

# Capítulo 1

## Espaços Vetoriais

Videoaula 12 - Espaços Vetoriais

<https://www.youtube.com/watch?v=UkKQEYRdiks>

Videoaula 18 - Espaços Vetoriais Abstratos

<https://www.youtube.com/watch?v=dkaUQG1Ic3A>

Videoaula 13 - Subespaços Vetoriais

<https://www.youtube.com/watch?v=4D-q80IXa94>

Videoaula 16 - Base e Dimensão

<https://www.youtube.com/watch?v=wSXwQ3gM7Eo>

Videoaula 17 - Coordenadas

<https://www.youtube.com/watch?v=GPnZsHawg6A>

Videoaula 20 - Ortogonalidade

<https://www.youtube.com/watch?v=QxsxaQrCHww>

Videoaula 21 - Processo de Ortogonalização de Gram-Schmidt

<https://www.youtube.com/watch?v=GbQ-pjpsY9Q>

## 1.1 Espaços Vetoriais

Espaços vetoriais são, basicamente, a nossa bancada de trabalho, e os vetores, as ferramentas com as quais construímos muitas funcionalidades. Exemplos disso são as LLMs (ChatGPT, Gemini, DeepSeek) e os sites de busca (Google, DuckDuckGo). Eles utilizam vetores para executar suas tarefas: todas as entradas são convertidas para dentro de um espaço vetorial e, de acordo com a posição do seu vetor, o sistema aproxima os resultados mais relevantes para você.

Além das aplicações na vida real, também temos na matemática pura, espaços vetoriais são muito necessário em cálculo de múltiplas variáveis e uma das bases de análise funcional.

**Definição 1.1.1.** *Espaços vetorial é um conjunto  $V$  não vazio no qual existe as operações de adição (entre vetores) e multiplicação por um número real (escalar), respeitando as seguintes propriedades com as operações citadas, sendo  $u, v$  e  $w$  vetores e  $\alpha$  e  $\beta$  escalares:*

**Adição:**

- (A1)  $u + v = v + u$  (Comutatividade);
- (A2)  $(u + v) + w = u + (v + w)$  (Associatividade);
- (A3)  $\exists v : v + u = u + v = u$  denotamos  $v$  por  $\vec{0}$  (Vetor nulo);
- (A4)  $\forall u \exists v : u + v = v + u = \vec{0}$  denotamos  $v$  por  $-u$  (Inverso aditivo).

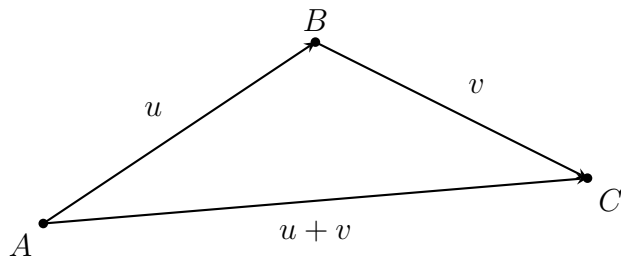
**Multiplicação por Escalar:**

- (M1)  $\alpha(u + v) = \alpha u + \alpha v$  (Distributividade de um escalar);
- (M2)  $(\alpha + \beta)v = \alpha v + \beta v$  (Distributividade de um vetor);
- (M3)  $v \cdot 1 = v$  (Multiplicação por 1);
- (M4)  $\alpha(\beta \cdot v) = (\alpha \cdot \beta)v$  (Associatividade).

**Definição 1.1.2.** *Elementos de um espaço vetorial  $V$  são denominados **vetores**.*

*Exemplo 1.1.3* (Espaço real -  $\mathbb{R}^n$ ). O plano euclidiano de dimensão  $n$  ( $\mathbb{R}^n$ ) é um dos exemplos mais clássicos de espaço vetorial, seja dois vetores  $u = (\eta_1, \dots, \eta_n)$  e  $v = (\delta_1, \dots, \delta_n)$  e também  $\alpha$  sendo escalar, com sua soma e multiplicação definido por:

$$\begin{aligned} u + v &= (\eta_1 + \delta_1, \dots, \eta_n + \delta_n) \\ \alpha \cdot u &= (\alpha\eta_1, \dots, \alpha\eta_n) \end{aligned}$$

(Exemplo no  $\mathbb{R}^2$ )

*Exemplo 1.1.4* (Espaço de matrizes  $n \times m$ ). O conjunto das matrizes  $n \times m$  com soma entre vetores e multiplicação por escalar definido da seguinte forma:

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1m} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2m} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nm} \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} b_{11} & b_{12} & \dots & b_{1m} \\ b_{21} & b_{22} & \dots & b_{2m} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ b_{n1} & b_{n2} & \dots & b_{nm} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} (a+b)_{11} & (a+b)_{12} & \dots & (a+b)_{1m} \\ (a+b)_{21} & (a+b)_{22} & \dots & (a+b)_{2m} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ (a+b)_{n1} & (a+b)_{n2} & \dots & (a+b)_{nm} \end{bmatrix}$$

$$\alpha \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1m} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2m} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nm} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} (\alpha a)_{11} & (\alpha a)_{12} & \dots & (\alpha a)_{1m} \\ (\alpha a)_{21} & (\alpha a)_{22} & \dots & (\alpha a)_{2m} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ (\alpha a)_{n1} & (\alpha a)_{n2} & \dots & (\alpha a)_{nm} \end{bmatrix}$$

é um espaço vetorial, chamado de espaço vetorial das matrizes  $n \times m$ .

## Exercícios

1. Descreva o vetor nulo dos seguintes espaços vetoriais, considerando as operações usuais:

a)  $\mathbb{R}^5$

b)  $\mathbb{M}_{3 \times 2}$

2. Mostre que o espaço  $\mathbb{P}_n = \{p(x) = a_0 + a_1x + a_2x^2 + \dots + a_nx^n : a_0, a_1, a_2, a_3, \dots, a_n \in \mathbb{R}\}$  dos polinômios reais de grau menor ou igual a  $n$  é um espaço vetorial real, com as operações usuais de soma e multiplicação por escalar.
3. Verifique se  $V = \{x \in \mathbb{R} : x > 0\}$  é um espaço vetorial com as operações de adição ( $\oplus$ ) e a multiplicação por escalar ( $\odot$ ) dadas abaixo. Em caso positivo, prove e indique o vetor nulo (neutro aditivo) e o inverso aditivo.

$$x \oplus y = xy \quad \text{e} \quad \alpha \odot x = x^\alpha$$

## 1.2 Subespaços Vetoriais

Subespaços vetoriais são subconjuntos de um espaço vetorial maior que ainda utilizam das mesmas operações e são "independentes" do espaço vetorial original, sendo mais exato:

**Definição 1.2.1.** *Seja  $E$  um espaço vetorial. Um **subespaço vetorial** (ou simplesmente **subespaço**) de  $E$  é um subconjunto  $F \subset E$  com as seguintes propriedades:*

(P1)  $\vec{0} \in F$ ;

(P2) Se  $u, v \in F$  então  $u + v \in F$ ;

(P3) Se  $v \in F$  então, para todo  $\alpha \in \mathbb{R}$ ,  $\alpha v \in F$ .

Decorrendo da definição, percebemos que todo subespaço é um espaço vetorial em si mesmo, também percebemos que em todo espaço vetorial existe o **subespaço trivial**, composto somente pelo vetor nulo.

## Exercícios

1. Prove que um plano é um subespaço vetorial de  $\mathbb{R}^3$  se, e somente se, o plano passa pela origem.
2. Sejam  $A_{m \times n}$  e  $B_{n \times 1}$  matrizes. Prove que o conjunto solução de  $AX = B$  é subespaço vetorial de  $M_{n \times 1}$  se, e somente se,  $B = 0$ .

## 1.3 Base, Dimensão e Coordenadas

Os espaços vetoriais de dimensão finita (finitas coordenadas) são composto por uma estrutura algébrica simples, sendo principalmente evidenciados pelo conceito de base. Pense como a base sendo um gerador de espaços vetoriais, assim como um vetor (ou dois vetores) no  $\mathbb{R}^n$  geram uma reta (ou um plano) é possível expandir isso para dimensões maiores ou outros conceitos utilizando de bases.

Recapitulando os conceitos da seção 2.3, mas agora com uma noção vetorial ao invés de matricial, temos que:

**Definição 1.3.1.** *Seja  $E$  um espaço vetorial. Dizemos que  $X \subset E$  é **linearmente independente** quando nenhum vetor  $v \in X$  é combinação linear de outros elementos de  $X$ .*

**Observação.** Perceba que dessa definição temos que caso  $\vec{0}$  esteja no subconjunto  $X$  teremos consequentemente que  $X$  é L.D., pois  $\vec{0}$  pode ser gerado por quaisquer combinação linear que seus coeficientes sejam todos nulos.

$$\vec{0} = 0 \cdot v_1 + \dots + 0 \cdot v_m$$

**Definição 1.3.2.** *Dizemos que  $X$  é **linearmente dependente** quando **não é linearmente independente**.*

Fazendo ainda conexão com a seção 2.3, temos o seguinte teorema que faz a ligação com matrizes:

**Teorema 1.3.3.** *Seja  $X$  um subconjunto no espaço vetorial  $E$ . Se a única combinação linear de  $X$  que gera o vetor nulo é aquela cujos coeficientes são todos iguais a zero, então  $X$  é L.I.*

**Prova.** Suponha por absurdo que se tenha coeficientes nem todos nulos que podemos ter  $\alpha_1 v_1 + \dots + \alpha_m v_m = 0$  com  $v_1, \dots, v_m \in X$ . Vamos supor que  $\alpha_1 \neq 0$  por via de simplicidade. Então temos que  $v_1 = -(\frac{\alpha_2}{\alpha_1})v_2 - \dots - (\frac{\alpha_m}{\alpha_1})v_m = 0$ , o que deixa  $v_1$  como combinação linear de outros elementos de  $X$ .  $\square$

*Exemplo 1.3.4 (Vetores canônicos).* Os vetores canônicos no  $\mathbb{R}^n$  são L.I., basta observar que cada vetor difere um do outro em duas coordenadas, pegue  $e_1 = (1, 0, 0)$ ,  $e_2 = (0, 1, 0)$  e  $e_3 = (0, 0, 1)$  no  $\mathbb{R}^3$  por exemplo, teremos que é impossível formar uma combinação linear de um a partir do outro.

**Definição 1.3.5.** *Dizemos que o conjunto  $\mathcal{B}$  é uma **base** do espaço vetorial  $E$  se:*

1.  $\mathcal{B} \subset E$ ;
2.  $\mathcal{B}$  é L.I.;
3.  $\mathcal{B}$  gera o espaço vetorial  $E$ .

**Observação.** Isto significa que todos os vetores de  $E$  podem ser reescritos como combinação linear dos vetores da base  $\mathcal{B}$  de  $E$ . Volto a trazer o que foi falado antes da reta e do plano, podemos representar todos os vetores de um plano como combinação linear de dois vetores não

paralelos desse mesmo plano, o mesmo ocorre com o  $\mathbb{R}^3$ , mas com 3 vetores não coplanares.

**Definição 1.3.6.** Se  $\mathcal{B}$  é uma base de  $E$  e  $w$  é um vetor formado pela combinação linear  $\alpha_1 v_1 + \dots + \alpha_m v_m$  com  $v_1, \dots, v_m \in \mathcal{B}$  então dizemos que  $\alpha_1, \dots, \alpha_m$  são as **coordenadas** de  $w$ .

**Observação.** Também pode ser reinterpretado como os coeficientes dados aos vetores da base para se obter o vetor  $w$ .

**Definição 1.3.7.** A **dimensão** de um espaço vetorial é a cardinalidade de alguma base desse mesmo espaço, ou seja, a quantidade de elementos que uma base desse espaço tem.

Com o teorema a seguir vemos que podemos sim escolher qualquer base para obtermos a dimensão de um espaço vetorial, por conta que todas as bases de um mesmo espaço vetorial obtém de uma mesma quantidade de elementos.

**Lema.** Todo sistema linear homogêneo que o número de incógnitas é maior do que o número de equações admite uma solução não trivial.

**Prova:** Use o teorema 2.2.18. □

### Teorema 1.3.8.

*Exemplo 1.3.9* (Vetores canônicos). Novamente trazendo os vetores canônicos, como dito antes eles são L.I. e sempre estarão contidos no  $\mathbb{R}^n$ , podemos reescrever qualquer vetor  $v = (a_1, \dots, a_n)$  com  $a_1, \dots, a_n \in \mathbb{R}$  como:

$$v = a_1 \cdot e_1 + \dots + a_n \cdot e_n$$

*Exemplo 1.3.10* (Base nula). Como vimos antes sabemos que existe o espaço vetorial trivial, i.e. que só contém o vetor nulo, este é o único espaço vetorial

## 1.4 Produto Interno

## 1.5 Ortogonalidade

### 1.5.1 Processo de Ortogonalização de Gram-Schmidt