

## Aplicações do cálculo integral

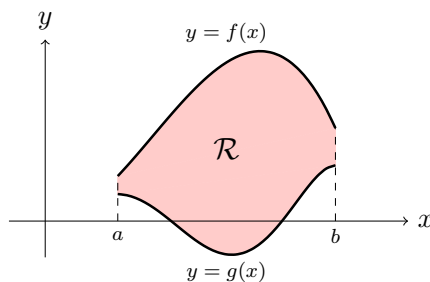
- Cálculo de áreas.
- Cálculo de volumes de sólidos de revolução.
- Cálculo de comprimentos de arco.

### Cálculo de áreas

**Teorema** Sejam  $f, g : I = [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$  são funções contínuas tais que  $f(x) \geq g(x)$  para todo o  $x \in [a, b]$ . A área da região

$$\{(x, y) \in \mathbb{R}^2 : a \leq x \leq b, \quad g(x) \leq y \leq f(x)\}.$$

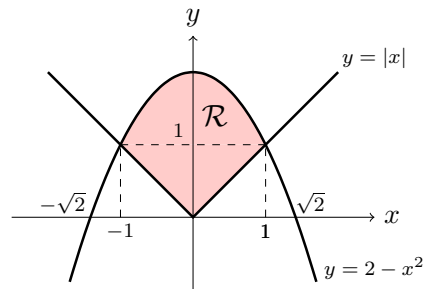
é dada pelo integral  $\int_a^b (f(x) - g(x)) dx$ .



Se o sinal de  $f - g$  não for constante no intervalo  $[a, b]$  temos que determinar os pontos onde os gráficos de ambas as funções se intersectam e decompôr o intervalo em subintervalos onde esse sinal se mantenha constante. O valor da área será então a soma das áreas associadas a cada um desses subintervalos.

## Exemplos

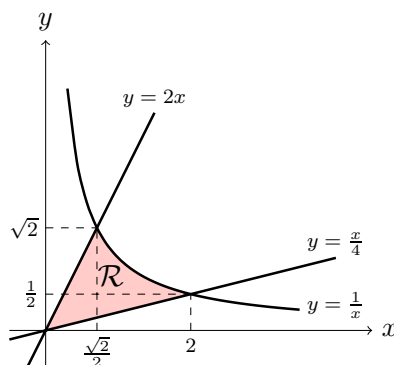
1. Calcular a área da região delimitada por  $y = |x|$  e  $y = 2 - x^2$ .



$$\begin{aligned}
 \text{Área} &= \int_{-1}^1 ((2 - x^2) - |x|) dx \\
 &= \int_{-1}^0 ((2 - x^2) - (-x)) dx + \int_0^1 ((2 - x^2) - x) dx \\
 &= \left[ 2x - \frac{x^3}{3} + \frac{x^2}{2} \right]_{-1}^0 + \left[ 2x - \frac{x^3}{3} - \frac{x^2}{2} \right]_0^1 \\
 &= -(2(-1) - \frac{(-1)^3}{3} + \frac{(-1)^2}{2}) + (2 - \frac{1}{3} - \frac{1}{2}) = \frac{7}{3}.
 \end{aligned}$$

2. Pretende-se calcular a área da região

$$\mathcal{R} = \left\{ (x, y) : 0 \leq y \leq \frac{1}{x}, \frac{x}{4} \leq y \leq 2x, \right\}.$$



Para isso necessitamos de determinar os pontos de intersecção dos gráficos de cada uma das funções. Ora, a intersecção da hipérbole  $y = \frac{1}{x}$  com a recta  $y = 2x$  obtém-se resolvendo o sistema

$$\begin{cases} y = \frac{1}{x} \\ y = 2x \end{cases} \Leftrightarrow \begin{cases} y = \frac{1}{x} \\ \frac{1}{x} = 2x \end{cases} \Leftrightarrow \begin{cases} y = \frac{1}{x} \\ x^2 = 2. \end{cases}$$

Como  $y \geq 0$  obtemos o ponto  $(\frac{\sqrt{2}}{2}, \sqrt{2})$ . Analogamente a intersecção da hipérbole  $y = \frac{1}{x}$  com a recta  $y = \frac{x}{4}$  obtém-se resolvendo o sistema

$$\begin{cases} y = \frac{1}{x} \\ y = \frac{x}{4} \end{cases} \Leftrightarrow \begin{cases} y = \frac{1}{x} \\ \frac{1}{x} = \frac{x}{4} \end{cases} \Leftrightarrow \begin{cases} y = \frac{1}{x} \\ x^2 = 4. \end{cases}$$

Como  $y \geq 0$  obtemos o ponto  $(2, \frac{1}{2})$ . Assim,

$$\begin{aligned} \text{Área} &= \int_0^{\frac{\sqrt{2}}{2}} \left(2x - \frac{x}{4}\right) dx + \int_{\frac{\sqrt{2}}{2}}^2 \left(\frac{1}{x} - \frac{x}{4}\right) dx \\ &= \frac{7}{4} \left[\frac{x^2}{2}\right]_0^{\frac{\sqrt{2}}{2}} + \left[\log|x| - \frac{x^2}{8}\right]_{\frac{\sqrt{2}}{2}}^2 = \dots \end{aligned}$$

## Cálculo de volumes de sólidos de revolução

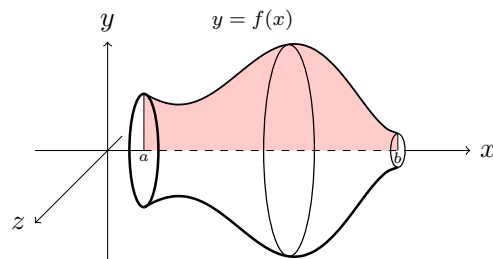
Vejamos agora como calcular o *volume de sólidos de revolução* usando o integral definido.

Seja  $f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$  é uma função contínua tal que  $f(x) \geq 0$ . Seja  $V \subset \mathbb{R}^3$  o sólido de revolução em torno do eixo do  $xx$  definido por  $f$ , i.e., o volume

da região definida por rotação da área

$$\{(x, y) : a \leq x \leq b, 0 \leq y \leq f(x)\},$$

em torno do eixo do  $xx$ .

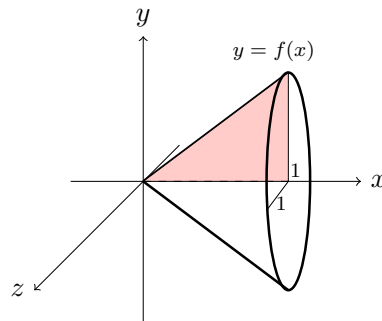


**Teorema** O volume do sólido de revolução definido por  $y = f(x)$  é dado pela fórmula,

$$V = \int_a^b \pi f^2(x) dx.$$

### Exemplo

Pretende-se calcular o volume do cone de altura  $h = 1$  e cuja base é uma disco de raio  $R = 1$ . O cone é o sólido de revolução definido pela função  $f : [0, 1] \rightarrow \mathbb{R}$  definida por  $f(x) = x$ .



O volume do cone é dado por

$$V = \int_0^1 \pi x^2 dx = \pi \left[ \frac{x^3}{3} \right]_0^1 = \frac{\pi}{3}.$$

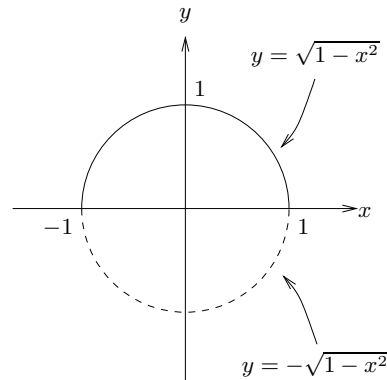
### Cálculo de comprimentos de arco

Vejam os por último como calcular o *comprimento de arco* (ou *comprimento de linha*) para curvas definidas como gráficos de funções. Intuitivamente o comprimento de arco de uma função  $f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$  representa o comprimento de uma linha de espessura nula sobreposta ao gráfico de  $f$  entre os pontos  $(a, f(a))$  e  $(b, f(b))$ , que posteriormente foi rectificadada.

**Teorema** Se  $f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$  é uma função com derivada contínua em  $[a, b]$ , o comprimento de arco de  $f(x)$  entre os pontos  $(a, f(a))$  e  $(b, f(b))$  é dado por

$$l(f) = \int_a^b \sqrt{1 + [f'(x)]^2} dx.$$

**Exemplo** Pretende-se calcular o perímetro de uma circunferência de raio 1 de equação  $x^2 + y^2 = 1$ . Esta equação determina duas semi-circunferências, uma situada no semi-plano superior de equação  $y = \sqrt{1 - x^2}$  e outra situada no semi-plano inferior de equação  $y = -\sqrt{1 - x^2}$ . O perímetro da circunferência obtém-se duplicando o comprimento de arco de  $y = f(x) = \sqrt{1 - x^2}$  entre os pontos  $(-1, 0)$  e  $(1, 0)$  (ver a seguinte figura).



O perímetro da semi-circunferência é dado por

$$\begin{aligned}
 \int_{-1}^1 \sqrt{1 + [f(x)']^2} dx &= \int_{-1}^1 \sqrt{1 + \left(\frac{-x}{\sqrt{1-x^2}}\right)^2} dx \\
 &= \int_{-1}^1 \sqrt{1 + \frac{x^2}{1-x^2}} dx \\
 &= \int_{-1}^1 \sqrt{\frac{1-x^2+x^2}{1-x^2}} dx \\
 &= \int_{-1}^1 \frac{1}{\sqrt{1-x^2}} dx \\
 &= \left[ \arcsin x \right]_{-1}^1 = \arcsin 1 - \arcsin(-1) = \frac{\pi}{2} - \left(-\frac{\pi}{2}\right) = \pi.
 \end{aligned}$$

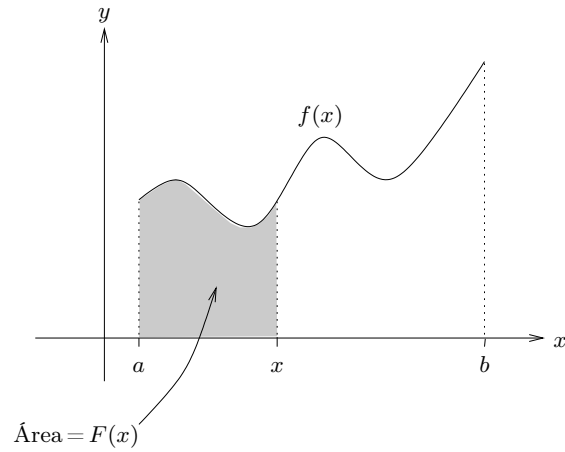
Logo o perímetro da circunferência de raio 1 é  $2\pi$ .

### Integral indefinido

Seja  $f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$  uma função integrável. Chama-se *integral indefinido de f*

(com origem em  $x = a$ ) à função

$$F(x) = \int_a^x f(t) dt, \quad x \in [a, b]$$



### Exemplos

1. Se  $f(x) = x$ ,  $x \in [0, 1]$ , então  $F(x) = \int_0^x t \, dt = \left[ \frac{t^2}{2} \right]_0^x = \frac{x^2}{2}$ .

2. Seja  $f(x) = \begin{cases} 2, & 0 \leq x < 1, \\ 0, & 1 \leq x < 3, \\ -1, & 3 \leq x \leq 4. \end{cases}$

Seja  $F(x)$  o integral indefinido de  $f(x)$ . Vamos determinar uma expressão analítica para  $F(x)$ .

Por definição temos  $F(x) = \int_0^x f(t) dt$ ,  $x \in [0, 4]$ , ou seja,

$$F(x) = \begin{cases} \int_0^x 2 dt, & 0 \leq x < 1, \\ \int_0^1 2 dt + \int_1^x 0 dt, & 1 \leq x < 3 \\ \int_0^1 2 dt + \int_1^3 0 dt + \int_3^x (-1) dt, & 3 \leq x \leq 4, \end{cases}$$

$$= \begin{cases} 2x, & 0 \leq x < 1, \\ 2 + 0, & 1 \leq x < 3, \\ 2 + 0 + (-x + 3), & 3 \leq x \leq 4. \end{cases}$$

Assim,

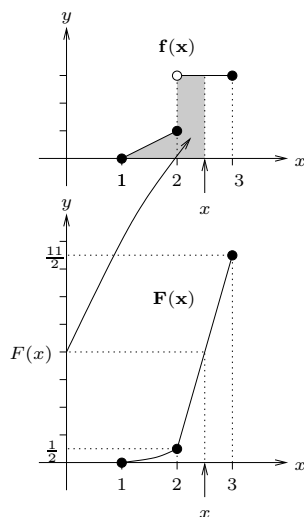
$$F(x) = \begin{cases} 2x, & 0 \leq x < 1, \\ 2, & 1 \leq x < 3, \\ -x + 5, & 3 \leq x \leq 4. \end{cases}$$

3. Seja  $f(x) = \begin{cases} x - 1, & 1 \leq x \leq 2, \\ 3, & 2 < x \leq 4 \end{cases}$ .



Então

$$\begin{aligned}
 F(x) = \int_1^x f(t) dt &= \begin{cases} \int_1^x (t-1) dt, & 1 \leq x \leq 2, \\ \int_1^2 (t-1) dt + \int_2^x 3 dt, & 2 < x \leq 4, \end{cases} \\
 &= \begin{cases} \left[ \frac{t^2}{2} - t \right]_1^x, & 1 \leq x \leq 2, \\ \left[ \frac{t^2}{2} - t \right]_1^2 + 3 \left[ t \right]_2^x, & 2 < x \leq 4, \end{cases} \\
 &= \begin{cases} \frac{x^2}{2} - x + \frac{1}{2}, & 1 \leq x \leq 2, \\ \frac{1}{2} + 3x - 6 = 3x - \frac{11}{2}, & 2 < x \leq 4. \end{cases}
 \end{aligned}$$



Nestes exemplos pode-se constatar que o integral indefinido de uma função  $f$  é uma função contínua, mesmo que  $f$  não o seja. De facto, esta e outras propriedades, muito importantes são verificadas pelo integral indefinido como vamos ver agora.

**Teorema** Seja  $f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$  uma função integrável e seja  $F(x) = \int_a^x f(t) dt$ ,  $x \in [a, b]$  o integral indefinido de  $f$ . Tem-se:

- (i) O integral indefinido é uma função contínua em  $[a, b]$ .
- (ii) Se  $f(x) \geq 0$  [ $f(x) \leq 0$ ] para todo o  $x \in [a, b]$  então  $F(x)$  é uma função crescente [resp. decrescente] em  $[a, b]$ .
- (iii) Se  $f(x)$  é uma função contínua em  $x_0 \in [a, b]$  então  $F(x)$  é uma função derivável em  $x_0$  e tem-se  $F'(x_0) = f(x_0)$ . Em particular, se  $f(x)$  for contínua em  $[a, b]$  então  $F(x)$  é uma função derivável em  $[a, b]$ , tendo-se  $F'(x) = f(x)$  para todo o  $x \in [a, b]$ , ou seja,  $\left(\int_a^x f(t) dt\right)' = f(x)$ , para todo o  $x \in [a, b]$ .

A propriedade (iii) significa que se  $f(x)$  for contínua em  $[a, b]$ ,  $F(x)$  é a única primitiva de  $f(x)$  em  $[a, b]$  que se anula em  $x = a$ . Ainda como consequência do teorema anterior obtemos imediatamente a fórmula fundamental do cálculo integral (fórmula de Barrow) dada anteriormente.

O integral indefinido pode ser estendido aos intervalos abertos.

**Teorema** Seja  $f : I \rightarrow \mathbb{R}$  uma função contínua num intervalo aberto  $I$ . Seja  $a \in I$ . Consideremos a função  $F(x) = \int_a^x f(t) dt$ . Então  $F(x)$  é uma função derivável em  $I$  e tem-se  $F'(x) = f(x)$  para todo o  $x$  em  $I$ .

## Capítulo 2

# Cálculo vectorial e matricial

### 2.1 Vectores

Chamamos *vector* com  $n$  componentes reais ao  $n$ -uplo,

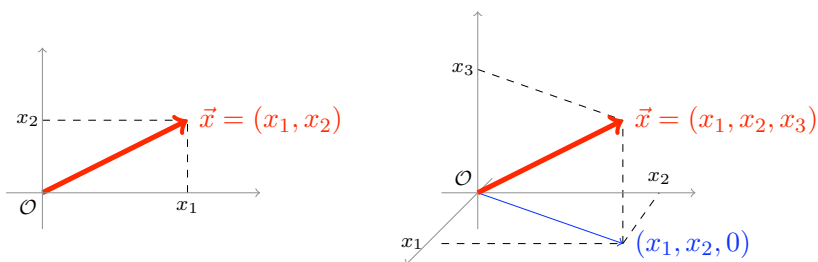
$$\vec{x} = (x_1, \dots, x_n) \in \mathbb{R}^n,$$

onde  $\mathbb{R}^n$  denota o produto cartesiano,

$$\underbrace{\mathbb{R} \times \mathbb{R} \times \dots \times \mathbb{R}}_{n \text{ factores}} = \{(x_1, \dots, x_n) : x_i \in \mathbb{R}\}.$$

Iremos estar particularmente interessados em vectores com 2 e 3 componentes, i.e., vectores no plano e no espaço.

Representação geométrica de um vector num sistema de eixos coordenados:

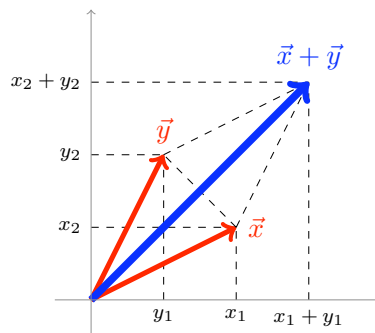


## Operações com vectores

- Adição de vectores

Dados  $\vec{x} = (x_1, \dots, x_n)$  e  $\vec{y} = (y_1, \dots, y_n)$  define-se

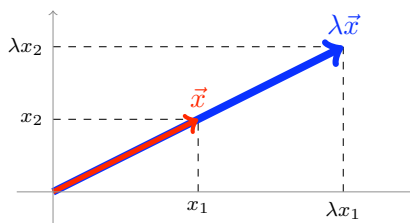
$$\vec{x} + \vec{y} = (x_1 + y_1, \dots, x_n + y_n).$$



(Regra do paralelogramo)

- Multiplicação de um vector por um escalar

Dados  $\vec{x} = (x_1, \dots, x_n)$  e  $\lambda \in \mathbb{R}$  define-se  $\lambda\vec{x} = (\lambda x_1, \dots, \lambda x_n)$ .

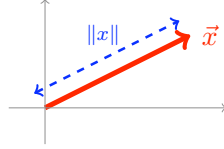


( $\lambda = 2$  na figura)

## Norma (ou comprimento) de um vector

Dado  $\vec{x} = (x_1, \dots, x_n)$ , define-se *norma* de  $\vec{x}$  por

$$\|\vec{x}\| = \sqrt{x_1^2 + x_2^2 + \dots + x_n^2}.$$



Propriedades da norma. Para todos os vectores  $\vec{x}, \vec{y} \in \mathbb{R}^n$  e escalar  $\lambda \in \mathbb{R}$ , tem-se:

- $\|\vec{x}\| \geq 0$ ;
- $\|\lambda\vec{x}\| = |\lambda|\|\vec{x}\|$ ;
- $\|\vec{x} \pm \vec{y}\| \leq \|\vec{x}\| + \|\vec{y}\|$  (Desigualdade triangular).

Um vector  $\vec{v} \in \mathbb{R}^n$  diz-se *unitário* se  $\|\vec{v}\| = 1$ . Dado um vector não nulo,  $\vec{x} \in \mathbb{R}^n$ , define-se *versor* de  $\vec{x}$ ,  $\text{vers}(\vec{x})$ , como sendo o único vector unitário com a mesma direcção e sentido que  $\vec{x}$ . Daqui resulta que  $\text{vers}(x) = \alpha\vec{x}$  com  $\alpha > 0$  tal que  $\|\alpha\vec{x}\| = \alpha\|\vec{x}\| = 1$ . Logo  $\alpha = \frac{1}{\|\vec{x}\|}$  e portanto,

$$\text{vers}(\vec{x}) = \frac{\vec{x}}{\|\vec{x}\|}.$$

Por exemplo, se  $\vec{x} = (3, 4)$ ,  $\|(3, -4)\| = \sqrt{3^2 + (-4)^2} = 5$  e tem-se

$$\text{vers}(\vec{x}) = \frac{\vec{x}}{\|\vec{x}\|} = \left(\frac{3}{5}, \frac{4}{5}\right).$$

Dizemos que *normalizámos* o vector  $\vec{x}$ .

**Distância** entre  $\vec{x} = (x_1, \dots, x_n)$  e  $\vec{y} = (y_1, \dots, y_n)$  é

$$d(\vec{x}, \vec{y}) = \|y - x\| = \sqrt{(y_1 - x_1)^2 + \dots + (y_n - x_n)^2}.$$

## Produto interno

Dados  $\vec{x} = (x_1, \dots, x_n)$  e  $\vec{y} = (y_1, \dots, y_n)$ , define-se *produto interno* (ou *produto escalar*) de  $\vec{x}$  e  $\vec{y}$  por

$$\vec{x}|\vec{y} = x_1y_1 + x_2y_2 + \dots + x_ny_n.$$

Propriedades do produto interno. Para todos os vectores  $\vec{x}, \vec{y}, \vec{z} \in \mathbb{R}^n$  e para todo o escalar  $\lambda \in \mathbb{R}$ , tem-se:

- $\vec{x}|\vec{y} = \vec{y}|\vec{x}$ ;
- $\vec{x}|(\vec{y} + \vec{z}) = \vec{x}|\vec{y} + \vec{x}|\vec{z}$ ;
- $\lambda(\vec{x}|\vec{y}) = (\lambda\vec{x})|\vec{y} = \vec{x}|(\lambda\vec{y})$ ;

As propriedades anteriores decorrem imediatamente das propriedades análogas verificadas para o produto de números reais e mostram que ambos os produtos se operam de modo semelhante. Por exemplo, os casos notáveis da multiplicação em  $\mathbb{R}$ ,

$$(a \pm b)^2 = a^2 \pm 2ab + b^2, \quad (a - b)(a + b) = a^2 - b^2,$$

‘transcrevem-se’ para o produto interno como,

$$(\vec{x} \pm \vec{y})|(\vec{x} \pm \vec{y}) = \vec{x}|\vec{x} \pm 2\vec{x}|\vec{y} + \vec{y}|\vec{y} = \|\vec{x}\|^2 \pm 2\vec{x}|\vec{y} + \|\vec{y}\|^2,$$

e

$$(\vec{x} - \vec{y})|(\vec{x} + \vec{y}) = \vec{x}|\vec{x} - \vec{y}|\vec{y} = \|\vec{x}\|^2 - \|\vec{y}\|^2.$$

Vamos agora ver como a noção de produto interno permite definir rigorosamente as noções de *comprimento*, *ortogonalidade* e *ângulo*.

### Produto interno e norma

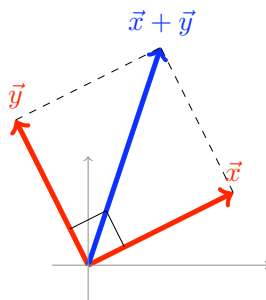
Dado  $\vec{x} \in \mathbb{R}^n$ ,  $\vec{x} = (x_1, \dots, x_n)$ , tem-se  $\|\vec{x}\|^2 = x_1^2 + \dots + x_n^2 = \vec{x}|\vec{x}$ , ou seja,

$$\|\vec{x}\| = \sqrt{\vec{x}|\vec{x}}$$

### Produto interno e ortogonalidade

Sejam  $\vec{x}$  e  $\vec{y}$  vetores de  $\mathbb{R}^n$ . Tem-se:

- $\|\vec{x} + \vec{y}\|^2 = (\vec{x} + \vec{y})|(\vec{x} + \vec{y}) = \vec{x}|\vec{x} + \vec{y}|\vec{y} + 2\vec{x}|\vec{y} = \|\vec{x}\|^2 + \|\vec{y}\|^2 + 2\vec{x}|\vec{y}$ .
- Se  $\vec{x} \perp \vec{y}$  tem-se também  $\|\vec{x} + \vec{y}\|^2 = \|\vec{x}\|^2 + \|\vec{y}\|^2$  (Teo. de Pitágoras).



Assim

$$\vec{x} \perp \vec{y} \Leftrightarrow \|\vec{x}\|^2 + \|\vec{y}\|^2 + 2x|y = \|\vec{x}\|^2 + \|\vec{y}\|^2 \Leftrightarrow 2x|y = 0 \Leftrightarrow x|y = 0,$$

ou seja,

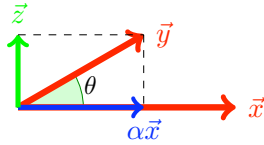
$$\vec{x}|\vec{y} = 0 \Leftrightarrow \vec{x} \perp \vec{y}.$$

### Produto interno, ângulo de vetores e projeção ortogonal

Para definir ângulo entre 2 vetores consideremos vetores não nulos  $\vec{x}$  e  $\vec{y}$  e a *projeção ortogonal* de  $\vec{y}$  sobre o vetor  $\vec{x}$ ,  $\text{proj}_{\vec{x}}(\vec{y}) = \alpha\vec{x}$ . Suponhamos ainda  $\alpha > 0$ .

Tem-se,

- $\cos \theta = \frac{\|\alpha \vec{x}\|}{\|\vec{y}\|} \Leftrightarrow \|\alpha \vec{x}\| = \|\vec{y}\| \cos \theta;$
- $\vec{y} = \alpha \vec{x} + \vec{z}$  para algum  $\vec{z} \perp \vec{x}.$



Assim,

$$\begin{aligned} \vec{x}|\vec{y} &= \vec{x}(\alpha \vec{x} + \vec{z}) \\ &= \alpha(\vec{x}|\vec{x}) + \underbrace{\vec{x}|\vec{z}}_0 \\ &= \alpha \|\vec{x}\| \|\vec{x}\| \end{aligned} \tag{2.1}$$

$$= \|\vec{x}\| \|\vec{y}\| \cos \theta \tag{2.2}$$

Logo, de (2.2) e (2.1) obtém-se respetivamente,

$$\begin{aligned} \cos \theta &= \frac{\vec{x}|\vec{y}}{\|\vec{x}\| \|\vec{y}\|}, \quad 0 \leq \theta \leq \frac{\pi}{2} \\ \alpha &= \frac{\vec{x}|\vec{y}}{\|\vec{x}\|^2} \end{aligned}$$

A fórmula anterior é também válida quando  $\frac{\pi}{2} \leq \theta \leq \pi$ , isto é, quando  $\alpha \leq 0$  (a dedução faz-se de modo análogo).

Assim, dados vetores não nulos,  $\vec{x}, \vec{y} \in \mathbb{R}^n$ , define-se *ângulo* entre  $\vec{x}$  e  $\vec{y}$  como

$$\theta \in [0, \pi] \quad \text{tal que} \quad \cos(\theta) = \frac{\vec{x}|\vec{y}}{\|\vec{x}\| \|\vec{y}\|}$$



e tem-se para a projeção ortogonal de  $\vec{y}$  sobre  $\vec{x}$ ,  $\text{proj}_{\vec{x}}(\vec{y}) = \alpha\vec{x}$ ,

$$\text{proj}_{\vec{x}}(\vec{y}) = \frac{\vec{y}|\vec{x}}{\vec{x}|\vec{x}}\vec{x}.$$

Em geral dada uma reta  $r$  que passa na origem e um vetor  $\vec{y}$ , define-se a *projeção ortogonal* de  $\vec{y}$  sobre  $r$  como sendo

$$\text{proj}_r(\vec{y}) = \frac{\vec{y}|\vec{x}}{\vec{x}|\vec{x}}\vec{x},$$

onde  $\vec{x}$  é um qualquer vetor director da reta. O vetor  $\text{proj}_r(\vec{y})$  é o vetor da reta que se encontra mais próximo de  $\vec{y}$ . Define-se *distância* de  $\vec{y}$  à reta  $r$  como sendo distância de  $\vec{y}$  a  $\text{proj}_r(\vec{y})$ , ou seja,

$$\text{dist}(\vec{y}, r) = \|\vec{y} - \text{proj}_r(\vec{y})\|.$$

### Exemplo

Sejam  $\vec{x} = (3, 0)$  e  $\vec{y} = (2, 2)$ . O ângulo formado por  $\vec{x}$  e  $\vec{y}$  é único  $\theta \in [0, \pi]$

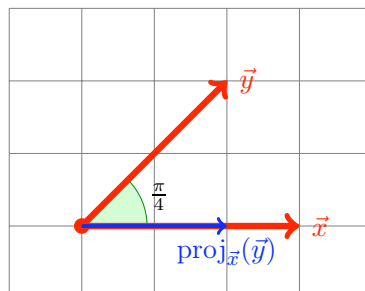
tal que

$$\cos \theta = \frac{\vec{x}|\vec{y}}{\|\vec{x}\| \|\vec{y}\|} = \frac{(3, 0)|(2, 2)}{\|(3, 0)\| \|(2, 2)\|} = \frac{6}{6\sqrt{2}} = \frac{\sqrt{2}}{2}.$$

Logo  $\theta = \frac{\pi}{4}$ .

A projeção ortogonal de  $\vec{y}$  sobre  $\vec{x}$  vem dada por

$$\text{proj}_r(\vec{y}) = \frac{\vec{y}|\vec{x}}{\vec{x}|\vec{x}}\vec{x} = \frac{(2, 2)|(3, 0)}{(3, 0)|(3, 0)}(3, 0) = (2, 0).$$



A distância de  $\vec{y}$  à reta definida por  $\vec{x}$  vem dada por,

$$\text{dist}(\vec{y}, r) = \|\vec{y} - \text{proj}_{\vec{x}}(\vec{y})\| = \|(2, 2) - (2, 0)\| = 2.$$

## 2.2 Matrizes e sistemas de equações lineares

### Matrizes

Uma *matriz*  $A$  do tipo  $m \times n$  é uma coleção de  $mn$  elementos de  $\mathbb{R}$ ,  $a_{ij}$ ,

$i = 1, \dots, m$ ,  $j = 1, \dots, n$ , dispostos em  $m$  linhas e  $n$  colunas,

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

Denota-se  $A = [a_{ij}]$ ,  $i = 1, \dots, m$ ,  $j = 1, \dots, n$ , onde  $a_{ij}$  é o elemento de  $A$  que se encontra na linha  $i$  e coluna  $j$  de  $A$ .

### Exemplo

$$A = \begin{bmatrix} 2 & 4 & 3 \\ 1 & 0 & -3 \end{bmatrix},$$

é uma matriz do tipo  $2 \times 3$ , tal que

$$a_{11} = 2, \quad a_{12} = 4, \quad a_{13} = 3, \quad a_{21} = 1, \quad a_{22} = 0, \quad a_{23} = -3.$$

Se  $a_{ij} = 0$  para todo o  $i, j$ ,  $A$  diz-se a matriz *nula* (do tipo  $m \times n$ ) e denota-se  $\mathbf{0}_{m \times n}$ .

## Matriz coluna e matriz linha

- Se  $n = 1$   $A$  diz-se uma *matriz-coluna ou vetor*. Nessa altura,

$$A = \begin{bmatrix} a_1 \\ a_2 \\ a_3 \\ \vdots \\ a_m \end{bmatrix}_{m \times 1} = (a_1, a_2, a_3, \dots, a_m) \in \mathbb{R}^m.$$

### Exemplo

$$A = \begin{bmatrix} 1 \\ -2 \\ 30 \end{bmatrix}_{3 \times 1} = (1, -2, 30) \in \mathbb{R}^3.$$

- $m = 1$ ,  $A$  diz-se uma *matriz-linha*. Nessa altura,

$$A = \begin{bmatrix} b_1 & b_2 & b_3 & \dots & b_n \end{bmatrix}_{1 \times n}.$$

### Exemplo

$$A = \begin{bmatrix} -2 & 3 & -1 & 4 \end{bmatrix}_{1 \times 4}.$$

## Matriz quadrada

*Matriz quadrada* (de ordem  $n$ ) é uma matriz do tipo  $n \times n$ .

Chamamos *diagonal principal* de uma matriz quadrada  $A = [a_{ij}]$  aos elementos da forma  $a_{11}, a_{22}, \dots, a_{nn}$

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

Dizemos que  $A$  é *diagonal* se forem nulos todos os elementos fora da diagonal principal, ou seja,  $a_{ij} = 0$  para todo o  $i, j$  tal que  $i \neq j$ . Nessa altura  $A$  denota-se também por

$$\text{diag}(a_{11}, \dots, a_{nn}).$$

### Exemplo

$$A = \text{diag}(-1, 1, 3) = \begin{bmatrix} -1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 3 \end{bmatrix}_{3 \times 3}$$

Chama-se matriz *escalar* a uma matriz diagonal em que todos os elementos da diagonal principal são iguais entre si:

$$\text{diag}(\alpha, \dots, \alpha) = \begin{bmatrix} \alpha & & & \\ & \alpha & & \\ & & \ddots & \\ & & & \alpha \end{bmatrix}_{n \times n}$$

Se  $\alpha = 1$  a matriz escalar chama-se *matriz identidade de ordem  $n$* ,

$$I_n = \text{diag}(1, \dots, 1) = \begin{bmatrix} 1 & & & \\ & 1 & & \\ & & \ddots & \\ & & & 1 \end{bmatrix}_{n \times n}$$

### Transposição de matrizes

Dada uma matriz  $A$  do tipo  $m \times n$  define-se a matriz  $A^T$  do tipo  $n \times m$ , chamada *transposta* de  $A$ , cujas linhas são as colunas de  $A$ , escritas pela mesma ordem.

### Exemplo

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 2 & -1 & 4 \\ 2 & 3 & -4 & 5 \\ 0 & 5 & 1 & 7 \end{bmatrix}_{3 \times 4}, \quad A^T = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 0 \\ 2 & 3 & 5 \\ -1 & -4 & 1 \\ 4 & 5 & 7 \end{bmatrix}_{4 \times 3}$$

Uma matriz quadrada  $A$  tal que  $A = A^T$  diz-se *simétrica*.

### Exemplo

$$\begin{bmatrix} 1 & 4 & 2 \\ \alpha & 3 & -3 \\ \beta & \gamma & -1 \end{bmatrix} \text{ é simétrica se e só se } \begin{bmatrix} 1 & 4 & 2 \\ \alpha & 3 & -3 \\ \beta & \gamma & -1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & \alpha & \beta \\ 4 & 3 & \gamma \\ 2 & -3 & -1 \end{bmatrix},$$

isto é, se e só se  $\alpha = 4$ ,  $\beta = 2$  e  $\gamma = -3$ .

## Operações algébricas com matrizes

As operações algébricas para matrizes generalizam as operações algébricas, *adição*, *produto por um escalar* e *produto interno* bem conhecidas para vetores.

### Adição de matrizes

Dadas matrizes  $A = [a_{ij}]$  e  $B = [b_{ij}]$  do mesmo tipo  $m \times n$  define-se a matriz  $A + B$  do tipo  $m \times n$ , em que o elemento que está na posição  $(i, j)$  é a soma do elemento na posição  $(i, j)$  de  $A$  com o elemento na posição  $(i, j)$  de  $B$ , ou seja,  $A + B = [a_{ij} + b_{ij}]$

### Exemplo

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 2 & -1 & 4 \\ 2 & 3 & -4 & 5 \\ 0 & 5 & 1 & 7 \end{bmatrix}_{3 \times 4} \quad B = \begin{bmatrix} 1 & -1 & 0 & 8 \\ -1 & 0 & 20 & 1 \\ 3 & 2 & 0 & 10 \end{bmatrix}_{3 \times 4},$$
$$A + B = \begin{bmatrix} 2 & 1 & -1 & 12 \\ 1 & 3 & 16 & 6 \\ 3 & 7 & 1 & 17 \end{bmatrix}_{3 \times 4}.$$

### Produto de uma matriz por um escalar

Dada uma matriz  $A = [a_{ij}]$  do tipo  $m \times n$  e um escalar  $\lambda \in \mathbb{R}$ , define-se a matriz  $\lambda A$  do tipo  $m \times n$ , obtida multiplicando todos os elementos da matriz  $A$  por  $\lambda$ , ou seja,  $\lambda A = [\lambda a_{ij}]$

### Exemplos

$$\bullet 100 \begin{bmatrix} 1 & 2 & -1 & 4 \\ 2 & 3 & -4 & 5 \\ 0 & 5 & 1 & 7 \end{bmatrix}_{3 \times 4} = \begin{bmatrix} 100 & 200 & -100 & 400 \\ 200 & 300 & -400 & 500 \\ 0 & 500 & 100 & 700 \end{bmatrix}_{3 \times 4} .$$

$$\bullet \alpha I_n = \text{diag}(\alpha, \alpha, \dots, \alpha)$$

### Produto de matrizes

Duas matrizes  $A$  e  $B$  dizem-se *encadeadas* se o número de colunas de  $A$  for igual ao número de linhas de  $B$ . Dadas matrizes *encadeadas*,

$$A = [a_{ij}], \quad \text{do tipo } m \times n,$$

$$B = [c_{jk}], \quad \text{do tipo } n \times p,$$

define-se a matriz produto

$$AB = C = [c_{ik}], \quad \text{do tipo } m \times p,$$

onde  $c_{ik} = (\text{linha } i \text{ de } A) | (\text{coluna } k \text{ de } B)$ .

### Exemplo

$$A = \begin{bmatrix} 1 & -2 & 4 & 2 \\ 0 & 5 & -1 & 7 \\ 10 & 0 & -3 & 5 \\ 1 & 3 & 5 & 7 \\ 3 & 2 & 1 & 0 \end{bmatrix}_{5 \times 4}$$
$$B = \begin{bmatrix} -10 & 0 & 0 \\ 0 & 3 & -5 \\ 1 & 1 & 1 \\ 0 & 8 & 0 \end{bmatrix}_{4 \times 3}$$
$$C = AB = \begin{bmatrix} -6 & 14 & 14 \\ -1 & 70 & -26 \\ -103 & 37 & -3 \\ -5 & 70 & -10 \\ -29 & 7 & -9 \end{bmatrix}_{5 \times 3}$$

$$(c_{33} = (10, 0, -3, 5)|(0, -5, 1, 0) = -3)$$

### Propriedades das operações com matrizes

Dadas matrizes  $A$ ,  $B$ ,  $C$  e escalares  $\alpha, \beta \in \mathbb{R}$ , tem-se, (**sempre que as operações façam sentido**):

- $A + B = B + A$ ;
- $A + (B + C) = (A + B) + C$ ;
- $A + \mathbf{O} = A$  (elemento neutro da adição);
- $\lambda(A + B) = \lambda A + \lambda B$ ;



- $(\lambda + \mu)A = \lambda A + \mu A$ ;
- $(A + B)^T = A^T + B^T$ ;
- $A(B + C) = AB + AC$ ;
- $\lambda(AB) = (\lambda A)B$ ;
- $(\lambda\mu)A = \lambda(\mu A)$ ;
- $AI = IA = A$  (elemento neutro da multiplicação).
- $(AB)^T = B^T A^T$ .

O produto de matrizes não verifica algumas propriedades importantes, bem conhecidas dos números reais:

- O produto de matrizes **não é comutativo** (em geral): dadas matrizes quadradas  $A$  e  $B$  da mesma ordem, podemos ter

$$AB \neq BA.$$

De facto, basta considerar,  $A = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix}$  e  $B = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$ , tendo-se

$$AB = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 1 & 2 \end{bmatrix} \neq \begin{bmatrix} 2 & 2 \\ 1 & 1 \end{bmatrix} = BA.$$

- **Não é válida a lei do anulamento do produto:** se  $A$  e  $B$  são matrizes encadeadas,

$$AB = \mathbf{O} \quad \not\Rightarrow \quad (A = \mathbf{O} \quad \text{ou} \quad B = \mathbf{O}).$$

De facto, basta considerar  $A = \begin{bmatrix} 1 & -1 \\ -1 & 1 \end{bmatrix}$  e  $B = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix}$ , tendo-se  $AB = 0_{2 \times 1}$  (verifique!).

- **Não é válida a lei do corte:** dadas matrizes  $A$ ,  $B$  e  $C$ ,

$$AB = AC \quad \not\Rightarrow \quad B = C.$$

De facto, basta considerar  $A = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 2 & 2 \end{bmatrix}$ ,  $B = \begin{bmatrix} -1 & 1 \\ 3 & 0 \end{bmatrix}$  e  $C = \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 2 & 1 \end{bmatrix}$ , tendo-se  $AB = AC$  com  $B \neq C$  (verifique!).

## Transformações geométricas no plano e no espaço

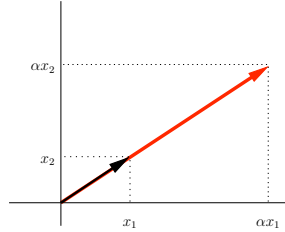
Vamos agora ver alguns exemplos de transformações **geométricas** no plano e no espaço que podem ser definidas usando o produto de matrizes. Estas transformações designam-se mais geralmente por transformações **lineares**.

### Transformações geométricas no plano

- **Homotetias:**

$A = \begin{bmatrix} \alpha & 0 \\ 0 & \alpha \end{bmatrix}$  define uma *homotetia* de razão  $\alpha > 0$ :

$$\begin{bmatrix} \alpha & 0 \\ 0 & \alpha \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \alpha x_1 \\ \alpha x_2 \end{bmatrix}.$$



Se  $\alpha > 1$  [ $\alpha < 1$ ] a homotetia é uma *dilatação* [*contração*].

• **Simetrias:**

–  $A = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & -1 \end{bmatrix}$ , define uma *simetria* relativamente ao eixo dos  $xx$ :

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & -1 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1 \\ -x_2 \end{bmatrix}.$$

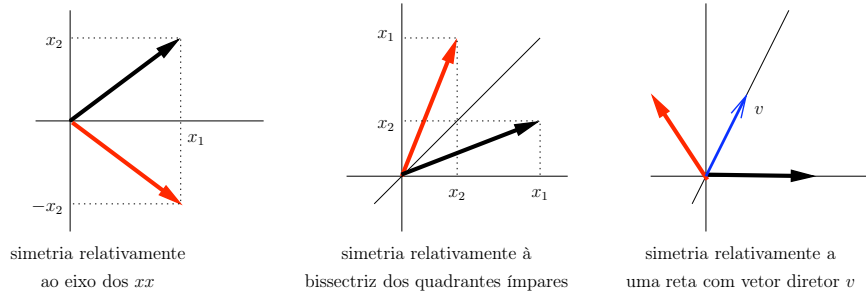
–  $A = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}$ , define uma *simetria* relativamente à bissetriz dos quadrantes ímpares:

$$\begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_2 \\ x_1 \end{bmatrix}.$$

– Em geral, a matriz

$$A = \frac{1}{v_1^2 + v_2^2} \begin{bmatrix} v_1^2 - v_2^2 & 2v_1v_2 \\ 2v_1v_2 & v_2^2 - v_1^2 \end{bmatrix},$$

define uma *simetria* relativamente à reta que passa na origem definida pelo vetor diretor  $\vec{v} = (v_1, v_2) \neq \vec{0}$ .



• **Rotações:**

$A = \begin{bmatrix} 0 & -1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}$  define uma *rotação* de  $\frac{\pi}{2}$  radianos:

$$\begin{bmatrix} 0 & -1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -x_2 \\ x_1 \end{bmatrix}.$$

De facto, tem-se  $(x_1, x_2) \cdot (-x_2, x_1) = 0$  para todo o  $(x_1, x_2) \in \mathbb{R}^2$ .

Em geral,  $A = \begin{bmatrix} \cos \theta & -\sin \theta \\ \sin \theta & \cos \theta \end{bmatrix}$ , define uma *rotação* de ângulo  $\theta$  (em radianos):

$$\begin{bmatrix} \cos \theta & -\sin \theta \\ \sin \theta & \cos \theta \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \cos \theta \\ \sin \theta \end{bmatrix}.$$

**Transformações geométricas no espaço**

Vejamos alguns exemplos de transformações geométricas no espaço.

• A matriz  $A = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & -1 \end{bmatrix}$  define uma *simetria* relativamente ao

plano  $xOy$ :

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & -1 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ -x_3 \end{bmatrix}.$$

Definem-se de modo análogo as matrizes de simetria relativamente aos planos  $xOz$  e  $yOz$ .

- A matriz  $A = \begin{bmatrix} \cos \theta & -\sin \theta & 0 \\ \sin \theta & \cos \theta & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$ , define uma *rotação* de ângulo  $\theta$  em torno do eixo dos  $zz$ :

$$\begin{bmatrix} \cos \theta & -\sin \theta & 0 \\ \sin \theta & \cos \theta & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ z \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \cos \theta \\ \sin \theta \\ z \end{bmatrix}$$

Definem-se de modo análogo as matrizes de rotação em torno do eixo dos  $xx$  e do eixo dos  $yy$ .

Interprete num sistema de eixos coordenados as transformações geométricas que definem rotações no plano e no espaço.

## O produto de matrizes via transformações geométricas

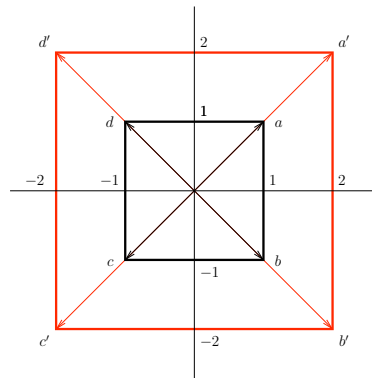
Podemos interpretar as colunas de  $AB$  como as imagens da transformação definida pela matriz  $A$  dos vetores que constituem as colunas de  $B$ .

**Exemplo** A matriz

$$A = \begin{bmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 2 \end{bmatrix},$$

define uma homotetia que transforma o quadrado  $Q$  de vértices,  $(1, 1)$ ,  $(1, -1)$ ,  $(-1, -1)$  e  $(-1, 1)$ , ou seja, definido pelos vetores  $a = (1, 1)$ ,  $b = (1, -1)$ ,  $c = (-1, -1)$  e  $d = (-1, 1)$ , no quadrado  $Q'$  definido pelos vetores  $[a'|b'|c'|d'] = A \cdot [a|b|c|d] = [Aa|Ab|Ac|Ad]$  ou seja, definido pelas colunas da matriz

$$\begin{bmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 2 \end{bmatrix} \cdot \left[ \begin{array}{c|c|c|c} 1 & 1 & -1 & -1 \\ \hline 1 & -1 & -1 & 1 \end{array} \right] = \left[ \begin{array}{c|c|c|c} 2 & 2 & -2 & -2 \\ \hline 2 & -2 & -2 & 2 \end{array} \right].$$



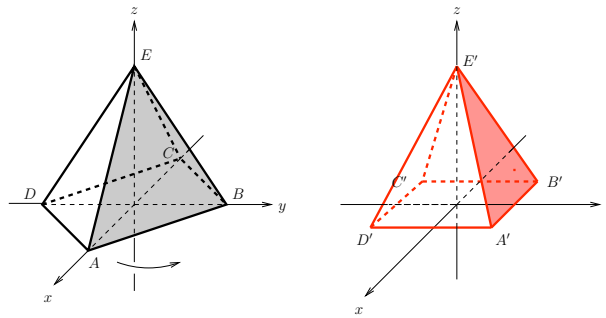
**Exemplo** A matriz

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

define uma rotação de ângulo  $\frac{\pi}{4}$  radianos em torno do eixo dos  $zz$  que transforma a pirâmide de base quadrangular definida pelos pontos  $A = (1, 0, 0)$ ,

$B = (0, 1, 0)$ ,  $C = (-1, 0, 0)$  e  $D = (0, -1, 0)$  e com vértice  $E = (0, 0, 1)$ , na pirâmide de base definida por  $A'$ ,  $B'$ ,  $C'$  e  $D'$  e vértice  $E'$ , onde

$$\begin{aligned}
 [A'|B'|C'|D'|E'] &= \begin{bmatrix} \frac{\sqrt{2}}{2} & -\frac{\sqrt{2}}{2} & 0 \\ \frac{\sqrt{2}}{2} & \frac{\sqrt{2}}{2} & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} 1 & 0 & -1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \\
 &= \begin{bmatrix} \frac{\sqrt{2}}{2} & -\frac{\sqrt{2}}{2} & -\frac{\sqrt{2}}{2} & \frac{\sqrt{2}}{2} & 0 \\ \frac{\sqrt{2}}{2} & \frac{\sqrt{2}}{2} & -\frac{\sqrt{2}}{2} & -\frac{\sqrt{2}}{2} & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}.
 \end{aligned}$$



## Inversa de uma matriz

Uma matriz quadrada  $A$  de ordem  $n$  diz-se *invertível* (ou *não singular*) se existir uma matriz quadrada  $B$  de ordem  $n$  tal que

$$AB = BA = I_n.$$

Notas:

- Prova-se que basta verificar uma das condições  $AB = I$  ou  $BA = I$ .
- A matriz  $B$  qd existe é única, designa-se por *inversa* de  $A$  e denota-se por  $A^{-1}$ .

Uma matriz que não é invertível, diz-se *singular*.

### Algumas propriedades

Sejam  $A, B$  matrizes invertíveis da mesma ordem. Têm-se:

- $(A^{-1})^{-1} = A$ .
- $A^T$  é invertível e tem-se  $(A^T)^{-1} = (A^{-1})^T$ .
- $AB$  é invertível e tem-se  $(AB)^{-1} = B^{-1}A^{-1}$ .

### Exemplos

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

- $A = \text{diag}(a_1, a_2, \dots, a_n)$  é invertível sse  $a_1, a_2, \dots, a_n \neq 0$ , tendo-se

$$A^{-1} = \text{diag}(a_1^{-1}, a_2^{-1}, \dots, a_n^{-1}).$$

- $$\begin{bmatrix} \cos \theta & -\sin \theta \\ \sin \theta & \cos \theta \end{bmatrix}^{-1} = \begin{bmatrix} \cos \theta & \sin \theta \\ -\sin \theta & \cos \theta \end{bmatrix}.$$

- $$\begin{bmatrix} 2 & -1 \\ -1 & 1 \end{bmatrix}^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 2 \end{bmatrix}, \text{ pois } \begin{bmatrix} 2 & -1 \\ -1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}.$$

- Mais geralmente, tem-se 
$$\begin{bmatrix} a & b \\ c & d \end{bmatrix}^{-1} = \frac{1}{ad - bc} \begin{bmatrix} d & -b \\ -c & a \end{bmatrix}$$
 se  $ad - bc \neq 0$ .





### Exemplo

Consideremos  $A = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ -1 & 0 \end{bmatrix}$  e  $b = \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \end{bmatrix}$ . Tem-se,

$$\begin{aligned} Ax = b &\Leftrightarrow \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ -1 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \end{bmatrix} \\ &\Leftrightarrow \begin{bmatrix} x_1 + 2x_2 \\ -x_1 + 0x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \end{bmatrix}. \end{aligned}$$

Portanto  $x = (x_1, x_2)$  é solução da equação matricial  $Ax = b$  se e só se é solução do sistema linear com 2 equações e 2 variáveis,

$$\begin{cases} x_1 + 2x_2 = -1 \\ -x_1 + 0x_2 = 1, \end{cases}$$

cuja matriz ampliada  $[A|b]$  é

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

Se  $m = n = 1$ ,  $Ax = b$  reduz-se a uma equação linear com uma variável, sendo normalmente denotada por  $ax = b$ , tendo-se  $x = a^{-1}b$  (se  $a \neq 0$ ).

A notação matricial vai-nos permitir indicar a solução de um sistema  $Ax = b$ , com  $A$  matriz quadrada de ordem  $n$ , de uma forma análoga ao caso anterior, substituindo a condição  $a \neq 0$  por  $A$  invertível.

### Solução da equação $Ax = b$ com $A$ invertível

$$\begin{aligned}Ax = b &\Leftrightarrow A^{-1}(Ax) = A^{-1}b \\ &\Leftrightarrow (A^{-1}A)x = A^{-1}b \\ &\Leftrightarrow x = A^{-1}b.\end{aligned}$$

Logo a solução (única) de  $Ax = b$  é  $x = A^{-1}b$ .

#### **Exemplo**

Consideremos a matriz  $A = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ -1 & 0 \end{bmatrix}$  do exemplo anterior e o vector  $b = (b_1, b_2)$ . A solução (única) de  $Ax = b$  é

$$x = A^{-1}b = \begin{bmatrix} 0 & -1 \\ \frac{1}{2} & \frac{1}{2} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -b_2 \\ \frac{b_1+b_2}{2} \end{bmatrix}.$$

Dois sistemas lineares do tipo  $m \times n$  dizem-se *equivalentes* se possuírem o mesmo conjunto de soluções.

#### **Exemplo**

$$\begin{cases} x_1 + x_2 = 2 \\ 2x_1 - x_2 = 1 \end{cases} \Leftrightarrow \begin{cases} x_1 + x_2 = 2 \\ x_2 = 1 \end{cases}$$

### **Classificação e resolução de um sistema linear**

Um sistema linear pode ser,

- *possível e determinado* (PD) se possuir uma única solução.
- *possível e indeterminado* (PI) se possuir mais que uma solução (nesse caso possui  $\infty$  soluções).

- *impossível* (I) se não possuir soluções.

*Classificar/discutir* um sistema é indicar se o sistema é PD, PI ou I.

*Resolver* um sistema é determinar o seu conjunto de soluções.

### Operações elementares sobre as linhas da matriz ampliada

(que transformam a matriz ampliada de um sistema na matriz ampliada de um sistema equivalente)

1. Multiplicar uma linha por um número real e adicionar o resultado a outra linha.

$$\text{Ex: } \left[ \begin{array}{cc|c} 1 & 1 & 2 \\ 2 & -1 & 1 \end{array} \right] \longrightarrow \left[ \begin{array}{cc|c} 1 & 1 & 2 \\ 0 & -3 & -3 \end{array} \right] \quad (L_2 \rightarrow -2L_1 + L_2)$$

2. Multiplicar uma linha por um escalar não nulo:

$$\text{Ex: } \left[ \begin{array}{cc|c} 1 & 1 & 2 \\ 0 & -3 & -3 \end{array} \right] \longrightarrow \left[ \begin{array}{cc|c} 1 & 1 & 2 \\ 0 & 1 & 1 \end{array} \right] \quad (L_2 \rightarrow \frac{-1}{3}L_2)$$

3. Trocar linhas entre si:

$$\text{Ex: } \left[ \begin{array}{cc|c} 2 & 3 & 5 \\ 1 & 2 & -1 \end{array} \right] \longrightarrow \left[ \begin{array}{cc|c} 1 & 2 & -1 \\ 2 & 3 & 5 \end{array} \right] \quad (L_1 \rightarrow L_2 ; L_2 \rightarrow L_1)$$

Definem-se analogamente operações elementares sobre as equações de um sistema.

### Matriz em escada e matriz reduzida

- Uma matriz diz-se *escada* se o 1º elemento não nulo de cada linha, que se designa por *pivot*, estiver mais à direita que o pivot da linha

anterior.

$$\text{Ex: } \left[ \begin{array}{cccc|c} \boxed{1} & -1 & 2 & 5 & -1 \\ 0 & \boxed{2} & 1 & 4 & -5 \\ 0 & 0 & 0 & \boxed{9} & 2 \end{array} \right]$$

- Uma matriz diz-se *reduzida* se estiver em escada, todos os pivots forem iguais a 1 e em cada coluna com pivot o único elemento não nulo é o pivot.

$$\text{Ex: } \left[ \begin{array}{cccc|c} \boxed{1} & 0 & 8 & 0 & 6 \\ 0 & \boxed{1} & 7 & 0 & 3 \\ 0 & 0 & 0 & \boxed{1} & 2 \end{array} \right]$$

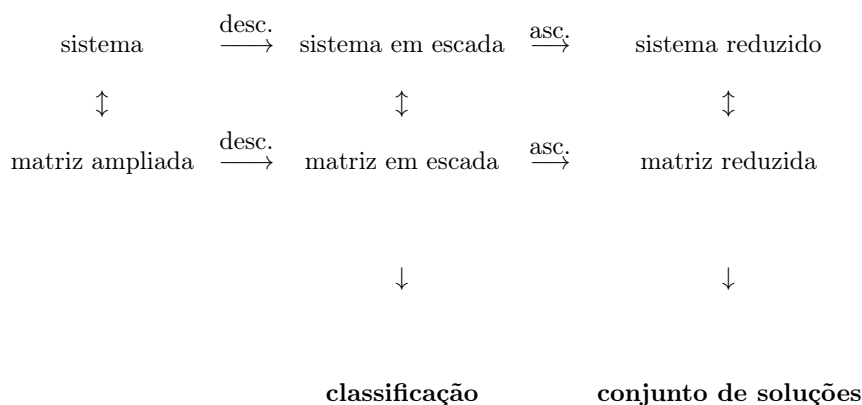
- Definem-se analogamente sistema em escada e sistema reduzido, substituindo na definição linhas da matriz por equações do sistema.

## Método de eliminação de Gauss

O método de eliminação de Gauss desenvolve-se em duas fases utilizando as operações elementares sobre as equações [linhas] de um sistema [matriz] para obter um sistema [matriz] mais simples equivalente ao sistema [matriz] original:

- (i) A **fase descendente** tem como objectivo pôr o sistema [matriz] em escada. No final desta fase podemos classificar o sistema. O sistema [matriz] em escada não é único, dependendo das operações elementares que foram efectuadas.
- (ii) A **fase ascendente** aplica-se aos sistemas possíveis e tem como objectivo reduzir o sistema [matriz] em escada. O sistema [matriz] reduzido é único, ou seja, não depende das operações elementares que foram efectuadas.

Esquematicamente:



Vamos ilustrar o método de eliminação de Gauss nalguns exemplos.

**Exemplo 1**

$$\text{Pretende-se resolver o sistema } \begin{cases} x_1 - x_2 + x_3 = 3 \\ 2x_1 - x_2 + 3x_3 = 8 \\ -x_1 + \quad \quad x_3 = 1 \end{cases}$$

**Fase descendente:**

$$\left[ \begin{array}{ccc|c} 1 & -1 & 1 & 3 \\ 2 & -1 & 3 & 8 \\ -1 & 0 & 1 & 1 \end{array} \right] \rightarrow \left[ \begin{array}{ccc|c} 1 & -1 & 1 & 3 \\ 0 & 1 & 1 & 2 \\ 0 & -1 & 2 & 4 \end{array} \right] \rightarrow \left[ \begin{array}{ccc|c} 1 & -1 & 1 & 3 \\ 0 & 1 & 1 & 2 \\ 0 & 0 & 3 & 6 \end{array} \right] \rightarrow$$

Não existem equações impossíveis no sistema e todas as colunas do sistema em escada têm pivot. Logo o sistema é possível e determinado.

**Fase ascendente:**

$$\rightarrow \left[ \begin{array}{ccc|c} 1 & -1 & 1 & 3 \\ 0 & 1 & 1 & 2 \\ 0 & 0 & 1 & 2 \end{array} \right] \rightarrow \left[ \begin{array}{ccc|c} 1 & -1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 2 \end{array} \right] \rightarrow \left[ \begin{array}{ccc|c} 1 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 2 \end{array} \right].$$

Conjunto de soluções do sistema é  $S = \{(1, 0, 2)\}$ .

**Exemplo 2**

Resolver o sistema dado matricialmente por

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

**Fase descendente:**

$$\left[ \begin{array}{cccc|c} 1 & 1 & 0 & 1 & 2 \\ 0 & 1 & -1 & 0 & 1 \\ 1 & 2 & 1 & 1 & -2 \end{array} \right] \rightarrow \left[ \begin{array}{cccc|c} 1 & 1 & 0 & 1 & 2 \\ 0 & 1 & -1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 1 & 0 & 4 \end{array} \right] \rightarrow \left[ \begin{array}{cccc|c} 1 & 1 & 0 & 1 & 2 \\ 0 & 1 & -1 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 2 & 0 & -5 \end{array} \right] \rightarrow$$

Não existem equações impossíveis. Existem colunas sem pivot. Logo o sistema é possível e indeterminado, com variável livre  $x_4$  associada à coluna sem pivot.

**Fase ascendente:**

$$\rightarrow \left[ \begin{array}{cccc|c} 1 & 1 & 0 & 1 & 2 \\ 0 & 1 & -1 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & -\frac{5}{2} \end{array} \right] \rightarrow \left[ \begin{array}{cccc|c} 1 & 1 & 0 & 1 & 2 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & -\frac{3}{2} \\ 0 & 0 & 1 & 0 & -\frac{5}{2} \end{array} \right] \rightarrow \left[ \begin{array}{cccc|c} 1 & 0 & 0 & 1 & \frac{7}{2} \\ 0 & 1 & 0 & 0 & -\frac{3}{2} \\ 0 & 0 & 1 & 0 & -\frac{5}{2} \end{array} \right]$$

$$\begin{cases} x_1 = \frac{7}{2} - x_4 \\ x_2 = -\frac{3}{2} \\ x_3 = -\frac{5}{2} \\ x_4 = \forall \end{cases}$$

O conjunto de soluções do sistema é

$$S = \left\{ (x_1, x_2, x_3, x_4) : x_1 = \frac{7}{2} - x_4, x_2 = -\frac{3}{2}, x_3 = -\frac{5}{2}, x_4 = \forall \right\}$$

Podemos tomar valores arbitrários para  $x_4$ . Se, por exemplo, tomarmos

$x_4 = 1$  obtemos a solução  $(\frac{3}{2}, -\frac{3}{2}, \frac{5}{2}, 1)$ .



### Exemplo 3

Resolver o sistema dado matricialmente por

$$\left[ \begin{array}{ccc|c} 0 & 1 & 0 & 1 \\ 1 & 2 & -2 & 0 \\ 2 & 5 & -4 & 0 \end{array} \right]$$

**Fase descendente:**

$$\left[ \begin{array}{ccc|c} 0 & 1 & 0 & 1 \\ 1 & 2 & -2 & 0 \\ 2 & 5 & -4 & 0 \end{array} \right] \rightarrow \left[ \begin{array}{ccc|c} 1 & 2 & -2 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 1 \\ 2 & 5 & -4 & 0 \end{array} \right] \rightarrow \left[ \begin{array}{ccc|c} 1 & 2 & -2 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \end{array} \right] \rightarrow \left[ \begin{array}{ccc|c} 1 & 2 & -2 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & -1 \end{array} \right]$$

A última linha da matriz corresponde à equação impossível

$$0x_1 + 0x_2 + 0x_3 = -1,$$

pelo que o sistema é impossível. Logo  $S = \emptyset$ .

### Algoritmo para a determinação da inversa de uma matriz

Consideremos  $A = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ -1 & 0 \end{bmatrix}$ . Para calcular  $A^{-1}$  temos que determinar

uma matriz  $X = [x|y] = \begin{bmatrix} x_1 & y_1 \\ x_2 & y_2 \end{bmatrix}$ , tal que  $AX = I_2$ .

Ora

$$\begin{aligned} AX = I_2 &\Leftrightarrow \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ -1 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 & y_1 \\ x_2 & y_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \\ &\Leftrightarrow \begin{bmatrix} x_1 + 2x_2 & y_1 + 2y_2 \\ -x_1 & -y_1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \\ &\Leftrightarrow Ax = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}, \quad Ay = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}. \end{aligned}$$

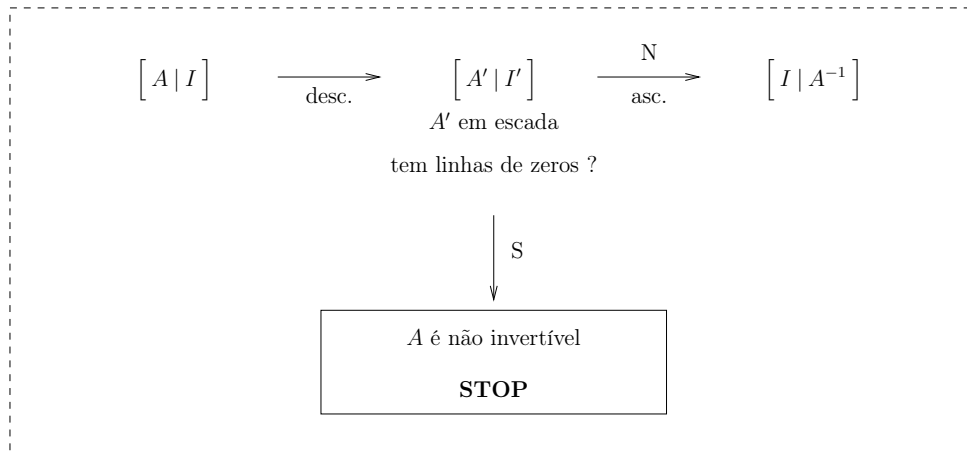
Resolvendo os sistemas obtemos  $x = (0, \frac{1}{2})$  e  $y = (-1, \frac{1}{2})$ .

$$\text{Logo } A^{-1} = \begin{bmatrix} 0 & -1 \\ \frac{1}{2} & \frac{1}{2} \end{bmatrix}.$$

Em geral, para determinar a matriz inversa (quando existe) de uma matriz  $A$  de ordem  $n$  temos que determinar uma matriz  $X = [x_1 | \cdots | x_n]$  tal que  $AX = I_n$ , ou seja, temos que resolver as equações matriciais, com a mesma matriz de coeficientes  $A$ ,

$$Ax_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix}, \quad Ax_2 = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix}, \quad \dots, \quad Ax_n = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 1 \end{bmatrix}.$$

Podemos resolver simultaneamente estas equações aplicando o método de Gauss para reduzir a matriz  $A$ :



### Exemplos

1. Pretende-se determinar a inversa da matriz (se existir)  $\begin{bmatrix} 1 & 2 \\ -1 & 3 \end{bmatrix}$ .

Aplicando o algoritmo da inversa, vem

$$\left[ \begin{array}{cc|cc} 1 & 2 & 1 & 0 \\ -1 & 3 & 0 & 1 \end{array} \right] \rightarrow \left[ \begin{array}{cc|cc} 1 & 2 & 1 & 0 \\ 0 & 5 & 1 & 1 \end{array} \right] \rightarrow \left[ \begin{array}{cc|cc} 1 & 2 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & \frac{1}{5} & \frac{1}{5} \end{array} \right] \rightarrow \left[ \begin{array}{cc|cc} 1 & 0 & \frac{3}{5} & -\frac{2}{5} \\ 0 & 1 & \frac{1}{5} & \frac{1}{5} \end{array} \right]$$

$$\text{Logo } \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ -1 & 3 \end{bmatrix}^{-1} = \frac{1}{5} \begin{bmatrix} 3 & -2 \\ 1 & 1 \end{bmatrix}.$$

2. Pretende-se determinar a inversa da matriz (se existir)  $\begin{bmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \\ 1 & 3 & 2 \end{bmatrix}$ .

Tem-se,

$$\left[ \begin{array}{ccc|ccc} 1 & 2 & 1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 1 & 0 & 1 & 0 \\ 1 & 3 & 2 & 0 & 0 & 1 \end{array} \right] \rightarrow \left[ \begin{array}{ccc|ccc} 1 & 2 & 1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 1 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 & -1 & 0 & 1 \end{array} \right] \rightarrow \left[ \begin{array}{ccc|ccc} 1 & 2 & 1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 1 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & -1 & -1 & 1 \end{array} \right] = [A'|I']$$

$A'$  tem uma linha de zeros. Logo  $A$  é não invertível.