

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 α e β 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).

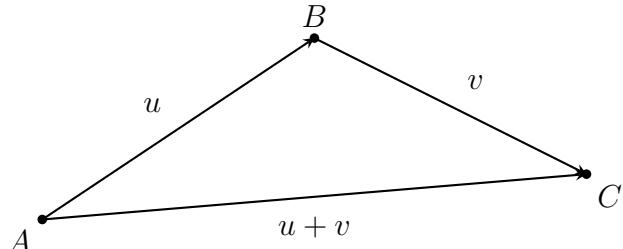
Multiplicação por Escalar:

- (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 α 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 da matrizes $n \times m$.

Exercícios

- Descreva o vetor nulo dos seguintes espaços vetoriais, considerando as operações usuais:
 - \mathbb{R}^5
 - $\mathbb{M}_{3 \times 2}$
- 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.
- 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.

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

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 $a_1, \dots, a_n \in \mathbb{R}^n$ 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