dots, x_n

$$a_1x_1 + \dots + a_nx_n = b$$

Sistema de m equações lineares a n variáveis x_1, \dots, x_n

$$\left\{ \begin{array}{l} a_{11}x_1 + \dots + a_{1n}x_n = b_1 \\ a_{21}x_1 + \dots + a_{2n}x_n = b_2 \\ \dots \\ a_{m1}x_1 + \dots + a_{mn}x_n = b_m \end{array} \right.$$

Sistema de equações lineares

$$\left\{ \begin{array}{l} a_{11}x_1 + \dots + a_{1n}x_n = b_1 \\ \quad \dots \\ a_{m1}x_1 + \dots + a_{mn}x_n = b_m \end{array} \right.$$

Matriz dos coeficientes do sistema:

$$A = \begin{bmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & \cdots & \vdots \\ a_{m1} & \cdots & a_{mn} \end{bmatrix}$$

Matriz dos termos independentes do sistema:

$$B = \begin{bmatrix} b_1 \\ \vdots \\ b_m \end{bmatrix}$$

Matriz aumentada do sistema:

$$[A \mid B] = \left[\begin{array}{ccc|c} a_{11} & \cdots & a_{1n} & | & b_1 \\ \vdots & \cdots & \vdots & | & \vdots \\ a_{m1} & \cdots & a_{mn} & | & b_m \end{array} \right]$$

Observação.

As **operações elementares**

$$E_i \leftrightarrow E_j$$

$$\alpha E_i \rightarrow E_i \quad \alpha \neq 0$$

$$\alpha E_i + E_j \rightarrow E_j$$

aplicadas ao sistema

$$\left\{ \begin{array}{l} a_{11}x_1 + \dots + a_{1n}x_n = b_1 \\ \dots \\ a_{m1}x_1 + \dots + a_{mn}x_n = b_m \end{array} \right.$$

correspondem às **operações elementares**

$$L_i \leftrightarrow L_j$$

$$\alpha L_i \rightarrow L_i \quad \alpha \neq 0$$

$$\alpha L_i + L_j \rightarrow L_j$$

aplicadas à **matriz aumentada** $[A \mid B]$

Definição.

Uma **matriz** diz-se **em escada de linhas** se:

- (i) Todas as linhas nulas (formadas inteiramente por zeros) estão por baixo das linhas não nulas;
- (ii) Por baixo (e na mesma coluna) do primeiro elemento não nulo de cada linha e por baixo dos elementos nulos anteriores da mesma linha, todas as entradas são nulas. Esse primeiro elemento não nulo de cada linha tem o nome de **pivot**.

Exemplos de matrizes em escada de linhas

$$\begin{bmatrix} 4 & -1 & 2 & 0 \\ 0 & 1 & -1 & 1 \\ 0 & 0 & -2 & 2 \end{bmatrix} \quad \begin{bmatrix} 0 & 1 & 3 & 0 \\ 0 & 0 & -5 & 0 \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} 2 & -1 & 1/2 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & -3 & 0 & \sqrt{2} \\ 0 & 0 & 0 & 0 & -5 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

Método de eliminação de Gauss

Objectivo: permitir classificar e resolver sistemas de equações lineares

Execução: uso sucessivo das operações elementares

$$L_i \leftrightarrow L_j$$

$$\alpha L_i \rightarrow L_i \quad \alpha \neq 0$$

$$\alpha L_i + L_j \rightarrow L_j \quad (\text{de preferência com } i < j)$$

necessárias à transformação da matriz aumentada inicial $[A | B]$ numa **matriz em escada de linhas equivalente**, ou seja, correspondente ao um sistema equivalente (que tenha o mesmo conjunto solução) ao sistema inicial.

Exemplos de matrizes em escada de linhas

$$\begin{bmatrix} 4 & -1 & 2 & 0 \\ 0 & 1 & -1 & 1 \\ 0 & 0 & -2 & 2 \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} 0 & 1 & 3 & 0 \\ 0 & 0 & -5 & 0 \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} 2 & -1 & 1/2 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & -3 & 0 & \sqrt{2} \\ 0 & 0 & 0 & 0 & -5 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

Exemplos de matrizes em escada reduzida de linhas

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & \frac{1}{2} \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & -1 \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} 1 & -\frac{1}{2} & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

Definição.

Matrizes em escada reduzida de linhas são matrizes em escada de linhas em que:

- (i) Os pivots são todos iguais a 1
- (ii) Todas as colunas que contêm os pivots, têm todas as restantes entradas iguais a 0, com excepção desses pivots.

Teorema.

Sendo A uma matriz qualquer do tipo $m \times n$ e sendo B e C duas matrizes em escada reduzida de linhas obtidas de A então tem-se $B = C$. Existe um **única** matriz em escada reduzida de linhas obtida de A (por aplicação do Método de eliminação de Gauss).

Suponhamos que $B \neq C$

Por exemplo

$$B = \begin{bmatrix} 1 & 3 & 0 & 2 & -5 \\ 0 & 0 & 1 & -3 & 2 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \quad C = \begin{bmatrix} 1 & 3 & 0 & 7 & 1 \\ 0 & 0 & 1 & 8 & -3 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

Então

$$B' = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 2 \\ 0 & 1 & -3 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \quad C' = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 7 \\ 0 & 1 & 8 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

Em geral:

(e usando a notação: $I_{2 \times 2} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$)

$$B' = \left[\begin{array}{c|c} I_{r \times r} & \mathbf{b}' \\ O & \mathbf{0} \end{array} \right] \quad \text{ou} \quad B' = \left[\begin{array}{c|c} I_{r \times r} & \mathbf{0} \\ O & \begin{array}{c} 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{array} \end{array} \right]$$

$$C' = \left[\begin{array}{c|c} I_{r \times r} & \mathbf{c}' \\ O & \mathbf{0} \end{array} \right] \quad \text{ou} \quad C' = \left[\begin{array}{c|c} I_{r \times r} & \mathbf{0} \\ O & \begin{array}{c} 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{array} \end{array} \right]$$

Como os sistemas correspondentes a B' e a C' são equivalentes (têm o mesmo conjunto solução) então:

ou $\mathbf{b}' = \mathbf{c}'$ e ambos têm a mesma solução única ou são ambos impossíveis.

Logo $B' = C'$ o que é uma contradição.

Observação.

- (i)** O n^o de pivots de uma qualquer matriz em escada de linhas obtida de A é igual ao n^o de pivots da matriz em escada reduzida de linhas obtida de A .
- (ii)** O n^o de colunas sem pivot de uma qualquer matriz em escada de linhas obtida de A é igual ao n^o de colunas sem pivot da matriz em escada reduzida de linhas obtida de A .

Definição.

Chama-se **característica** de A ($\text{car } A$) ao n^o de pivots de uma matriz em escada de linhas obtida de A .

Chama-se **nulidade** de A ($\text{nul } A$) ao n^o de colunas sem pivot de uma matriz em escada de linhas obtida de A .

Observação.

Sendo A uma matriz qualquer do tipo $m \times n$ tem-se

(i) $\text{car } A = \text{n}^o$ de linhas não nulas da matriz em escada obtida de A

(ii)

$$0 \leq \text{car } A \leq \min \{m, n\}$$

(iii)

$$\text{car } A + \text{nul } A = n$$

Exemplos.

$$A = \begin{bmatrix} 4 & -1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$$

Pivots de A : 4, car $A = 1$, nul $A = 1$

$$B = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 3 & 0 \\ 0 & 0 & -5 & 1 \end{bmatrix}$$

Pivots de B : 1 e -5, car $B = 2$, nul $B = 2$

$$C = \begin{bmatrix} 2 & -1 & 1/2 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & -3 & 0 & \sqrt{2} \\ 0 & 0 & 0 & 0 & -5 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

Pivots de C : 2, -3 e -5, car $C = 3$, nul $C = 2$

Exemplo de sistema possível e determinado

$$\left[\begin{array}{ccc|c} 4 & -1 & 2 & 0 \\ 0 & 1 & -1 & 1 \\ 0 & 0 & -2 & 2 \end{array} \right]$$

Exemplo de sistema possível e indeterminado

$$\left[\begin{array}{ccc|c} 0 & 1 & 3 & 0 \\ 0 & 0 & -5 & 0 \end{array} \right]$$

Exemplo de sistema impossível

$$\left[\begin{array}{cccc|c} 2 & -1 & 1/2 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & -3 & 0 & \sqrt{2} \\ 0 & 0 & 0 & 0 & -5 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{array} \right]$$

Observação.

Seja A a matriz (do tipo $m \times n$) dos coeficientes de um sistema.

Seja $[A | B]$ a matriz aumentada desse sistema.

(i) n^o de colunas de $A = n = n^o$ total de incógnitas (ou variáveis) do sistema

(ii) $\text{car } A = n^o$ de pivots da matriz em escada obtida de $A = n^o$ de linhas não nulas da matriz em escada obtida de $A = n^o$ de incógnitas (ou variáveis) não livres do sistema

(iii) $\text{nul } A = n^o$ de colunas sem pivots = n^o de incógnitas (ou variáveis) livres do sistema = grau de indeterminação do sistema

Teorema.

$A \quad m \times n$

Se $\text{car } A = \text{car } [A \mid B] = n$ então o sistema é **possível e determinado** (tem uma única solução).

Se $\text{car } A = \text{car } [A \mid B] < n$ então o sistema é **possível e indeterminado** (tem mais do que uma solução).

Se $\text{car } A < \text{car } [A \mid B]$ então o sistema é **impossível** (não tem solução).

Observação.

Segue-se a resolução do sistema pelo método de substituição

Exemplo.

$$\begin{cases} x + z = 3 \\ x + 2y + 2z = 6 \\ 3y + 3z = 6 \end{cases} \Leftrightarrow \begin{bmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 1 & 2 & 2 \\ 0 & 3 & 3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ y \\ z \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 3 \\ 6 \\ 6 \end{bmatrix}$$

$$\left[\begin{array}{ccc|c} 1 & 0 & 1 & 3 \\ 1 & 2 & 2 & 6 \\ 0 & 3 & 3 & 6 \end{array} \right] \xrightarrow{(-1)L_1+L_2 \rightarrow L_2} \left[\begin{array}{ccc|c} 1 & 0 & 1 & 3 \\ 0 & 2 & 1 & 3 \\ 0 & 3 & 3 & 6 \end{array} \right]$$

$$\xrightarrow{\left(-\frac{3}{2}\right)L_2+L_3 \rightarrow L_3} \left[\begin{array}{ccc|c} 1 & 0 & 1 & 3 \\ 0 & 2 & 1 & 3 \\ 0 & 0 & \frac{3}{2} & \frac{3}{2} \end{array} \right]$$

$\text{car } A = \text{car } [A \mid B] = 3 = n$ (nº total de variáveis), o sistema diz-se **possível e determinado (solução única)**.

$$\begin{cases} x + z = 3 \\ 2y + z = 3 \\ \frac{3}{2}z = \frac{3}{2} \end{cases} \Leftrightarrow \begin{cases} x = 2 \\ y = 1 \\ z = 1 \end{cases}$$

Conjunto solução ou solução geral:

$$CS = \{(2, 1, 1)\} \subset \mathbb{R}^3$$

Exemplo

$$\begin{array}{c}
 \left[\begin{array}{cccc|c} 0 & 0 & 3 & -9 & 6 \\ 5 & 15 & -10 & 40 & -45 \\ 1 & 3 & -1 & 5 & -7 \end{array} \right] \xrightarrow{\quad} \\
 \xrightarrow{L_1 \leftrightarrow L_3} \left[\begin{array}{cccc|c} 1 & 3 & -1 & 5 & -7 \\ 1 & 3 & -2 & 8 & -9 \\ 0 & 0 & 3 & -9 & 6 \end{array} \right] \xrightarrow{\quad} \\
 \xrightarrow{\frac{1}{5}L_2 \rightarrow L_2} \left[\begin{array}{cccc|c} 1 & 3 & -1 & 5 & -7 \\ 0 & 0 & -1 & 3 & -2 \\ 0 & 0 & 3 & -9 & 6 \end{array} \right] \xrightarrow{\quad} \\
 \xrightarrow{-L_1 + L_2 \rightarrow L_2} \left[\begin{array}{cccc|c} 1 & 3 & -1 & 5 & -7 \\ 0 & 0 & -1 & 3 & -2 \\ 0 & 0 & 3 & -9 & 6 \end{array} \right] \xrightarrow{\quad} \\
 \xrightarrow{3L_2 + L_3 \rightarrow L_3} \left[\begin{array}{cccc|c} 1 & 3 & -1 & 5 & -7 \\ 0 & 0 & -1 & 3 & -2 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{array} \right]
 \end{array}$$

$\text{car } A = \text{car } [A \mid B] = 2 < 4 = n$, o sistema diz-se **possível e indeterminado** (mais do que uma solução).

$$\left\{ \begin{array}{l} x + 3y - z + 5w = -7 \\ -z + 3w = -2 \end{array} \right. \Leftrightarrow \left\{ \begin{array}{l} x = -3y - 2w - 5 \\ z = 3w + 2 \end{array} \right.$$

Conjunto solução ou solução geral:

$$CS = \{(-3y - 2w - 5, y, 3w + 2, w) : y, w \in \mathbb{R}\} \subset \mathbb{R}^4$$

Exemplo.

$$\text{Seja } \alpha \in \mathbb{R} \quad \left[\begin{array}{ccc|c} 1 & 2 & 1 & 3 \\ 1 & 1 & -1 & 2 \\ 1 & 1 & \alpha^2 - 5 & \alpha \end{array} \right] \xrightarrow{\dots} \left[\begin{array}{ccc|c} 1 & 2 & 1 & 3 \\ 0 & -1 & -2 & -1 \\ 0 & 0 & (\alpha - 2)(\alpha + 2) & \alpha - 2 \end{array} \right].$$

Se $\alpha = 2$ então $\text{car } A = \text{car } [A | B] = 2 < 3 = n$ e o sistema diz-se **possível e indeterminado**.

$$\left\{ \begin{array}{l} x + 2y + z = 3 \\ -y - 2z = -1 \end{array} \right. \Leftrightarrow \left\{ \begin{array}{l} x = 3z + 1 \\ y = -2z + 1 \end{array} \right.$$

a solução geral do sistema é:

$$\{(3z + 1, -2z + 1, z) : z \in \mathbb{R}\} \subset \mathbb{R}^3$$

Se $\alpha = -2$ então $\text{car } A = 2 < 3 = \text{car } [A | B]$ e o sistema **não tem solução** e diz-se **impossível**.

Se $\alpha \neq -2$ e $\alpha \neq 2$, então $\text{car } A = \text{car } [A | B] = 3 = n$ e o sistema diz-se **possível e determinado** (tem **solução única**). $CS = \left\{ \left(\frac{\alpha+5}{\alpha+2}, \frac{\alpha}{\alpha+2}, \frac{1}{\alpha+2} \right) \right\} \subset \mathbb{R}^3$

Matrizes

$$A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{bmatrix} \quad A = (a_{ij})_{m \times n}$$

Se $m = n$ **A matriz quadrada**

$a_{11}, a_{22}, \dots, a_{nn}$: **diagonal principal** de A .

Se $m \neq n$ **A matriz rectangular.**

matriz linha i de A : $\begin{bmatrix} a_{i1} & a_{i2} & \cdots & a_{in} \end{bmatrix}$

matriz coluna j de A : $\begin{bmatrix} a_{1j} \\ a_{2j} \\ \vdots \\ a_{mj} \end{bmatrix}$

matriz nula $0_{m \times n}$ ou 0

matriz diagonal

$$\begin{bmatrix} a_{11} & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & a_{22} & \ddots & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & 0 \\ 0 & \cdots & 0 & a_{nn} \end{bmatrix}$$

matriz identidade I

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

matriz triangular superior

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ 0 & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \ddots & \ddots & \vdots \\ 0 & \cdots & 0 & a_{nn} \end{bmatrix}$$

matriz triangular inferior

$$\begin{bmatrix} a_{11} & 0 & \cdots & 0 \\ a_{21} & a_{22} & \ddots & \vdots \\ \vdots & \vdots & \ddots & 0 \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{bmatrix}$$

Definição.

Uma matriz (real) A do tipo $m \times n$ é uma aplicação:

$$\begin{aligned} A : \{1, \dots, m\} \times \{1, \dots, n\} &\longrightarrow \mathbb{R} \\ (i, j) &\longrightarrow a_{ij} \end{aligned}$$

Notação. $\mathcal{M}_{m \times n}(\mathbb{R})$ $\mathcal{M}_{m \times n}(\mathbb{C})$

Definição. $A = (a_{ij})_{m \times n}$ $B = (b_{ij})_{p \times q}$

$$A = B \quad \text{se} \quad m = p \quad n = q \quad a_{ij} = b_{ij}$$

Exemplos.

$$A = \begin{bmatrix} 1 & -1 \\ -2 & 2 \end{bmatrix} \quad B = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 \\ 2 & 0 & -2 & 0 \end{bmatrix} \quad C = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 7 \end{bmatrix}$$

$$A \text{ é } 2 \times 2, \quad B \text{ é } 2 \times 4, \quad C \text{ é } 1 \times 3$$

$$a_{21} = -2, \quad b_{13} = 3, \quad c_{12} = 0$$

Definição. $A = (a_{ij})_{m \times n}$ $B = (b_{ij})_{m \times n}$

$$A + B = (a_{ij} + b_{ij})_{m \times n}.$$

Exemplos.

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 4 & -1 \\ -3 & 2 & -3 \end{bmatrix} \quad B = \begin{bmatrix} 0 & -2 & 4 \\ 7 & 3 & 9 \end{bmatrix}$$

$$C = \begin{bmatrix} -1 \\ 1/2 \\ -\sqrt{2} \end{bmatrix} \quad D = \begin{bmatrix} 1 \\ -1/2 \\ \sqrt{2} \end{bmatrix}$$

$$A + B = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 4 & 5 & 6 \end{bmatrix} \quad C + D = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

Definição. α escalar $A = (a_{ij})_{m \times n}$

$$\alpha A = (\alpha a_{ij})_{m \times n}$$

Notação. $-A = (-1)A$

Exemplo.

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 4 & -1 \\ -3 & 2 & 6 \end{bmatrix} \quad -2A = \begin{bmatrix} -2 & -8 & 2 \\ 6 & -4 & -12 \end{bmatrix}$$

Observação.

$$1A = A \quad 0A = \mathbf{0}$$

Definição.

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

Teorema.

A, B, C e D matrizes de tipos apropriados, α e β escalares.

$$A + B = B + A$$

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

$$A + \mathbf{0} = \mathbf{0} + A = A$$

$$A + B = B + A = \mathbf{0} \Rightarrow B = -A$$

$$\alpha(\beta A) = (\alpha\beta)A$$

$$(\alpha + \beta)A = \alpha A + \beta A$$

$$\underbrace{A + \dots + A}_{n \text{ vezes}} = nA.$$

$$\alpha(A + B) = \alpha A + \alpha B$$

Definição.

$$A = (a_{ij})_{m \times p} \quad B = (b_{ij})_{p \times n}$$

$$AB = (a_{i1}b_{1j} + \dots + a_{ip}b_{pj})_{m \times n} = \left(\sum_{k=1}^p a_{ik}b_{kj} \right)_{m \times n}$$

$$\begin{bmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1p} \\ \vdots & \cdots & \vdots \\ a_{i1} & \cdots & a_{ip} \\ \vdots & \cdots & \vdots \\ a_{m1} & \cdots & a_{mp} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} b_{11} & \cdots & b_{1j} & \cdots & b_{1n} \\ \vdots & \cdots & \vdots & \cdots & \vdots \\ b_{p1} & \cdots & b_{pj} & \cdots & b_{pn} \end{bmatrix} =$$

$$= \begin{bmatrix} \sum_{k=1}^p a_{1k}b_{k1} & \cdots & \sum_{k=1}^p a_{1k}b_{kn} \\ \cdots & \sum_{k=1}^p a_{ik}b_{kj} & \cdots \\ \sum_{k=1}^p a_{mk}b_{k1} & \cdots & \sum_{k=1}^p a_{mk}b_{kn} \end{bmatrix}$$

Exemplo.

$$\begin{aligned} & \left[\begin{array}{ccc} 3 & 2 & 1 \end{array} \right] \left[\begin{array}{c} -1 \\ 1/2 \\ -\sqrt{2} \end{array} \right] = \\ & = \left[3 \times (-1) + 2 \times \frac{1}{2} + 1 \times (-\sqrt{2}) \right] = [-\sqrt{2} - 2] \\ \\ & \left[\begin{array}{c} -1 \\ 1/2 \\ -\sqrt{2} \end{array} \right] \left[\begin{array}{ccc} 3 & 2 & 1 \end{array} \right] = \\ & = \left[\begin{array}{ccc} (-1) \times 3 & (-1) \times 2 & (-1) \times 1 \\ \frac{1}{2} \times 3 & \frac{1}{2} \times 2 & \frac{1}{2} \times 1 \\ (-\sqrt{2}) \times 3 & (-\sqrt{2}) \times 2 & (-\sqrt{2}) \times 1 \end{array} \right] \\ & = \left[\begin{array}{ccc} -3 & -2 & -1 \\ \frac{3}{2} & 1 & \frac{1}{2} \\ -3\sqrt{2} & -2\sqrt{2} & -\sqrt{2} \end{array} \right] \end{aligned}$$

Exemplo.

$$\begin{bmatrix} -2 & 2 \\ 3 & -3 \\ -5 & 5 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} -2 & 2 \\ 3 & -3 \\ -5 & 5 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 \\ -2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -4 \\ 6 \\ -10 \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -2 & 2 \\ 3 & -3 \\ -5 & 5 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -4 & 4 \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 2 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -2 & 2 \\ 3 & -3 \\ -5 & 5 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -2 & 2 \\ -1 & 1 \\ -5 & 5 \end{bmatrix}$$

Definição. $A_{n \times n}$ $A^p = \underbrace{A \dots A}_{p \text{ vezes}}$ $A^0 = I$ ($A \neq 0$)

Observação.

$$\begin{bmatrix} a_{11} & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & a_{22} & \ddots & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & 0 \\ 0 & \cdots & 0 & a_{nn} \end{bmatrix}^p = \begin{bmatrix} (a_{11})^p & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & (a_{22})^p & \ddots & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & 0 \\ 0 & \cdots & 0 & (a_{nn})^p \end{bmatrix}$$

Observação. Em geral $AB \neq BA$

$$A = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \quad B = \begin{bmatrix} 0 & -1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}$$

$$AB = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & -1 \end{bmatrix} \quad BA = \begin{bmatrix} -1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$$

Observação. $CD = 0 \not\Rightarrow (C = 0 \text{ ou } D = 0)$

$$C = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix} \quad D = \begin{bmatrix} -1 & 1 \\ 1 & -1 \end{bmatrix} \quad CD = \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} = 0$$

Teorema. A , B , C e D matrizes de tipos apropriados, α e β escalares.

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

Se A fôr quadrada $(A^m)^n = A^{mn}$

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

$$(B+C)D = BD + CD$$

$$\alpha(AB) = (\alpha A)B = A(\alpha B)$$

$$AI = A$$

$$IB = B$$

$$A\mathbf{0} = \mathbf{0}$$

$$\mathbf{0}B = \mathbf{0}$$

Observação.

$$\left\{ \begin{array}{l} a_{11}x_1 + \dots + a_{1n}x_n = b_1 \\ \dots \\ a_{m1}x_1 + \dots + a_{mn}x_n = b_m \end{array} \right. \Leftrightarrow AX = B$$

$$\text{com } A = \begin{bmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & \cdots & \vdots \\ a_{m1} & \cdots & a_{mn} \end{bmatrix}, \quad X = \begin{bmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} \quad \text{e} \quad B = \begin{bmatrix} b_1 \\ \vdots \\ b_m \end{bmatrix}$$

Definição.

$S = \begin{bmatrix} s_1 \\ \vdots \\ s_n \end{bmatrix}$ é uma **solução** de $AX = B$ se $AS = B$

Observação. $\mathbb{R}^n = \mathcal{M}_{n \times 1}(\mathbb{R})$

Definição.

Sistema linear homogéneo: $AX = \mathbf{0}$

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + \dots + a_{1n}x_n = 0 \\ \dots \\ a_{m1}x_1 + \dots + a_{mn}x_n = 0 \end{cases}$$

Definição.

À solução geral do sistema linear homogéneo $AX = \mathbf{0}$ chama-se **núcleo** de A e escreve-se $\mathcal{N}(A)$

$$\mathcal{N}(A) = \{X : AX = \mathbf{0}\}$$

Observação.

$AX = \mathbf{0}$ admite pelo menos a **solução nula**:

$$X = \begin{bmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix}$$

Teorema.

Se $AX = B$ tem duas soluções distintas X_0 e X_1 então terá infinitas soluções.

Teorema.

Todo o sistema linear homogéneo tem solução: ou tem só a solução nula ou tem infinitas soluções.

Se A $m \times n$ é tal que $m < n$ então $AX = \mathbf{0}$ tem infinitas soluções.

Teorema.

Y, W soluções de $AX = \mathbf{0}$



$Y + W$ solução de $AX = \mathbf{0}$

Y solução de $AX = \mathbf{0}$



αY solução de $AX = \mathbf{0}$

Teorema.

solução geral de $AX = B$ = solução particular de $AX = B$ + solução geral de $AX = \mathbf{0}$

Exemplo.

$$\begin{bmatrix} -2 & 1 \\ -1 & -3 \\ -5 & 5 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 \\ 3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -2 \\ -1 \\ -5 \end{bmatrix} 2 + \begin{bmatrix} 1 \\ -3 \\ 5 \end{bmatrix} 3$$

Observação MUITO IMPORTANTE:

Se $A = \begin{bmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & \cdots & \vdots \\ a_{m1} & \cdots & a_{mn} \end{bmatrix}$ e $X = \begin{bmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix}$

então:

$$AX = \begin{bmatrix} a_{11} \\ \vdots \\ a_{m1} \end{bmatrix} x_1 + \cdots + \begin{bmatrix} a_{1n} \\ \vdots \\ a_{mn} \end{bmatrix} x_n$$

Exemplo.

$$AX = B \Leftrightarrow \begin{bmatrix} 0 & 0 & 2 & 1 \\ 2 & 2 & 0 & 2 \\ 0 & 0 & 2 & 1 \\ 3 & 0 & 6 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ y \\ z \\ w \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -2 \\ 0 \\ -2 \\ -6 \end{bmatrix}$$

A solução geral de $AX = B$:

$(\text{Sol. part de } AX = B) + (\text{Sol. geral de } AX = \mathbf{0})$

$(0, 0, -1, 0)$ é uma solução particular de $AX = B$.

Exemplo solução geral de $AX = \mathbf{0}$:

$$\left[\begin{array}{cccc} 0 & 0 & 2 & 1 \\ 2 & 2 & 0 & 2 \\ 0 & 0 & 2 & 1 \\ 3 & 0 & 6 & 0 \end{array} \right] \xrightarrow{\dots} \left[\begin{array}{cccc} 2 & 2 & 0 & 2 \\ 0 & -3 & 6 & -3 \\ 0 & 0 & 2 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{array} \right]$$

$$\begin{cases} x = w \\ y = -2w \\ z = -\frac{1}{2}w \end{cases}$$

solução geral de $AX = \mathbf{0}$:

$$\left\{ (w, -2w, -\frac{1}{2}w, w) : w \in \mathbb{R} \right\}$$

solução geral de $AX = B$:

$$\{(0, 0, -1, 0)\} + \left\{ (w, -2w, -\frac{1}{2}w, w) : w \in \mathbb{R} \right\} =$$

$$= \left\{ (w, -2w, -\frac{1}{2}w - 1, w) : w \in \mathbb{R} \right\}$$

Resolução Alternativa.

$$\left[\begin{array}{cccc|c} 0 & 0 & 2 & 1 & -2 \\ 2 & 2 & 0 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 2 & 1 & -2 \\ 3 & 0 & 6 & 0 & -6 \end{array} \right] \xrightarrow{\dots} \left[\begin{array}{cccc|c} 2 & 2 & 0 & 2 & 0 \\ 0 & -3 & 6 & -3 & -6 \\ 0 & 0 & 2 & 1 & -2 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{array} \right]$$

$$\left\{ \begin{array}{l} 2x + 2y + 2w = 0 \\ -3y + 6z - 3w = -6 \\ 2z + w = -2 \end{array} \right. \Leftrightarrow \left\{ \begin{array}{l} x = w \\ y = -2w \\ z = -1 - \frac{1}{2}w \end{array} \right.$$

solução geral de $AX = B$:

$$\left\{ \left(w, -2w, -1 - \frac{1}{2}w, w \right) : w \in \mathbb{R} \right\}$$

Definição.

A **transposta** de

$$A = (a_{ij})_{m \times n}$$

é

$$A^T = (a_{ji})_{n \times m}$$

isto é

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

Exemplo.

$$\begin{bmatrix} 0 & 1 & -1 & 3 \\ 2 & 2 & 0 & -2 \\ -1 & 1 & 0 & 1 \end{bmatrix}^T = \begin{bmatrix} 0 & 2 & -1 \\ 1 & 2 & 1 \\ -1 & 0 & 0 \\ 3 & -2 & 1 \end{bmatrix}$$

Teorema.

$$(A^T)^T = A$$

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

$$(\alpha A)^T = \alpha A^T$$

$$(AB)^T = B^T A^T$$

$$(A_1 A_2 \dots A_n)^T = A_n^T \dots A_2^T A_1^T$$

Definição. $A = (a_{ij})_{n \times n}$

A é **simétrica** se $A = A^T$ ($a_{ij} = a_{ji}$)

Exemplo. $\begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 0 \end{bmatrix}$

Definição. $A = (a_{ij})_{n \times n}$

A é **anti-simétrica** se $A = -A^T$ ($a_{ij} = -a_{ji}$)

Exemplo. $\begin{bmatrix} 0 & -1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}$

Observação. $A + A^T$ é simétrica, $A - A^T$ é anti-simétrica

$$A = \frac{1}{2} (A + A^T) + \frac{1}{2} (A - A^T)$$

Definição. Seja $A = (a_{ij})_{n \times n}$. O **traco** de A é o número real (ou complexo)

$$\text{tr}(A) = a_{11} + \dots + a_{nn} = \sum_{i=1}^n a_{ii}$$

Exemplo. $\text{tr} \left(\begin{bmatrix} 1 & 4 \\ -3 & -3 \end{bmatrix} \right) = -2$

Teorema. Sejam $A = (a_{ij})_{n \times n}$, $B = (b_{ij})_{n \times n}$ e α escalar. Tem-se

$$\text{tr}(A + B) = \text{tr}(A) + \text{tr}(B)$$

$$\text{tr}(\alpha A) = \alpha \text{tr}(A)$$

$$\text{tr}(A^T) = \text{tr}(A)$$

$$\text{tr}(AB) = \text{tr}(BA)$$

Definição.

A é **invertível** se existir uma matriz B tal que

$$AB = BA = I$$

B é a **matriz inversa** de A e $B = A^{-1}$

Observação.

$$(A^{-1})^{-1} = A$$

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

$$\begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}^{-1} = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}$$

Como inverter matrizes invertíveis do tipo $n \times n$

Se A fôr invertível: $AX = B \Leftrightarrow X = A^{-1}B$

$$\mathbf{A}X = \mathbf{I}B \Leftrightarrow \mathbf{I}X = \mathbf{A}^{-1}B \quad [A \mid I] \xrightarrow{\dots} [I \mid A^{-1}]$$

Exemplo.

$$\begin{array}{c} \left[\begin{array}{cc|cc} -2 & 1 & 1 & 0 \\ -1 & 2 & 0 & 1 \end{array} \right] \xrightarrow{\dots} \left[\begin{array}{cc|cc} -2 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & \frac{3}{2} & -\frac{1}{2} & 1 \end{array} \right] \xrightarrow{\dots} \\ \xrightarrow{\dots} \left[\begin{array}{cc|cc} 1 & 0 & -\frac{2}{3} & \frac{1}{3} \\ 0 & 1 & -\frac{1}{3} & \frac{2}{3} \end{array} \right] \end{array}$$

$$\left[\begin{array}{cc} -2 & 1 \\ -1 & 2 \end{array} \right]^{-1} = \left[\begin{array}{cc} -\frac{2}{3} & \frac{1}{3} \\ -\frac{1}{3} & \frac{2}{3} \end{array} \right]$$

$$\left[\begin{array}{cc} -2 & 1 \\ -1 & 2 \end{array} \right] \left[\begin{array}{cc} -\frac{2}{3} & \frac{1}{3} \\ -\frac{1}{3} & \frac{2}{3} \end{array} \right] = \left[\begin{array}{cc} -\frac{2}{3} & \frac{1}{3} \\ -\frac{1}{3} & \frac{2}{3} \end{array} \right] \left[\begin{array}{cc} -2 & 1 \\ -1 & 2 \end{array} \right] = I$$

Exemplo.

$$A = \begin{bmatrix} 9 & 8 & 7 \\ 6 & 5 & 4 \\ 3 & 2 & 1 \end{bmatrix}$$

$$[A \mid I] = \left[\begin{array}{ccc|ccc} 9 & 8 & 7 & 1 & 0 & 0 \\ 6 & 5 & 4 & 0 & 1 & 0 \\ 3 & 2 & 1 & 0 & 0 & 1 \end{array} \right] \xrightarrow{\dots}$$

$$\xrightarrow{\dots} \left[\begin{array}{ccc|ccc} 3 & 2 & 1 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 2 & 0 & 1 & -2 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & -2 & 1 \end{array} \right]$$

Logo, A não é invertível.

Teorema. $A \in n \times n$. As seguintes condições são equivalentes.

$AX = B$ tem a solução única $X = A^{-1}B$

$AX = \mathbf{0}$ tem a solução única $X = \mathbf{0}$

A é invertível

$\text{car } A = n$

$\text{nul } A = 0$

Teorema.

A inversa de uma matriz invertível é única

Se uma matriz quadrada tiver uma linha ou uma coluna nula então não é invertível

Se A é invertível e $AB = AC$ então $B = C$

Se A é invertível e $AB = \mathbf{0}$ então $B = \mathbf{0}$

Se existir $l \in \mathbb{N}$ tal que $A^l = \mathbf{0}$ então A não é invertível

Teorema. Considerando matrizes de tamanhos convenientes

Se $\alpha \neq 0$ e A é invertível então αA é invertível e

$$(\alpha A)^{-1} = \frac{1}{\alpha} A^{-1}$$

Se A é invertível então A^T é invertível e

$$(A^T)^{-1} = (A^{-1})^T$$

Se A e B são invertíveis então AB é invertível e

$$(AB)^{-1} = B^{-1}A^{-1}$$

Se A_1, A_2, \dots, A_n são invertíveis então $A_1 A_2 \dots A_n$ é invertível e $(A_1 A_2 \dots A_n)^{-1} = A_n^{-1} \dots A_2^{-1} A_1^{-1}$

Se A é invertível então A^m é invertível e

$$(A^m)^{-1} = (A^{-1})^m$$

Notação. $A^{-m} = (A^m)^{-1}$

Teorema. $A, B \in n \times n$

AB invertível $\Leftrightarrow A$ e B são invertíveis.

Teorema. $A \in n \times n$

$$AB = I \quad \Rightarrow \quad (BA = I \quad \text{e} \quad B = A^{-1})$$

Teorema.

Se A é simétrica invertível então A^{-1} é simétrica

Se A e B são simétricas, AB é simétrica $\Leftrightarrow AB = BA$