

## 1 DEFINIÇÃO DE ESPAÇO VETORIAL

Um espaço vetorial  $S$  deve atender às seguintes propriedades:

- (i) comutatividade:  $u + v = v + u$ ;
- (ii) associatividade:  $(u + v) + w = u + (v + w)$  e  $(\alpha\beta)u = \alpha(\beta u)$ ;
- (iii) vetor nulo: existe um vetor  $0 \in S$ , chamado vetor nulo, ou vetor zero, tal que  $u + 0 = 0 + u = u$  para todo  $u \in S$ ;
- (iv) inverso aditivo: para cada vetor  $u \in S$  existe um vetor  $-u \in S$ , chamado o inverso aditivo, ou o simétrico de  $S$ , tal que  $u + (-u) = (-u) + u = 0$ ;
- (v) distributividade:  $(\alpha + \beta)v = \alpha v + \beta v$  e  $\alpha(u + v) = \alpha u + \alpha v$ ;
- (vi) multiplicação pela unidade:  $1 \cdot v = v$ .

Todos esses axiomas devem ser satisfeitos para  $\alpha$  e  $\beta \in \mathbb{R}$  e  $u, v, w \in S$  quaisquer.

### 1.1 Exemplos

- 1. O espaço vetorial euclidiano  $\mathbb{R}^n$ , para  $n \in \mathbb{N}$ .
- 2. O conjunto das matrizes de ordem  $m \times n$  com  $m, n \in \mathbb{N}$  e valores reais formam um espaço vetorial.
- 3. Os elementos do espaço  $\mathbb{R}^\infty$ .
- 4. Seja  $X$  um conjunto não-vazio qualquer. Denota-se por  $\mathbb{F}(X, \mathbb{R})$  o conjunto de todas as funções reais  $f, g : X \rightarrow \mathbb{R}$ . Este conjunto  $\mathbb{F}$  se torna um espaço vetorial quando definimos a soma  $f + g$  de duas funções e  $\alpha \cdot f$  o produto por uma função escalar:  $(f + g)(x) = f(x) + g(x)$ ,  $(\alpha f)(x) = \alpha \cdot f(x)$ .

## 2 SUBESPAÇOS VETORIAIS

Um subespaço vetorial do espaço vetorial  $S$  é um subconjunto  $T \subset S$  que atende aos axiomas que definem  $S$  como um espaço vetorial e é por si só um espaço vetorial.

Seja  $S$  um espaço vetorial, chamaremos de subespaço vetorial de  $S$  o subconjunto  $T$  de  $S$  que atenda às seguintes propriedades:

- (i)  $0 \in T$ ;
- (ii) Se  $u, v \in T$  então  $u + v \in T$ ;
- (iii) Se  $u \in T$  então  $\alpha u \in T$ .

### 2.1 Exemplos

- 1. Seja  $v \in S$  um vetor não nulo. O conjunto  $T = \alpha v; \alpha \in \mathbb{R}$  de todos os múltiplos de  $v$  é um subespaço de  $S$ .
- 2. Seja  $S = \mathbb{F}(\mathbb{R}, \mathbb{R})$  o espaço vetorial de todas as funções reais de uma variável real ( $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ ). Para cada  $k \in \mathbb{N}$ , o conjunto  $C^k(\mathbb{R})$  das funções  $k$ -vezes continuamente diferenciáveis é um subespaço de  $S$ .

### 2.2 Soma Direta

Sejam  $T_1$  e  $T_2$  subespaços de  $S$ . Podemos obter a partir de  $T_1$  e  $T_2$  um novo subespaço de  $S$  através da união entre esses dois subespaços ( $T_1 \cup T_2$ ); que é, simplesmente, o conjunto formado por todas as somas  $t_1 + t_2$ , onde  $t_1 \in T_1$  e  $t_2 \in T_2$ . Esse novo espaço será representado por  $T_1 + T_2$ .

Quando os subespaços  $T_1, T_2 \subset S$  têm em comum apenas o elemento 0, ou seja,  $T_1 \cap T_2 = 0$ , escreve-se  $T_1 \oplus T_2$  ao invés de  $T_1 + T_2$  e diz-se que  $T = T_1 \oplus T_2$  ( $T$  é a soma direta de  $T_1$  e  $T_2$ ).

**Teorema 2.1.** *Sejam  $T, T_1, T_2$  subespaços de  $S$ , com  $T_1 \subset T$  e  $T_2 \subset T$ . As seguintes afirmações são equivalentes:*

- 1.  $T = T_1 \oplus T_2$ ;
- 2. todo elemento  $r \in T$  se escreve de maneira única como a soma  $r = t_1 + t_2$ , onde  $t_1 \in T_1$  e  $t_2 \in T_2$ .

## 3 BASES

**Definição.** *Combinação linear: seja  $u_i, (i = 1, \dots, n)$  um conjunto de vetores de um espaço vetorial  $S$ , então diz-se que  $v$  é uma combinação linear dos vetores  $u_i$  se:*

$$v = \sum_{i=1}^n \alpha_i u_i.$$

Seja  $T$  um subconjunto do espaço vetorial  $S$ . O subespaço de  $S$  gerado por  $T$  é, por definição, o conjunto de todas as combinações lineares  $\alpha_1 u_1 + \alpha_2 u_2 + \dots + \alpha_n u_n$  de vetores  $u_1, u_2, \dots, u_n \in T$ . Quando o subespaço gerado por  $T$  coincide com  $S$ , dizemos que  $T$  é um conjunto de geradores de  $S$ , neste caso para todo  $v \in S$  tem-se:  $v = \alpha_1 u_1 + \alpha_2 u_2 + \dots + \alpha_n u_n$ . Ou seja, qualquer elemento de  $S$  pode ser obtido através de uma combinação linear dos vetores de  $T$ .

### 3.1 Exemplo

- 1. Os chamados vetores canônicos constituem um conjunto de geradores do espaço  $\mathbb{R}^n$ .

**Definição.** Conjunto linearmente independente: seja  $S$  um espaço vetorial. Diz-se que um conjunto  $T \subset S$  é linearmente independente (LI) quando nenhum vetor  $u \in T$  é combinação linear dos outros elementos de  $T$ .

**Observação.** No caso de  $T = u$ , dizemos que  $T$  é LI se  $u \neq 0$ .

**Teorema 3.1.** Seja  $T$  um conjunto LI do espaço  $S$ . Se:

$$\alpha_1 u_1 + \dots + \alpha_n u_n = 0$$

com  $u_i \in T$ , então  $\alpha_1 = \alpha_2 = \dots = \alpha_n = 0$ .

### 3.2 Exemplos

1. Os chamados vetores canônicos são LI.
2. Os monômios  $1, x, x^2, \dots, x^n$  em  $P^n$  são LI.

**Observação.** De forma evidente, se um conjunto não é LI, ele é linearmente dependente (LD).

**Definição.** Base: uma base de um espaço  $S$  é um conjunto  $B \subset S$  linearmente independente que gera  $S$ . Se  $\mathfrak{B} = \{u_1, u_2, \dots, u_n\}$  é uma base de  $S$ , logo  $v = \alpha_1 u_1 + \dots + \alpha_n u_n$ , então  $\alpha_1, \dots, \alpha_n$  são as coordenadas de  $v$  na base  $\mathfrak{B}$ .

### 3.3 Exemplos

1. Os chamados vetores canônicos formam uma base de  $\mathbb{R}^n$ . Os monômios  $1, x, x^2, \dots, x^n$  formam uma base de  $P^n$ .
2. O conjunto de monômios de grau arbitrário  $\{1, x, x^2, \dots, x^n, \dots\}$  formam uma base do espaço  $P$  de todos os polinômios reais.
3. O conjunto  $X = \{\overline{e_1}, \dots, \overline{e_n}, \dots\} \subset \mathbb{R}^\infty$ , onde  $\overline{e_n} = [0, \dots, 0, 1, 0, \dots]$  é LI, mas não gera  $\mathbb{R}^\infty$ .

**Observação.** Houve um debate na Matemática sobre a existência ou não de uma base para  $\mathbb{R}^\infty$ . O que se sabe é:  $\mathbb{R}^\infty$  possui uma base que não se consegue computar, pois existe o lema de Zorn que garante que todo espaço vetorial tem uma base.

**Teorema 3.2.** Se os vetores  $v_1, \dots, v_n$  geram o espaço  $S$ , então qualquer conjunto com mais de  $n$  vetores em  $S$  é LD.

**Corolário 3.1.** Se os vetores  $v_1, \dots, v_n$  geram o espaço  $S$  e os vetores  $u_1, \dots, u_m$  são LI, então  $m \leq n$ .

**Corolário 3.2.** Se o espaço vetorial  $S$  tem uma base  $\mathfrak{B} = \{u_1, u_2, \dots, u_n\}$  com  $n$  elementos, então qualquer base de  $S$  também possuirá  $n$  elementos.

**Definição.** Dimensão: diz-se que um espaço vetorial  $S$  tem dimensão finita quando admite uma base  $\mathfrak{B} = \{u_1, u_2, \dots, u_n\}$  com um número finito  $n$  de elementos. Pelo corolário 2, o número de elementos é o mesmo para todas as bases, logo denota-se a dimensão do espaço  $S$ :  $n = \dim S$ . O espaço vetorial  $S$  formado apenas pelo elemento 0 tem dimensão 0.

**Corolário 3.3.** Se a dimensão de um espaço  $S$  é  $n$ , um conjunto com  $n$  vetores gera  $S$  se, e somente se é LI.

**Teorema 3.3.** Seja  $S$  um espaço vetorial de dimensão finita  $n$ , então:

- (i) todo conjunto  $X$  de geradores de  $S$  contém uma base;
- (ii) todo conjunto LI  $\{v_1, \dots, v_m\} \subset S$  está contido numa base;
- (iii) todo subespaço  $T \subset S$  tem dimensão finita  $\leq n$ ;
- (iv) se a dimensão do subespaço  $T \subset S$  é igual a  $n$ , então  $T = S$ .

### 3.4 Exemplos

1. Os monômios  $1, x, x^2, \dots, x^n$  constituem uma base de  $P^n$  (polinômios de grau  $\leq n$ ), logo  $P^n$  tem dimensão finita igual a  $n + 1$ .
2. O espaço  $P$  de todos os polinômios tem dimensão infinita.
3.  $\mathbb{R}^\infty$  tem dimensão infinita.
4. O espaço vetorial  $M_{(m \times n)}$  das matrizes de ordem  $m \times n$  tem dimensão igual a  $m \cdot n$ .

## 4 TRANSFORMAÇÕES LINEARES

**Definição.** Transformação linear: sejam  $T, S$  espaços vetoriais. Uma transformação linear  $A : T \rightarrow S$  é uma correspondência que associa a cada vetor  $v \in T$  um vetor  $A(v) = A \cdot v = Av \in S$  de modo que, para todos  $u, v \in T$  e  $\alpha \in \mathbb{R}$  valham:

- (i)  $A(u + v) = Au + Av$ ;
- (ii)  $A(\alpha v) = \alpha Av$ .

O vetor  $Av$  é chamado de imagem de  $v$  pela transformação  $A$ .

Consequências:

- (i)  $A(0) = 0, A(0) = A(0 + 0) = A(0) + A(0)$ ;
- (ii)  $u, v \in S$  e  $\alpha, \beta \in \mathbb{R}$  tem-se:  $A(\alpha u + \beta v) = A(\alpha u) + A(\beta v) = \alpha Au + \beta Av$ ;
- (iii) generalizando, sejam  $v_1, \dots, v_m \in S$  e  $\alpha_1, \dots, \alpha_m \in \mathbb{R}$ , vale:  $A(\alpha_1 v_1 + \dots + \alpha_m v_m) = \alpha_1 Av_1 + \dots + \alpha_m Av_m$ ;
- (iv)  $A(-v) = -Av$  e  $A(u - v) = Au - Av$ .

A soma de duas transformações lineares  $A, B : T \rightarrow S$  e o produto de uma transformação linear (TL)  $A : T \rightarrow S$  por um número  $\alpha \in \mathbb{R}$  são as TLs:

- (i)  $A + B : T \rightarrow S, (A + B)v = Av + Bv$ ;
- (ii)  $\alpha A : T \rightarrow S, (\alpha A)v = \alpha Av$ .

Propriedades válidas para todo  $v \in T$ . O símbolo 0 denota a TL nula:  $0 : T \rightarrow S, 0(v) = 0$ . O que permite definir  $-A : T \rightarrow S$  por  $(-A)v = -Av$  e  $(-A) + (A) = A + (-A) = 0$ .

Seja  $\mathfrak{L}(T, S)$  o conjunto das TLs de  $T$  em  $S$ . As definições anteriores caracterizam  $\mathfrak{L}(T, S)$  num espaço vetorial. Quando

$T = S$ , escreve-se apenas  $\mathfrak{L}(S)$ . AS TLs de um espaço vetorial nele mesmo ganham o sinônimo de operadores lineares em  $S$ . As TLs  $\phi : S \rightarrow \mathbb{R}$  com valores numéricos são chamadas de funcionais lineares. Chama-se de  $S^*$  o espaço vetorial formado por todas os funcionais lineares  $\Phi : S \rightarrow \mathbb{R}$ ,  $S^*$  é também chamado de espaço dual de  $S$ .

**Teorema 4.1.** *Sejam  $T$  e  $S$  espaços vetoriais e  $\mathfrak{B}$  uma base de  $T$ . Para cada vetor  $u \in \mathfrak{B}$ , façamos corresponder (de forma arbitrária) um vetor  $u' \in S$ . Então existe uma única transformação linear  $A : T \rightarrow S$  tal que  $Au = u'$  para cada  $u \in \mathfrak{B}$ .*

Consequência: se quisermos definir uma TL  $A : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$  basta escolher, para cada  $j = 1, \dots, n$ , um vetor  $v_j = [a_{1j}, a_{2j}, \dots, a_{mj}] \in \mathbb{R}^m$  de tal modo que  $v_j = Ae_j$ , ou seja,  $v_j$  é a imagem do  $j$ -ésimo vetor da base canônica  $e_j$  pela TL  $A$ . E, uma vez feito isso, podemos obter a imagem de qualquer  $u \in \mathbb{R}^n$ :

$$\begin{aligned} Au &= A\left(\sum_{j=1}^n x_j e_j\right) = \sum_{j=1}^n x_j Ae_j \\ &= \sum_{j=1}^n (a_{1j}x_j, a_{2j}x_j, \dots, a_{mj}x_j) \\ &= \left(\sum_{j=1}^n a_{1j}x_j, \sum_{j=1}^n a_{2j}x_j, \dots, \sum_{j=1}^n a_{mj}x_j\right) \\ y_1 &= a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n \\ y_2 &= a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2n}x_n \\ &\vdots \\ y_m &= a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \dots + a_{mn}x_n \end{aligned}$$

Reescrevendo em forma matricial:

$$y = Au$$

## 4.1 Exemplos

1. A rotação em um ângulo  $\theta$  em torno da origem no plano.
2. A projeção ortogonal sobre uma reta que consiste em projetar qualquer vetor  $u = [x, y]$  sobre a reta  $y = \alpha x$ .
3. Exemplo de funcional: produto interno entre funções.

## 4.2 Exercícios

1. Dado um conjunto de vetores, como verificar se eles formam um conjunto LI?
2. Mudança de base.

## 4.3 Formas Bilineares

**Definição.** *Sejam  $T, S$  dois espaços vetoriais. Dizemos que uma função  $b : T \times S \rightarrow \mathbb{R}$ , denotada por  $b(u, v)$  para  $u \in T$  e  $v \in S$  é uma forma bilinear se ela for linear em cada argumento. A forma bilinear atende às seguintes propriedades:*

- (i)  $b(u + u', v) = b(u, v) + b(u', v)$ ;
- (ii)  $b(u, v + v') = b(u, v) + b(u, v')$ ;

$$(iii) \quad b(\alpha u, v) = \alpha b(u, v);$$

$$(iv) \quad b(u, \alpha v) = \alpha b(u, v).$$

Onde  $u, u' \in T$ ,  $v, v' \in S$  e  $\alpha \in \mathbb{R}$ . Essas definições de soma e produto fazem do conjunto  $\mathfrak{L}(T \times S)$  formado por todas as formas bilineares  $b : T \times S \rightarrow \mathbb{R}$  um espaço vetorial por si só. O produto escalar ou produto interno  $u \cdot v = (u, v) = u_1v_1 + u_2v_2 + \dots + u_nv_n$ , para  $u, v \in \mathbb{R}^n$  é uma forma bilinear  $(u, v) : \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ .

Seja  $L^2(\Omega) = \{f \in L^2(\Omega) : \int_{\Omega} f^2 dx < \infty\}$ . No caso de funções  $f, g$  de quadrado integrável no domínio  $\Omega$ , isto é,  $f, g \in L^2(\Omega)$ , o produto interno entre  $f, g$  é:

$$(f, g) = \int_{\Omega} fg dx$$

## 4.4 Produto de Transformações Lineares

**Definição.** *Produto de transformações lineares: sejam as TLs  $A : T \rightarrow S$ ,  $B : S \rightarrow E$ , onde o domínio de  $B$  é o contra-domínio de  $A$ . O produto  $BA : T \rightarrow E$  que mapeia cada  $u \in T$  em  $E$ ,  $(BA)u = B(Au)$ .*

Deve-se observar que  $BA$  é por si só uma TL,  $BA$  representa a TL composta  $B \circ A$  das TLs  $B$  e  $A$ . Para  $C : E \rightarrow F$  e  $A, B : T \rightarrow E$ , valem:

- (i) associatividade:  $(CB)A = C(BA)$ ;
- (ii) distributividade à esquerda:  $(B + C)A = BA + CA$ ;
- (iii) distributividade à direita:  $C(A + B) = CA + CB$ .

## 4.5 Exemplo

1. Uma rotação  $R$  do exemplo 4.1 seguida da projeção ortogonal sobre uma reta (do exemplo 4.2).

## 4.6 Núcleo e Imagem de Uma Transformação Linear

**Definição.** *Núcleo de uma TL: sejam  $T$  e  $S$  espaços vetoriais e  $A : T \rightarrow S$  uma TL. Chamamos de núcleo de  $A$ , denotado por  $\mathbf{N}(A)$  o conjunto definido por:*

$$\mathbf{N}(A) = \{v : v \in T, A(v) = 0\}$$

**Definição.** *Imagem de uma TL: sejam  $T, S$  e  $A$  definidos anteriormente. Chamamos de imagem de  $A$ , denotada por  $\mathbf{Im}(A)$ , o conjunto definido por:*

$$\mathbf{Im}(A) = \{u : Av = u, v \in T, u \in S\}$$

A imagem de  $A$  é um subespaço vetorial de  $S$ . Quando  $\mathbf{Im}(A) = S$ , diz-se que a TL  $A$  é sobrejetiva.

**Definição.** *Inversa à direita de uma TL: seja uma TL  $A : T \rightarrow S$  com  $T$  e  $S$  espaços vetoriais de dimensão finita. Diz-se que  $A$  tem uma inversa à direita  $B$  se  $AB = I_T$  ( $I_T$  é a TL identidade de  $T$ ), ou seja,  $AB(u) = u$  para todo  $u \in T$ .*

**Teorema 4.2.** *Seja  $A : T \rightarrow S$  uma TL entre espaços de dimensão finita,  $A$  possui uma inversa à direita se e somente se  $A$  é sobrejetiva.*

Uma TL  $A : T \rightarrow S$  é chamada de injetiva quando para  $u, u' \in T$  quaisquer, tem-se  $Au \neq Au'$  em  $S$ , se  $u \neq u'$ .

**Teorema 4.3.** Para que uma TL  $A : T \rightarrow S$  seja injetiva, é necessário e suficiente que seu  $\mathbf{N}(A)$  contenha apenas o vetor nulo, em outras palavras,  $\dim(\mathbf{N}(A)) = 0$ .

**Definição.** Inversa à esquerda de uma TL: seja uma TL  $A : T \rightarrow S$  com  $T$  e  $S$  espaços vetoriais de dimensão finita. Diz-se que  $A$  tem uma inversa à esquerda  $B$  se  $BA = I_S$  ( $I_S$  é a TL identidade de  $S$ ), ou seja,  $BA(u) = u$  para todo  $u \in T$ .

**Teorema 4.4.** Seja  $A : T \rightarrow S$  uma TL entre espaços de dimensão finita,  $A$  possui uma inversa à esquerda se e somente se  $A$  é injetiva.

**Definição.** Transformação linear invertível: uma TL  $A : T \rightarrow S$  com  $T$  e  $S$  é chamada de invertível se existir  $B : S \rightarrow T$  linear tal que  $BA = I_T$  e  $AB = I_S$ , ou seja,  $B$  é ao mesmo tempo inversa à esquerda e à direita de  $A$ . Diz-se que  $B$  é a inversa de  $A$  e  $(A)^{-1} = B$ .

**Teorema 4.5.** Uma TL  $A : T \rightarrow S$  tem inversa se e somente se ela é injetiva e sobrejetiva. Neste caso, diz-se que  $A$  é bijetiva ou  $A : T \rightarrow S$  é um isomorfismo e que  $T$  e  $S$  são isomorfos.

Um isomorfismo  $A : T \rightarrow S$  transforma uma base de  $T$  em uma base de  $S$ .

**Teorema 4.6.** Sejam  $T$  e  $S$  espaços vetoriais de dimensão finita. Para toda TL  $A : T \rightarrow S$ , vale:

$$\dim(T) = \dim(\mathbf{N}(A)) + \dim(\mathbf{Im}(A))$$

## 4.7 Problema de Autovalor

**Definição.** Transformação linear adjunta: chamaremos de TL adjunta de  $A$  a TL  $A^* : S \rightarrow T$  tal que, para  $A : T \rightarrow S$ ,  $u \in T$  e  $v \in S$  quaisquer vale:

$$(Au, v) = (u, A^*v)$$

Diz-se que a TL  $A : T \rightarrow S$  é autoadjunta se  $A = A^*$ .

**Definição.** Problema de autovalor padrão: seja  $A : S \rightarrow S$  uma TL. Um vetor  $x \neq 0$  é chamado de autovetor de  $A$  se existe  $\lambda \in \mathbb{R}$  ou  $\lambda \in \mathbb{C}$  tal que:

$$Ax = \lambda x$$

O número  $\lambda$ , por sua vez, é chamado de autovalor de  $A$ . Para cada autovalor, tem-se um autovetor associado.

**Teorema 4.7.** Para autovalores distintos do mesmo operador (TL), há autovetores associados que são LI.

**Teorema 4.8.** Sejam  $\lambda_i$  e  $\lambda_j$  autovalores distintos de um operador autoadjunto  $A : S \rightarrow S$ , então os autovetores associados  $x_i$  e  $x_j$  são ortogonais ( $(x_i, x_j) = 0$ ).

**Teorema 4.9.** Para todo operador autoadjunto  $A : S \rightarrow S$  num espaço de dimensão finita com produto interno, existe uma base ortonormal  $\{x_1, x_2, \dots, x_n\} \subset S$  formada pelos autovetores de  $A$ .

**Corolário 4.1.** Toda matriz simétrica possui autovalores reais.

**Definição.** Multiplicidade: seja o operador  $A : S \rightarrow S$  um operador de dimensão finita. Chama-se multiplicidade algébrica (abreviadamente  $ma(\lambda_i)$ ) do autovalor  $\lambda_i$  a potência do termo  $(\lambda - \lambda_i)$  que ocorre no polinômio característico. A multiplicidade geométrica de um autovalor  $\lambda_i$  é a quantidade de autovetores LI associados ao autovalor.

**Teorema 4.10.** Seja  $A : S \rightarrow S$  um operador linear entre espaços de dimensão finita  $n$ . Se possuir autovalores não distintos, pode-se afirmar que:

$$mg(\lambda_i) = n - \text{posto}(A - \lambda_i I)$$

Onde  $mg(\lambda_i)$  é a multiplicidade geométrica do autovalor  $\lambda_i$ .