# 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  $f,g:X\to\mathbb{R}$ . 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  $(f:\mathbb{R}\to\mathbb{R})$ . 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  $u_i$ ,  $(i=1,\ldots,n)$  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  $\alpha_1u_1+\alpha_2u_2+\ldots+\alpha_nu_n$  de vetores  $u_1,u_2,\ldots,u_n\in T$ . 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:  $v=\alpha_1u_1+\alpha_2u_2+\ldots+\alpha_nu_n$ . 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:

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

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

# 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  $\mathfrak{B} = \{u_1, u_2, \ldots, u_n\}$  é uma base de S, logo  $v = \alpha_1 u_1 + \ldots + \alpha_n u_n$ , então  $\alpha_1, \ldots, \alpha_n$  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  $\{1,x,x^2,\ldots,x^n,\ldots\}$  formam uma base do espaço P de todos os polinômios reais.
- 3. O conjunto  $X=\{\overline{e_1},\ldots,\overline{e_n},\ldots\}\subset\mathbb{R}^\infty$ , onde  $\overline{e_n}=[0,\ldots,0,1,0,\ldots]$  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  $v_1, \ldots, v_n$  geram o espaço S, então qualquer conjunto com mais de n vetores em S é LD.

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

**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  $\mathfrak{B}=\{u_1,u_2,\ldots,u_n\}$  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=dimS. O espaço vetorial S formado apenas pelo elemento S tem dimensão S.

**Corolário 3.3.** Se a dimensão de um espaço  $S \notin n$ , 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  $\{v_1, \ldots, v_m\} \subset S$  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  $1,x,x^2,\ldots,x^n$  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  $A:T\to S$  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)  $A(\alpha v) = \alpha A v$ .

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  $v_1, \ldots, v_m \in S$  e  $\alpha_1, \ldots, \alpha_m \in \mathbb{R}$ , vale:  $A(\alpha_1 v_1 + \ldots + \alpha_m v_m) = \alpha_1 A v_1 + \ldots + \alpha_m A v_m$ ;
- (iv) A(-v) = -Av e A(u-v) = Au Av.

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

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

Propriedades válidas para todo  $v\in T$ . O símbolo 0 denota a TL nula:  $0:T\to S, 0(v)=0$ . O que permite definir  $-A:T\to S$  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  $\phi:S\to\mathbb{R}$  com valores numéricos são chamadas de funcionais lineares. Chama-se de  $S^*$  o espaço vetorial formado por todas os funcionais lineares  $\Phi:S\to\mathbb{R},\,S^*$  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  $A: T \to S$  tal que Au = u' para cada  $u \in B$ .

Consequência: se quisermos definir uma TL  $A: \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}^m$  basta escolher, para cada  $j=1,\ldots,n$ , um vetor  $v_j=[a_{ij},a_{2j},\ldots,a_{mj}]\in \mathbb{R}^m$  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  $u\in \mathbb{R}^n$ :

$$Au = A(\sum_{j=1}^{n} x_{j}e_{j}) = \sum_{j=1}^{n} x_{j}Ae_{j}$$

$$= \sum_{i=1}^{n} (a_{1j}x_{j}, a_{2j}x_{j}, \dots, a_{mj}x_{j})$$

$$= (\sum_{j=1}^{n} a_{1j}x_{j}, \sum_{j=1}^{n} a_{2j}x_{j}, \dots, \sum_{j=1}^{n} a_{mj}x_{j})$$

$$y_{1} = a_{11}x_{1} + a_{12}x_{2} + \dots + a_{1n}x_{n}$$

$$y_{2} = a_{21}x_{1} + a_{22}x_{2} + \dots + a_{2n}x_{n}$$

$$\vdots$$

$$y_{m} = a_{m1}x_{1} + a_{m2}x_{2} + \dots + a_{mn}x_{n}$$

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

- 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  $b:T\times S\to \mathbb{R}$ , 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)  $b(\alpha u, v) = \alpha b(u, v);$
- (iv)  $b(u, \alpha v) = \alpha b(u, v)$ .

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  $b:T\times S\to\mathbb{R}$  um espaço vetorial por si só. O produto escalar ou produto interno  $u\cdot v=(u,v)=u_1v_1+u_2v_2+\ldots u_nv_n$ , para  $u,v\in\mathbb{R}^n$  é uma forma bilinear  $(u,v):\mathbb{R}^n\times\mathbb{R}^n\to\mathbb{R}$ .

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  $A:T\to S,\,B:S\to E$ , onde o domínio de B é o contra-domínio de A. O produto  $BA:T\to E$  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  $C:E\to F$  e  $A,B:T\to E$  , 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  ${\it R}$  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  $A:T\to S$  uma TL. Chamamos de núcleo de A, denotado por  $\mathbf{N}(A)$  o conjunto definido por:

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

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

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

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

**Teorema 4.4.** Seja  $A: T \to S$  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  $TL \ A: T \to S$  com T e S é chamada de invertível se existir  $B: S \to T$  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  $TL \ A: T \to S$  tem inversa se e somente se ela é injetiva e sobrejetiva. Neste caso, diz-se que A é bijetiva ou  $A: T \to S$  é um isomorfismo e que T e S são isomorfos.

Um isomorfismo  $A:T\to S$  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  $A^*:S\to T$  tal que, para  $A:T\to S,\ u\in T$  e  $v\in S$  quaisquer vale:

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

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

**Definição.** Problema de autovalor padrão: seja  $A:S\to S$  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  $A:S\to S$ , então os autovetores associados  $x_i$  e  $x_j$  são ortogonais  $((x_i,x_j)=0)$ .

**Teorema 4.9.** Para todo operador autoadjunto  $A: S \to S$  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  $A:S\to S$  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  $A: S \to S$  um operador linear entre espaços de dimensão finita n. Se possuir autovalores não distintos, pode-se afirmar que:

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

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