

# Álgebra Linear

## Aula 02

Bruno Santiago

7 de setembro de 2020

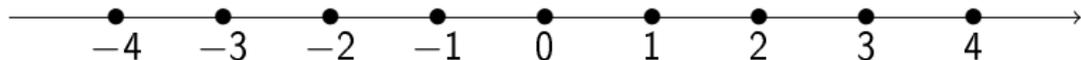
# Coordenadas na reta: o conjunto $\mathbb{R}$

O conjunto dos números Reais



# Coordenadas na reta: o conjunto $\mathbb{R}$

## O conjunto dos números Reais



## Operações com números Reais

► **Soma:**  $x, y \in \mathbb{R} \mapsto x + y \in \mathbb{R}$ ;

# Coordenadas na reta: o conjunto $\mathbb{R}$

## O conjunto dos números Reais



## Operações com números Reais

- ▶ **Soma:**  $x, y \in \mathbb{R} \mapsto x + y \in \mathbb{R}$ ;
- ▶ Exemplos:  $2 + 3 = 5$ ,  $4 + (-6) = -1$ ,  $3 + \pi \sim 6.141$ , etc...

# Coordenadas na reta: o conjunto $\mathbb{R}$

## O conjunto dos números Reais



## Operações com números Reais

- ▶ **Soma:**  $x, y \in \mathbb{R} \mapsto x + y \in \mathbb{R}$ ;
- ▶ Exemplos:  $2 + 3 = 5$ ,  $4 + (-6) = -2$ ,  $3 + \pi \sim 6.141$ , etc...
- ▶ **Multiplicação:**  $x, y \in \mathbb{R} \mapsto x \cdot y \in \mathbb{R}$

# Coordenadas na reta: o conjunto $\mathbb{R}$

## O conjunto dos números Reais



## Operações com números Reais

- ▶ **Soma:**  $x, y \in \mathbb{R} \mapsto x + y \in \mathbb{R}$ ;
- ▶ Exemplos:  $2 + 3 = 5$ ,  $4 + (-6) = -1$ ,  $3 + \pi \sim 6.141$ , etc...
- ▶ **Multiplicação:**  $x, y \in \mathbb{R} \mapsto x \cdot y \in \mathbb{R}$
- ▶ Exemplos:  $2 \cdot 3 = 6$ ,  $4 \cdot (-6) = -24$ ,  $3 \cdot \pi \sim 9.423$ , etc...
- ▶ **Propriedades:** comutatividade, associatividade, distributividade, elemento neutro.

## Coordenadas no plano. O conjunto $\mathbb{R}^2$ :

### Definição

O conjunto  $\mathbb{R}^2$  é o conjunto de *todas os pares ordenados de números reais*, i.e.

$$\mathbb{R}^2 \stackrel{\text{def.}}{=} \{(x, y); x, y \in \mathbb{R}\}.$$

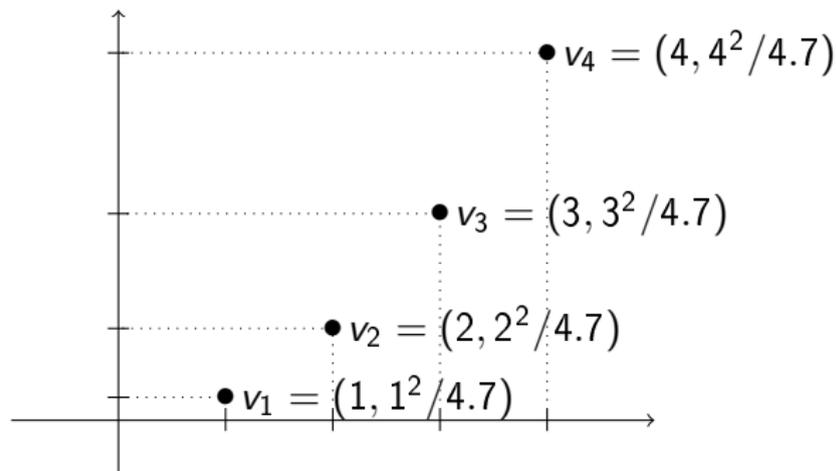
## Coordenadas no plano. O conjunto $\mathbb{R}^2$ :

### Definição

O conjunto  $\mathbb{R}^2$  é o conjunto de *todas os pares ordenados de números reais*, i.e.

$$\mathbb{R}^2 \stackrel{\text{def.}}{=} \{(x, y); x, y \in \mathbb{R}\}.$$

### Representação Cartesiana



## Vetores no plano

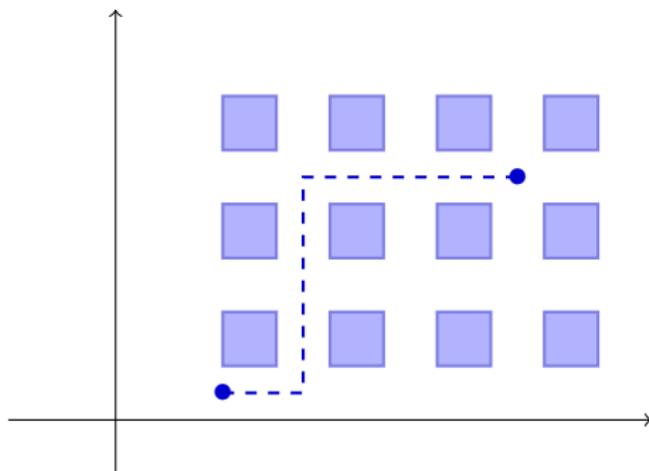
- ▶ Os elementos de  $\mathbb{R}^2$  são chamados de **vetores**;

## Vetores no plano

- ▶ Os elementos de  $\mathbb{R}^2$  são chamados de **vetores**;
- ▶ **Aplicação**: O conjunto  $\mathbb{R}^2$  pode ser usado para modelar posições e deslocamentos na superfície da terra, como em um bairro ou uma cidade por exemplo

# Vetores no plano

- ▶ Os elementos de  $\mathbb{R}^2$  são chamados de **vetores**;
- ▶ **Aplicação:** O conjunto  $\mathbb{R}^2$  pode ser usado para modelar posições e deslocamentos na superfície da terra, como em um bairro ou uma cidade por exemplo



# Soma de vetores no plano

Definição: soma de vetores em  $\mathbb{R}^2$

Sejam  $u = (x, y)$  e  $v = (a, b)$  dois vetores no plano  $\mathbb{R}^2$ . O vetor *soma* de  $u$  com  $v$  é o vetor  $u + v \stackrel{\text{def.}}{=} (x + a, y + b)$ .

# Soma de vetores no plano

Definição: soma de vetores em  $\mathbb{R}^2$

Sejam  $u = (x, y)$  e  $v = (a, b)$  dois vetores no plano  $\mathbb{R}^2$ . O vetor soma de  $u$  com  $v$  é o vetor  $u + v \stackrel{\text{def.}}{=} (x + a, y + b)$ .

## Exemplos

1. Se  $v = (1, -2)$  e  $u = (9, 79)$  então  $v + u = (10, 77)$

# Soma de vetores no plano

Definição: soma de vetores em  $\mathbb{R}^2$

Sejam  $u = (x, y)$  e  $v = (a, b)$  dois vetores no plano  $\mathbb{R}^2$ . O vetor soma de  $u$  com  $v$  é o vetor  $u + v \stackrel{\text{def.}}{=} (x + a, y + b)$ .

## Exemplos

1. Se  $v = (1, -2)$  e  $u = (9, 79)$  então  $v + u = (10, 77)$
2. Se  $v = (\pi, -\sqrt{2})$  e  $u = (e, 7\sqrt{3})$  então  $v + u = (e + \pi, 7\sqrt{3} - \sqrt{2})$ .

# Soma de vetores no plano

Definição: soma de vetores em  $\mathbb{R}^2$

Sejam  $u = (x, y)$  e  $v = (a, b)$  dois vetores no plano  $\mathbb{R}^2$ . O vetor soma de  $u$  com  $v$  é o vetor  $u + v \stackrel{\text{def.}}{=} (x + a, y + b)$ .

## Exemplos

1. Se  $v = (1, -2)$  e  $u = (9, 79)$  então  $v + u = (10, 77)$
2. Se  $v = (\pi, -\sqrt{2})$  e  $u = (e, 7\sqrt{3})$  então  $v + u = (e + \pi, 7\sqrt{3} - \sqrt{2})$ .
3. Se  $e_1 = (1, 0)$  e  $e_2 = (0, 1)$  então  $e_1 + e_2 = (1, 1)$

# Soma de vetores no plano

Definição: soma de vetores em  $\mathbb{R}^2$

Sejam  $u = (x, y)$  e  $v = (a, b)$  dois vetores no plano  $\mathbb{R}^2$ . O vetor soma de  $u$  com  $v$  é o vetor  $u + v \stackrel{\text{def.}}{=} (x + a, y + b)$ .

## Exemplos

1. Se  $v = (1, -2)$  e  $u = (9, 79)$  então  $v + u = (10, 77)$
2. Se  $v = (\pi, -\sqrt{2})$  e  $u = (e, 7\sqrt{3})$  então  $v + u = (e + \pi, 7\sqrt{3} - \sqrt{2})$ .
3. Se  $e_1 = (1, 0)$  e  $e_2 = (0, 1)$  então  $e_1 + e_2 = (1, 1)$

## Vetores canônicos

Os vetores  $e_1 = (1, 0)$  e  $e_2 = (0, 1)$  são chamados os *vetores canônicos* do plano  $\mathbb{R}^2$ .

# Soma de vetores no plano

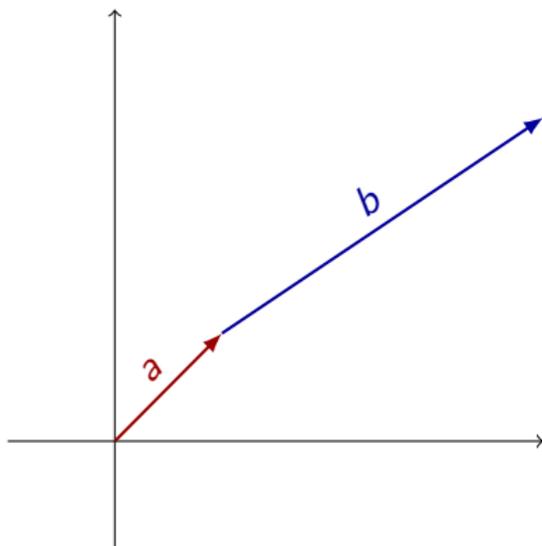
## Aplicação: deslocamentos

Se  $a, b \in \mathbb{R}^2$  representam deslocamentos, então o vetor soma  $a + b$  representa o deslocamento líquido obtido-se primeiro deslocando-se segundo o vetor  $a$  e em seguida deslocando-se de acordo com o vetor  $b$

# Soma de vetores no plano

## Aplicação: deslocamentos

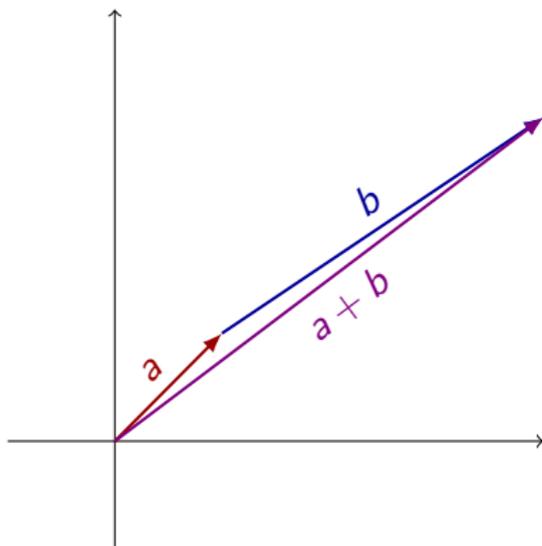
Se  $a, b \in \mathbb{R}^2$  representam deslocamentos, então o vetor soma  $a + b$  representa o deslocamento líquido obtido-se primeiro deslocando-se segundo o vetor  $a$  e em seguida deslocando-se de acordo com o vetor  $b$



# Soma de vetores no plano

## Aplicação: deslocamentos

Se  $a, b \in \mathbb{R}^2$  representam deslocamentos, então o vetor soma  $a + b$  representa o deslocamento líquido obtido-se primeiro deslocando-se segundo o vetor  $a$  e em seguida deslocando-se de acordo com o vetor  $b$



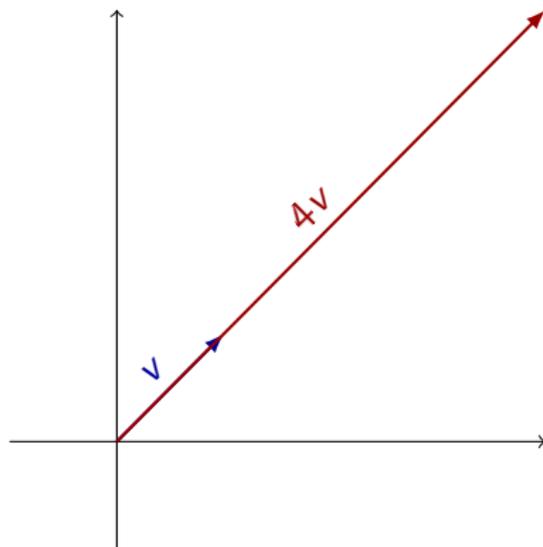
## Multiplicação de vetor por escalar

- ▶ Operação de esticar, contrair ou refletir um vetor:



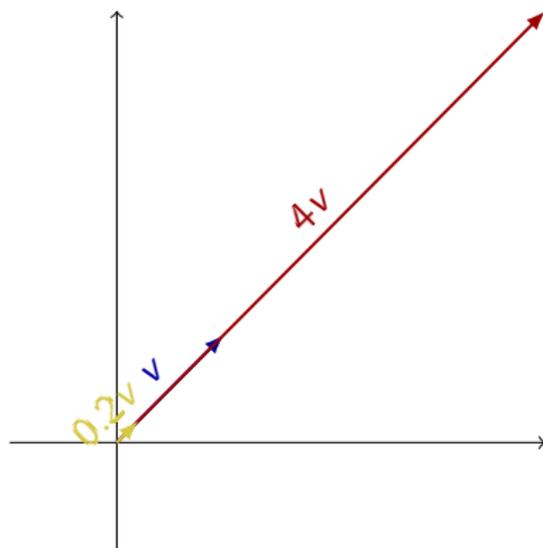
## Multiplicação de vetor por escalar

- ▶ Operação de esticar, contrair ou refletir um vetor:



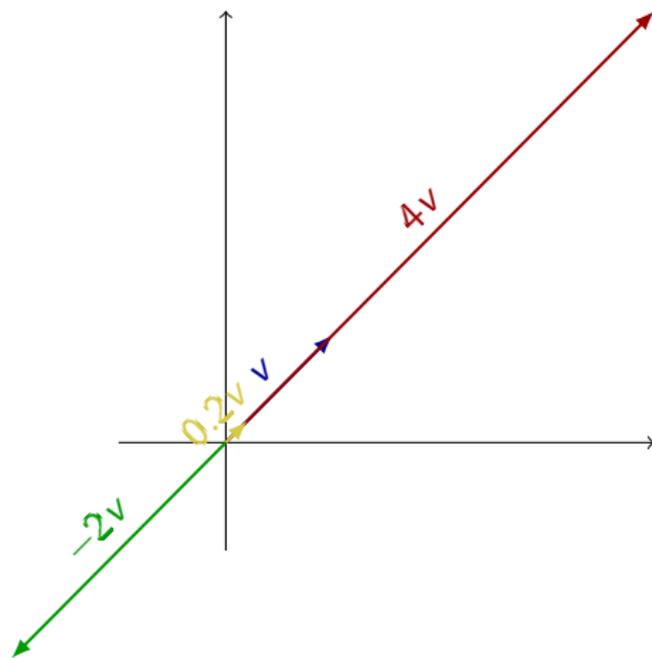
## Multiplicação de vetor por escalar

- ▶ Operação de esticar, contrair ou refletir um vetor:



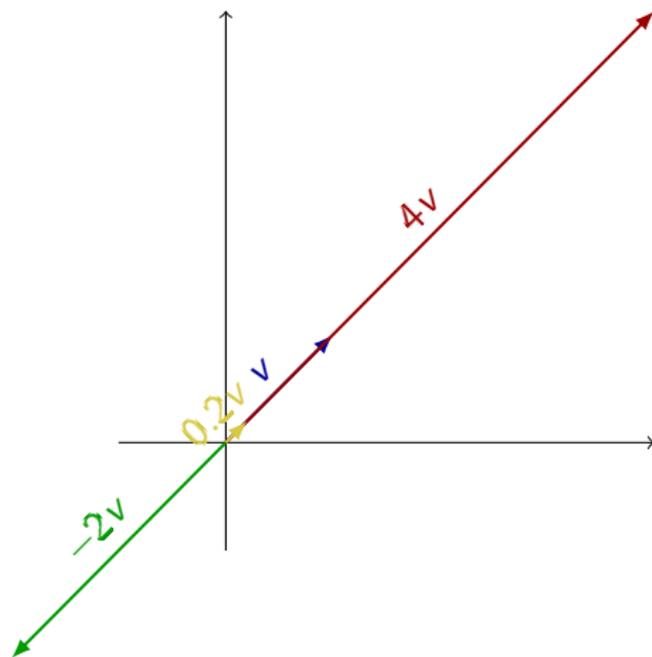
## Multiplicação de vetor por escalar

- ▶ Operação de esticar, contrair ou refletir um vetor:



## Multiplicação de vetor por escalar

- ▶ Operação de esticar, contrair ou refletir um vetor:



# Multiplicação de vetor por escalar

Definição: multiplicação por escalar em  $\mathbb{R}^2$

Sejam  $v = (x, y)$  e  $\lambda \in \mathbb{R}$ . O resultado da multiplicação do vetor  $v$  pelo escalar  $\lambda \in \mathbb{R}$  é o vetor  $\lambda v \stackrel{\text{def.}}{=} (\lambda x, \lambda y)$ .

# Multiplicação de vetor por escalar

Definição: multiplicação por escalar em  $\mathbb{R}^2$

Sejam  $v = (x, y)$  e  $\lambda \in \mathbb{R}$ . O resultado da multiplicação do vetor  $v$  pelo escalar  $\lambda \in \mathbb{R}$  é o vetor  $\lambda v \stackrel{\text{def.}}{=} (\lambda x, \lambda y)$ .

## Exemplos

1. Se  $v = (1, 1)$  e  $\lambda = 4$  então  $\lambda v = (4, 4)$

# Multiplicação de vetor por escalar

Definição: multiplicação por escalar em  $\mathbb{R}^2$

Sejam  $v = (x, y)$  e  $\lambda \in \mathbb{R}$ . O resultado da multiplicação do vetor  $v$  pelo escalar  $\lambda \in \mathbb{R}$  é o vetor  $\lambda v \stackrel{\text{def.}}{=} (\lambda x, \lambda y)$ .

## Exemplos

1. Se  $v = (1, 1)$  e  $\lambda = 4$  então  $\lambda v = (4, 4)$
2. Se  $v = (1, \sqrt{2})$  e  $\lambda = \sqrt{2}$  então  $\lambda v = (\sqrt{2}, 2)$ .

# Multiplicação de vetor por escalar

Definição: multiplicação por escalar em  $\mathbb{R}^2$

Sejam  $v = (x, y)$  e  $\lambda \in \mathbb{R}$ . O resultado da multiplicação do vetor  $v$  pelo escalar  $\lambda \in \mathbb{R}$  é o vetor  $\lambda v \stackrel{\text{def.}}{=} (\lambda x, \lambda y)$ .

## Exemplos

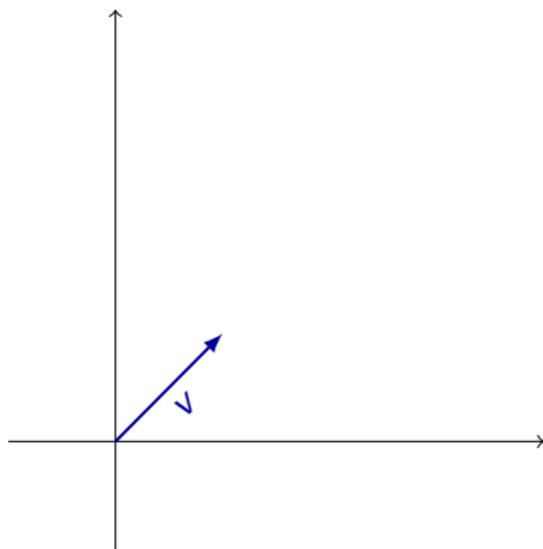
1. Se  $v = (1, 1)$  e  $\lambda = 4$  então  $\lambda v = (4, 4)$
2. Se  $v = (1, \sqrt{2})$  e  $\lambda = \sqrt{2}$  então  $\lambda v = (\sqrt{2}, 2)$ .
3. Se  $v = (7.37, \pi)$  e  $\lambda = 0.1$  então  $\lambda v = (0.737, \frac{\pi}{10})$ .

## Conexões ocultas: retas e vetores

- ▶ Uma reta no plano nada mais é do que o conjunto de todos os múltiplos de um vetor

## Conexões ocultas: retas e vetores

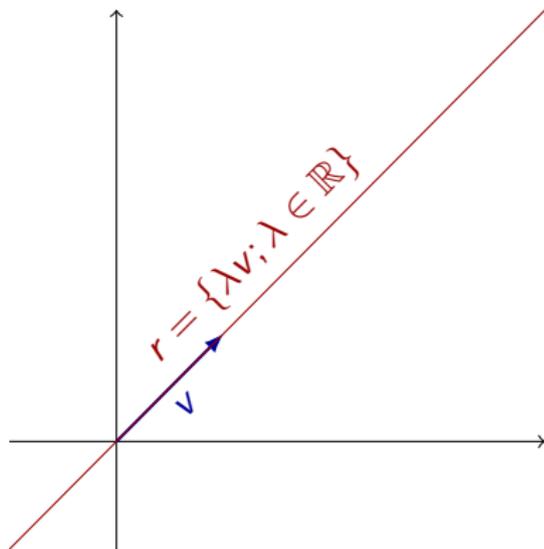
- ▶ Uma reta no plano nada mais é do que o conjunto de todos os múltiplos de um vetor



- ▶ A notação  $r = \{\lambda v; \lambda \in \mathbb{R}\}$  deve ser lida exatamente assim: *a reta  $r$  é o conjunto de todos os múltiplos  $\lambda v$  do vetor  $v$  possíveis, para todos os valores possíveis de um escalar  $\lambda \in \mathbb{R}$ .*

## Conexões ocultas: retas e vetores

- ▶ Uma reta no plano nada mais é do que o conjunto de todos os múltiplos de um vetor



- ▶ A notação  $r = \{\lambda v; \lambda \in \mathbb{R}\}$  deve ser lida exatamente assim: *a reta  $r$  é o conjunto de todos os múltiplos  $\lambda v$  do vetor  $v$  possíveis, para todos os valores possíveis de um escalar  $\lambda \in \mathbb{R}$ .*

# Coordenadas no espaço. O conjunto $\mathbb{R}^3$

## Definição

O conjunto  $\mathbb{R}^3$  é o conjunto de *todas as triplas ordenados de números reais*, i.e.

$$\mathbb{R}^3 \stackrel{\text{def.}}{=} \{(x, y, z); x, y, z \in \mathbb{R}\}.$$



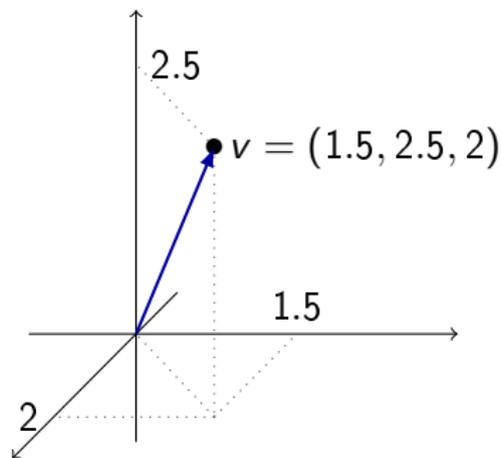
# Coordenadas no espaço. O conjunto $\mathbb{R}^3$

## Definição

O conjunto  $\mathbb{R}^3$  é o conjunto de *todas as triplas ordenados de números reais*, i.e.

$$\mathbb{R}^3 \stackrel{\text{def.}}{=} \{(x, y, z); x, y, z \in \mathbb{R}\}.$$

## Representação cartesiana



## Vetores no espaço

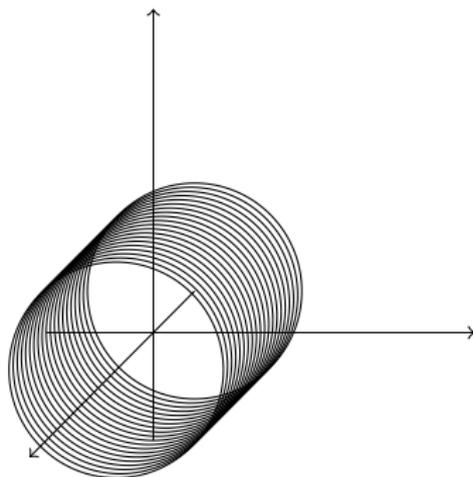
- ▶ Os elementos de  $\mathbb{R}^3$  são chamados de **vetores**.
- ▶ **Aplicação:** O conjunto  $\mathbb{R}^3$  pode ser usado para modelar posições e deslocamentos no espaço.

## Vetores no espaço

- ▶ Os elementos de  $\mathbb{R}^3$  são chamados de **vetores**.
- ▶ **Aplicação:** O conjunto  $\mathbb{R}^3$  pode ser usado para modelar posições e deslocamentos no espaço. Ele também está presente em *softwares* de modelagem 3D

## Vetores no espaço

- ▶ Os elementos de  $\mathbb{R}^3$  são chamados de **vetores**.
- ▶ **Aplicação:** O conjunto  $\mathbb{R}^3$  pode ser usado para modelar posições e deslocamentos no espaço. Ele também está presente em *softwares* de modelagem 3D



# Operações com vetores no espaço

## Soma de vetores

Sejam  $u = (x, y, z)$  e  $v = (a, b, c)$  dois vetores no plano  $\mathbb{R}^2$ . O vetor *soma* de  $u$  com  $v$  é o vetor  $u + v \stackrel{\text{def.}}{=} (x + a, y + b, z + c)$ .

# Operações com vetores no espaço

## Soma de vetores

Sejam  $u = (x, y, z)$  e  $v = (a, b, c)$  dois vetores no plano  $\mathbb{R}^2$ . O vetor *soma* de  $u$  com  $v$  é o vetor  $u + v \stackrel{\text{def.}}{=} (x + a, y + b, z + c)$ .

## Exemplos

1. Se  $u = (1, 1, 1)$  e  $v = (2, 2, 2)$  então  $u + v = (3, 3, 3)$

# Operações com vetores no espaço

## Soma de vetores

Sejam  $u = (x, y, z)$  e  $v = (a, b, c)$  dois vetores no plano  $\mathbb{R}^2$ . O vetor *soma* de  $u$  com  $v$  é o vetor  $u + v \stackrel{\text{def.}}{=} (x + a, y + b, z + c)$ .

## Exemplos

1. Se  $u = (1, 1, 1)$  e  $v = (2, 2, 2)$  então  $u + v = (3, 3, 3)$
2. Se  $u = (-7, -8.78, 9.98)$  e  $v = (7, 0.78, -0.98)$  então  $u + v = (0, -8, 9)$

# Operações com vetores no espaço

## Soma de vetores

Sejam  $u = (x, y, z)$  e  $v = (a, b, c)$  dois vetores no plano  $\mathbb{R}^2$ . O vetor *soma* de  $u$  com  $v$  é o vetor  $u + v \stackrel{\text{def.}}{=} (x + a, y + b, z + c)$ .

## Exemplos

1. Se  $u = (1, 1, 1)$  e  $v = (2, 2, 2)$  então  $u + v = (3, 3, 3)$
2. Se  $u = (-7, -8.78, 9.98)$  e  $v = (7, 0.78, -0.98)$  então  $u + v = (0, -8, 9)$

## Multiplicação por escalar

Sejam  $v = (x, y, z)$  e  $\lambda \in \mathbb{R}$ . O resultado da multiplicação do vetor  $v$  pelo escalar  $\lambda \in \mathbb{R}$  é o vetor  $\lambda v \stackrel{\text{def.}}{=} (\lambda x, \lambda y, \lambda z)$ .

# Operações com vetores no espaço

## Soma de vetores

Sejam  $u = (x, y, z)$  e  $v = (a, b, c)$  dois vetores no plano  $\mathbb{R}^2$ . O vetor *soma* de  $u$  com  $v$  é o vetor  $u + v \stackrel{\text{def.}}{=} (x + a, y + b, z + c)$ .

## Exemplos

1. Se  $u = (1, 1, 1)$  e  $v = (2, 2, 2)$  então  $u + v = (3, 3, 3)$
2. Se  $u = (-7, -8.78, 9.98)$  e  $v = (7, 0.78, -0.98)$  então  $u + v = (0, -8, 9)$

## Multiplicação por escalar

Sejam  $v = (x, y, z)$  e  $\lambda \in \mathbb{R}$ . O resultado da multiplicação do vetor  $v$  pelo escalar  $\lambda \in \mathbb{R}$  é o vetor  $\lambda v \stackrel{\text{def.}}{=} (\lambda x, \lambda y, \lambda z)$ .

## Exemplos

1. Se  $v = (1, 1, 1)$  e  $\lambda = \pi$  então  $\lambda v = (\pi, \pi, \pi)$ ;

# Operações com vetores no espaço

## Soma de vetores

Sejam  $u = (x, y, z)$  e  $v = (a, b, c)$  dois vetores no plano  $\mathbb{R}^2$ . O vetor *soma* de  $u$  com  $v$  é o vetor  $u + v \stackrel{\text{def.}}{=} (x + a, y + b, z + c)$ .

## Exemplos

1. Se  $u = (1, 1, 1)$  e  $v = (2, 2, 2)$  então  $u + v = (3, 3, 3)$
2. Se  $u = (-7, -8.78, 9.98)$  e  $v = (7, 0.78, -0.98)$  então  $u + v = (0, -8, 9)$

## Multiplicação por escalar

Sejam  $v = (x, y, z)$  e  $\lambda \in \mathbb{R}$ . O resultado da multiplicação do vetor  $v$  pelo escalar  $\lambda \in \mathbb{R}$  é o vetor  $\lambda v \stackrel{\text{def.}}{=} (\lambda x, \lambda y, \lambda z)$ .

## Exemplos

1. Se  $v = (1, 1, 1)$  e  $\lambda = \pi$  então  $\lambda v = (\pi, \pi, \pi)$ ;
2. Se  $v = (7, 4.1, 0.9)$  e  $\lambda = 10$  então  $\lambda v = (70, 41, 9)$ .

## Aplicações e conexões

- ▶ Cada vetor no espaço pode representar uma direção, sentido e comprimento de deslocamento no espaço. A soma de dois vetores representa então o deslocamento líquido obtido pela combinação de dois deslocamentos, cada um representado por um vetor.

## Aplicações e conexões

- ▶ Cada vetor no espaço pode representar uma direção, sentido e comprimento de deslocamento no espaço. A soma de dois vetores representa então o deslocamento líquido obtido pela combinação de dois deslocamentos, cada um representado por um vetor.
- ▶ Uma **reta** no espaço pode ser modelada precisamente pelo conjunto de todos os **múltiplos escalares** de um dado vetor:

## Aplicações e conexões

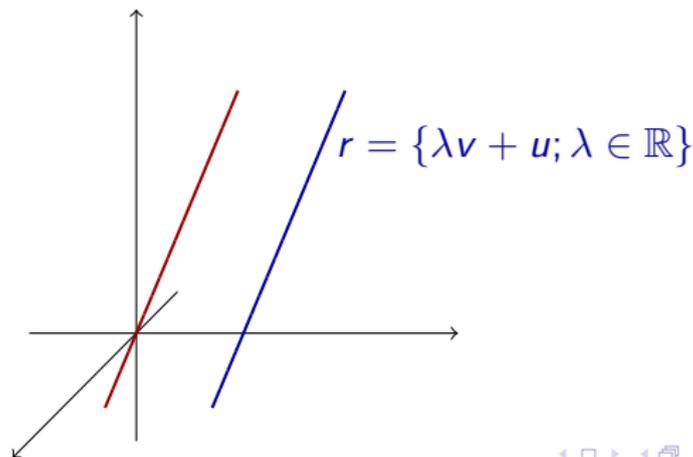
- ▶ Cada vetor no espaço pode representar uma direção, sentido e comprimento de deslocamento no espaço. A soma de dois vetores representa então o deslocamento líquido obtido pela combinação de dois deslocamentos, cada um representado por um vetor.
- ▶ Uma **reta** no espaço pode ser modelada precisamente pelo conjunto de todos os **múltiplos escalares** de um dado vetor:

$$r = \{\lambda v; \lambda \in \mathbb{R}\}.$$

## Aplicações e conexões

- ▶ Cada vetor no espaço pode representar uma direção, sentido e comprimento de deslocamento no espaço. A soma de dois vetores representa então o deslocamento líquido obtido pela combinação de dois deslocamentos, cada um representado por um vetor.
- ▶ Uma **reta** no espaço pode ser modelada precisamente pelo conjunto de todos os **múltiplos escalares** de um dado vetor:

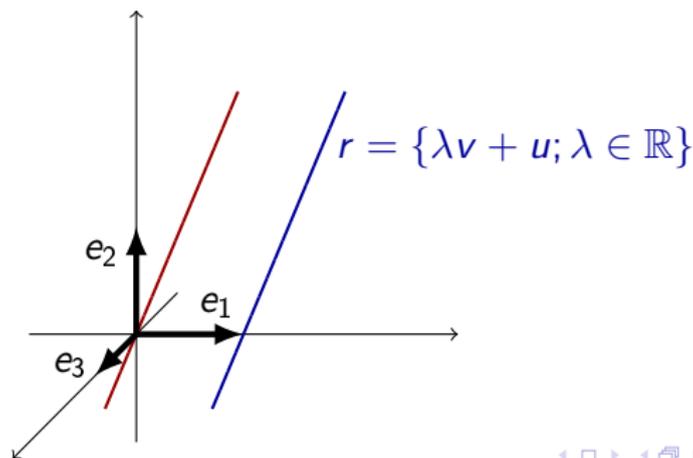
$$r = \{\lambda v; \lambda \in \mathbb{R}\}.$$



## Aplicações e conexões

- ▶ Cada vetor no espaço pode representar uma direção, sentido e comprimento de deslocamento no espaço. A soma de dois vetores representa então o deslocamento líquido obtido pela combinação de dois deslocamentos, cada um representado por um vetor.
- ▶ Uma **reta** no espaço pode ser modelada precisamente pelo conjunto de todos os **múltiplos escalares** de um dado vetor:

$$r = \{\lambda v; \lambda \in \mathbb{R}\}.$$



## Generalizações e abstração

- ▶ Observe como foi natural a passagem de  $\mathbb{R}^2$  para  $\mathbb{R}^3$  do ponto de vista **algébrico**: listas ordenadas com dois números -> listas ordenadas com três números;

## Generalizações e abstração

- ▶ Observe como foi natural a passagem de  $\mathbb{R}^2$  para  $\mathbb{R}^3$  do ponto de vista **algébrico**: listas ordenadas com dois números  $\rightarrow$  listas ordenadas com três números;
- ▶ A geometria plana e a geometria do espaço jogam um papel secundário em  $\mathbb{R}^2$  e em  $\mathbb{R}^3$ : elas podem ser usadas, se for conveniente, para provar teoremas, para fazer cálculos, para fazer aplicações (como em *softwares* de modelagem 3D). Mas a geometria como a gente conhece não é intrínseca a nenhum desses conjuntos.
- ▶ Do ponto de vista algébrico a gente pode, portanto, falar em listas ordenadas com tantos números quanto a gente quiser. As operações de soma e multiplicação por escalar tem um sentido óbvio;

## Generalizações e abstração

- ▶ Observe como foi natural a passagem de  $\mathbb{R}^2$  para  $\mathbb{R}^3$  do ponto de vista **algébrico**: listas ordenadas com dois números  $\rightarrow$  listas ordenadas com três números;
- ▶ A geometria plana e a geometria do espaço jogam um papel secundário em  $\mathbb{R}^2$  e em  $\mathbb{R}^3$ : elas podem ser usadas, se for conveniente, para provar teoremas, para fazer cálculos, para fazer aplicações (como em *softwares* de modelagem 3D). Mas a geometria como a gente conhece não é intrínseca a nenhum desses conjuntos.
- ▶ Do ponto de vista algébrico a gente pode, portanto, falar em listas ordenadas com tantos números quanto a gente quiser. As operações de soma e multiplicação por escalar tem um sentido óbvio;
- ▶ Mas qual a vantagem de estudar o  $\mathbb{R}^{357}$  ??????

## Generalizações e abstração

- ▶ Observe como foi natural a passagem de  $\mathbb{R}^2$  para  $\mathbb{R}^3$  do ponto de vista **algébrico**: listas ordenadas com dois números  $\rightarrow$  listas ordenadas com três números;
- ▶ A geometria plana e a geometria do espaço jogam um papel secundário em  $\mathbb{R}^2$  e em  $\mathbb{R}^3$ : elas podem ser usadas, se for conveniente, para provar teoremas, para fazer cálculos, para fazer aplicações (como em *softwares* de modelagem 3D). Mas a geometria como a gente conhece não é intrínseca a nenhum desses conjuntos.
- ▶ Do ponto de vista algébrico a gente pode, portanto, falar em listas ordenadas com tantos números quanto a gente quiser. As operações de soma e multiplicação por escalar tem um sentido óbvio;
- ▶ Mas qual a vantagem de estudar o  $\mathbb{R}^{357}$  ??????É difícil listar uma só, mas teremos um semestre inteiro para isso!

# Espaços euclidianos

## Definição

O *espaço euclidiano*  $\mathbb{R}^d$  é conjunto das  $d$ -uplas ordenadas de números reais:

$$\mathbb{R}^d := \{(x_1, x_2, \dots, x_d); x_1, x_2, \dots, x_d \in \mathbb{R}\}.$$

Cada elemento  $x = (x_1, x_2, \dots, x_d) \in \mathbb{R}^d$  é chamado um *vetor*, e os números  $x_1, \dots, x_d$  são chamados *coordenadas* do vetor  $x$ . O ponto  $\mathbf{0} = (0, 0, \dots, 0)$  é chamado a *origem*, ou o *vetor nulo*.

# Espaços euclidianos

## Definição

O *espaço euclidiano*  $\mathbb{R}^d$  é conjunto das  $d$ -uplas ordenadas de números reais:

$$\mathbb{R}^d := \{(x_1, x_2, \dots, x_d); x_1, x_2, \dots, x_d \in \mathbb{R}\}.$$

Cada elemento  $x = (x_1, x_2, \dots, x_d) \in \mathbb{R}^d$  é chamado um *vetor*, e os números  $x_1, \dots, x_d$  são chamados *coordenadas* do vetor  $x$ . O ponto  $\mathbf{0} = (0, 0, \dots, 0)$  é chamado a *origem*, ou o *vetor nulo*.

## Soma de vetores

Sejam  $x = (x_1, x_2, \dots, x_d) \in \mathbb{R}^d$  e  $y = (y_1, y_2, \dots, y_d) \in \mathbb{R}^d$ . O vetor *soma* de  $x$  e  $y$ , denotado por  $x + y$ , é o vetor cujas coordenadas são  $(x_1 + y_1, x_2 + y_2, \dots, x_d + y_d)$ . Em símbolos,

$$x + y = (x_1 + y_1, x_2 + y_2, \dots, x_d + y_d).$$

# Espaços euclidianos

## Multiplicação por escalar

Sejam  $x \in \mathbb{R}^d$  um vetor e  $\lambda \in \mathbb{R}$  um número real. O produto de  $\lambda$  por  $x$  é o vetor  $\lambda x = (\lambda x_1, \lambda x_2, \dots, \lambda x_d)$ .

## Exemplos

1. Sejam  $x = (0, 0, \sqrt{7}, 89, 14)$  e  $y = (\pi, 1 + \sqrt{2}, 0, 0, 0)$  vetores em  $\mathbb{R}^5$ . Então,  $x + y = (\pi, 1 + \sqrt{2}, \sqrt{7}, 89, 14) \in \mathbb{R}^5$ .

# Espaços euclidianos

## Multiplicação por escalar

Sejam  $x \in \mathbb{R}^d$  um vetor e  $\lambda \in \mathbb{R}$  um número real. O produto de  $\lambda$  por  $x$  é o vetor  $\lambda x = (\lambda x_1, \lambda x_2, \dots, \lambda x_n)$ .

## Exemplos

1. Sejam  $x = (0, 0, \sqrt{7}, 89, 14)$  e  $y = (\pi, 1 + \sqrt{2}, 0, 0, 0)$  vetores em  $\mathbb{R}^5$ . Então,  $x + y = (\pi, 1 + \sqrt{2}, \sqrt{7}, 89, 14) \in \mathbb{R}^5$ .
2. Sejam  $x = (1, 2, 3, 4) \in \mathbb{R}^4$  e  $y = (4, 3, 2, 1) \in \mathbb{R}^4$ . Então,  $x + y = (5, 5, 5, 5) \in \mathbb{R}^4$ .

# Espaços euclidianos

## Multiplicação por escalar

Sejam  $x \in \mathbb{R}^d$  um vetor e  $\lambda \in \mathbb{R}$  um número real. O produto de  $\lambda$  por  $x$  é o vetor  $\lambda x = (\lambda x_1, \lambda x_2, \dots, \lambda x_n)$ .

## Exemplos

1. Sejam  $x = (0, 0, \sqrt{7}, 89, 14)$  e  $y = (\pi, 1 + \sqrt{2}, 0, 0, 0)$  vetores em  $\mathbb{R}^5$ . Então,  $x + y = (\pi, 1 + \sqrt{2}, \sqrt{7}, 89, 14) \in \mathbb{R}^5$ .
2. Sejam  $x = (1, 2, 3, 4) \in \mathbb{R}^4$  e  $y = (4, 3, 2, 1) \in \mathbb{R}^4$ . Então,  $x + y = (5, 5, 5, 5) \in \mathbb{R}^4$ .
3. Sejam  $x = (1.13, 3, 6) \in \mathbb{R}^3$  e  $y = (3, 3, 3) \in \mathbb{R}^3$ . Então  $x + y = (4.13, 6, 9) \in \mathbb{R}^3$ .

# Espaços euclidianos

## Multiplicação por escalar

Sejam  $x \in \mathbb{R}^d$  um vetor e  $\lambda \in \mathbb{R}$  um número real. O produto de  $\lambda$  por  $x$  é o vetor  $\lambda x = (\lambda x_1, \lambda x_2, \dots, \lambda x_d)$ .

## Exemplos

1. Sejam  $x = (0, 0, \sqrt{7}, 89, 14)$  e  $y = (\pi, 1 + \sqrt{2}, 0, 0, 0)$  vetores em  $\mathbb{R}^5$ . Então,  $x + y = (\pi, 1 + \sqrt{2}, \sqrt{7}, 89, 14) \in \mathbb{R}^5$ .
2. Sejam  $x = (1, 2, 3, 4) \in \mathbb{R}^4$  e  $y = (4, 3, 2, 1) \in \mathbb{R}^4$ . Então,  $x + y = (5, 5, 5, 5) \in \mathbb{R}^4$ .
3. Sejam  $x = (1.13, 3, 6) \in \mathbb{R}^3$  e  $y = (3, 3, 3) \in \mathbb{R}^3$ . Então  $x + y = (4.13, 6, 9) \in \mathbb{R}^3$ .
4. Se  $x = (1, 2, 1, -7) \in \mathbb{R}^4$  e  $\lambda = 9 \in \mathbb{R}$  então  $\lambda x = (9, 18, 9, -63) \in \mathbb{R}^4$ .

# Espaços euclidianos

## Multiplicação por escalar

Sejam  $x \in \mathbb{R}^d$  um vetor e  $\lambda \in \mathbb{R}$  um número real. O produto de  $\lambda$  por  $x$  é o vetor  $\lambda x = (\lambda x_1, \lambda x_2, \dots, \lambda x_n)$ .

## Exemplos

1. Sejam  $x = (0, 0, \sqrt{7}, 89, 14)$  e  $y = (\pi, 1 + \sqrt{2}, 0, 0, 0)$  vetores em  $\mathbb{R}^5$ . Então,  $x + y = (\pi, 1 + \sqrt{2}, \sqrt{7}, 89, 14) \in \mathbb{R}^5$ .
2. Sejam  $x = (1, 2, 3, 4) \in \mathbb{R}^4$  e  $y = (4, 3, 2, 1) \in \mathbb{R}^4$ . Então,  $x + y = (5, 5, 5, 5) \in \mathbb{R}^4$ .
3. Sejam  $x = (1.13, 3, 6) \in \mathbb{R}^3$  e  $y = (3, 3, 3) \in \mathbb{R}^3$ . Então  $x + y = (4.13, 6, 9) \in \mathbb{R}^3$ .
4. Se  $x = (1, 2, 1, -7) \in \mathbb{R}^4$  e  $\lambda = 9 \in \mathbb{R}$  então  $\lambda x = (9, 18, 9, -63) \in \mathbb{R}^4$ .
5. Se  $x = (1, \sqrt{\pi}, \pi) \in \mathbb{R}^3$  e  $\lambda = \sqrt{\pi}$  então  $\lambda x = (\sqrt{\pi}, \pi, \pi\sqrt{\pi}) \in \mathbb{R}^3$ .

# Espaços euclidianos

## Multiplicação por escalar

Sejam  $x \in \mathbb{R}^d$  um vetor e  $\lambda \in \mathbb{R}$  um número real. O produto de  $\lambda$  por  $x$  é o vetor  $\lambda x = (\lambda x_1, \lambda x_2, \dots, \lambda x_n)$ .

## Exemplos

1. Sejam  $x = (0, 0, \sqrt{7}, 89, 14)$  e  $y = (\pi, 1 + \sqrt{2}, 0, 0, 0)$  vetores em  $\mathbb{R}^5$ . Então,  $x + y = (\pi, 1 + \sqrt{2}, \sqrt{7}, 89, 14) \in \mathbb{R}^5$ .
2. Sejam  $x = (1, 2, 3, 4) \in \mathbb{R}^4$  e  $y = (4, 3, 2, 1) \in \mathbb{R}^4$ . Então,  $x + y = (5, 5, 5, 5) \in \mathbb{R}^4$ .
3. Sejam  $x = (1.13, 3, 6) \in \mathbb{R}^3$  e  $y = (3, 3, 3) \in \mathbb{R}^3$ . Então  $x + y = (4.13, 6, 9) \in \mathbb{R}^3$ .
4. Se  $x = (1, 2, 1, -7) \in \mathbb{R}^4$  e  $\lambda = 9 \in \mathbb{R}$  então  $\lambda x = (9, 18, 9, -63) \in \mathbb{R}^4$ .
5. Se  $x = (1, \sqrt{\pi}, \pi) \in \mathbb{R}^3$  e  $\lambda = \sqrt{\pi}$  então  $\lambda x = (\sqrt{\pi}, \pi, \pi\sqrt{\pi}) \in \mathbb{R}^3$ .

## Abstraindo ainda mais

- ▶ Abstração  $\implies$  ganho de flexibilidade para fazer modelagem;

## Abstraindo ainda mais

- ▶ Abstração  $\implies$  ganho de flexibilidade para fazer modelagem;
- ▶ Muita abstração pode resultar num objeto matemático difícil de encontrar representatividade na realidade;

## Abstraindo ainda mais

- ▶ Abstração  $\implies$  ganho de flexibilidade para fazer modelagem;
- ▶ Muita abstração pode resultar num objeto matemático difícil de encontrar representatividade na realidade;
- ▶ Pouca abstração pode resultar num objeto matemático simplório demais para fornecer conclusões não-triviais;

## Abstraindo ainda mais

- ▶ Abstração  $\implies$  ganho de flexibilidade para fazer modelagem;
- ▶ Muita abstração pode resultar num objeto matemático difícil de encontrar representatividade na realidade;
- ▶ Pouca abstração pode resultar num objeto matemático simplório demais para fornecer conclusões não-triviais;
- ▶ Existe um equilíbrio tênue!

## Abstraindo ainda mais

- ▶ Abstração  $\implies$  ganho de flexibilidade para fazer modelagem;
- ▶ Muita abstração pode resultar num objeto matemático difícil de encontrar representatividade na realidade;
- ▶ Pouca abstração pode resultar num objeto matemático simplório demais para fornecer conclusões não-triviais;
- ▶ Existe um equilíbrio tênue!
- ▶ No entanto, às vezes os objetos mais exóticos encontram aplicações inesperadas (Ex.: geometria algébrica sendo usada em criptografia e segurança da internet)

## Abstraindo ainda mais

- ▶ Abstração  $\implies$  ganho de flexibilidade para fazer modelagem;
- ▶ Muita abstração pode resultar num objeto matemático difícil de encontrar representatividade na realidade;
- ▶ Pouca abstração pode resultar num objeto matemático simplório demais para fornecer conclusões não-triviais;
- ▶ Existe um equilíbrio tênue!
- ▶ No entanto, às vezes os objetos mais exóticos encontram aplicações inesperadas (Ex.: geometria algébrica sendo usada em criptografia e segurança da internet)
- ▶ A melhor postura é manter aberta e aprender o máximo possível.

# Espaços Vetoriais

- ▶ Espaços vetoriais generalizam os espaços euclidianos;

# Espaços Vetoriais

- ▶ Espaços vetoriais generalizam os espaços euclidianos;
- ▶ Eles sintetizam a estrutura algébrica fundamental à ideia de **linearidade**;

# Espaços Vetoriais

- ▶ Espaços vetoriais generalizam os espaços euclidianos;
- ▶ Eles sintetizam a estrutura algébrica fundamental à ideia de **linearidade**;

## Definição

Um *espaço vetorial* é um conjunto  $E$ , cujos elementos são chamados *vetores*, no qual estão definidas duas operações

1. *soma de vetores* que a cada par  $u, v \in E$  associa um novo elemento de  $E$ , o qual denotamos por  $u + v$ .
2. *multiplicação de vetores por um escalar* que a cada elemento  $v \in E$  e a cada número real  $\lambda \in \mathbb{R}$  associa um novo elemento de  $E$ , o qual denotamos por  $\lambda v$ .

Estas operações devem ainda satisfazer um conjunto de vários axiomas

## Axiomas de espaço vetorial

- ▶ **comutatividade:**  $u + v = v + u$ ;
- ▶ **associatividade:**  $(u + v) + w = u + (v + w)$ ;
- ▶ **vetor nulo:** existe um vetor  $0 \in E$  tal que  $0 + u = u + 0 = u$ , para todo  $u \in E$ ;
- ▶ **simétrico aditivo:** para cada  $u \in E$  existe um vetor  $-u \in E$  que satisfaz  $u + (-u) = -u + u = 0$ ;
- ▶ **distributividade:** se  $\alpha, \beta \in \mathbb{R}$  e  $u \in E$  então

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

e se, além disso,  $v \in E$  então

$$\alpha(u + v) = \alpha u + \alpha v;$$

- ▶ **neutro multiplicativo:**  $1 \cdot u = u$ , para todo  $u \in E$ .

## Exemplos de espaços vetoriais

- ▶ Espaços euclidianos  $\mathbb{R}^d$ , com as operações de soma de vetores e multiplicação por escalar;

## Exemplos de espaços vetoriais

- ▶ Espaços euclidianos  $\mathbb{R}^d$ , com as operações de soma de vetores e multiplicação por escalar;
- ▶ O espaço  $C^0(\mathbb{R}; \mathbb{R})$  de todas as funções contínuas  $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ , com as operações  $(f + g)(x) \stackrel{\text{def.}}{=} f(x) + g(x)$  e  $(\lambda f)(x) = \lambda f(x)$ .

## Exemplos de espaços vetoriais

- ▶ Espaços euclidianos  $\mathbb{R}^d$ , com as operações de soma de vetores e multiplicação por escalar;
- ▶ O espaço  $C^0(\mathbb{R}; \mathbb{R})$  de todas as funções contínuas  $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ , com as operações  $(f + g)(x) \stackrel{\text{def.}}{=} f(x) + g(x)$  e  $(\lambda f)(x) = \lambda f(x)$ .
- ▶ O subconjunto  $\mathcal{P}_d(\mathbb{R}) \subset C^0(\mathbb{R}; \mathbb{R})$  dos polinômios  $p : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  de grau  $\leq d$ , ou seja o conjunto de todas as funções  $p : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  do tipo

## Exemplos de espaços vetoriais

- ▶ Espaços euclidianos  $\mathbb{R}^d$ , com as operações de soma de vetores e multiplicação por escalar;
- ▶ O espaço  $C^0(\mathbb{R}; \mathbb{R})$  de todas as funções contínuas  $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ , com as operações  $(f + g)(x) \stackrel{\text{def.}}{=} f(x) + g(x)$  e  $(\lambda f)(x) = \lambda f(x)$ .
- ▶ O subconjunto  $\mathcal{P}_d(\mathbb{R}) \subset C^0(\mathbb{R}; \mathbb{R})$  do polinômios  $p : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  de grau  $\leq d$ , ou seja o conjunto de todas as funções  $p : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  do tipo

$$p(x) = c_0 + c_1x + c_2x^2 + \dots + c_dx^d = \sum_{\ell=0}^d c_\ell x^\ell.$$