

# Notas de álgebra linear

Max Jáuregui

27 de Julho de 2019

## Conteúdo

1	Espaços e subespaços vetoriais	1
2	Bases	3
3	Transformações lineares	6
4	Soma direta e projeção	9
5	A matriz de uma transformação linear	11
6	Produto interno	17
7	A adjunta	20
8	Subespaços invariantes	22

## 1 Espaços e subespaços vetoriais

Um conjunto  $E$  é um *espaço vetorial* se estão definidas em  $E$  as operações de *adição* e multiplicação por um escalar (número real), que cumprem os seguintes axiomas:

1. para quaisquer  $u, v \in E$  e  $\alpha \in \mathbb{R}$ ,  $u + v \in E$  e  $\alpha u \in E$ ;
2. para quaisquer  $u, v, w \in E$  e  $\alpha, \beta \in \mathbb{R}$ ,  $u + (v + w) = (u + v) + w$  e  $\alpha(\beta u) = (\alpha\beta)u$ ;
3. para quaisquer  $u, v \in E$ ,  $u + v = v + u$ ;
4. existe  $0 \in E$  tal que  $u + 0 = 0$  para todo  $u \in E$ ;
5. para qualquer  $u \in E$  existe  $-u \in E$  tal que  $u + (-u) = 0$ ;
6. para qualquer  $u \in E$ ,  $1u = u$ ;
7. para quaisquer  $u, v \in E$  e  $\alpha, \beta \in \mathbb{R}$ ,  $\alpha(u + v) = \alpha u + \alpha v$  e  $(\alpha + \beta)u = \alpha u + \beta u$ .

Os elementos de  $E$  são chamados de *vetores*.

Exemplos de espaços vetoriais são:

- $\mathbb{R}^n$ : espaço euclidiano  $n$ -dimensional;

- $\mathbb{R}^X$ : conjunto das funções  $f : X \rightarrow Y$ , definindo  $(f + g)(x) = f(x) + g(x)$  e  $(\alpha f)(x) = \alpha f(x)$ ;
- $M(m \times n)$ : conjunto das matrizes  $m \times n$ .

**Teorema 1.1.** *Se  $u$  e  $v$  são vetores de um espaço vetorial  $E$ , então  $u + v = u + w \Rightarrow v = w$ .*

**Corolário 1.2.** *Se  $u$  e  $v$  são vetores de um espaço vetorial  $E$ , então*

1.  $u + v = u \Rightarrow v = 0$ ;
2.  $u + v = 0 \Rightarrow v = -u$ ;
3.  $0u = 0$ ;
4.  $(-1)u = -u$ .

Um *subespaço* de um espaço vetorial  $E$  é um conjunto  $F \subset E$  tal que

1.  $0 \in F$ ;
2. para quaisquer  $u, v \in F$ ,  $u + v \in F$ ;
3. para quaisquer  $\alpha \in \mathbb{R}$  e  $u \in F$ ,  $\alpha u \in F$ .

Exemplos de subespaços são:

- A origem  $\{0\}$ ;
- Retas que passam pela origem: fixado  $v \in E$ ,  $v \neq 0$ ,

$$F = \{\alpha v \in E : \alpha \in \mathbb{R}\};$$

- Hiperplanos que passam pela origem:

$$H = \{(x_1, \dots, x_n) \in E : \alpha_1 x_1 + \dots + \alpha_n x_n = 0\}.$$

Como a interseção de uma família arbitrária de subespaços é claramente um subespaço, segue em particular que o conjunto das soluções do sistema linear

$$\begin{array}{c} a_{11}x_1 + \dots + a_{1n}x_n = 0 \\ \vdots \\ a_{m1}x_1 + \dots + a_{mn}x_n = 0 \end{array}$$

é um subespaço de  $\mathbb{R}^n$ ;

Seja  $E$  um espaço vetorial. O *subespaço gerado* por um conjunto  $X \subset E$  é o conjunto  $S(X)$  de todas as combinações lineares  $\alpha_1 x_1 + \dots + \alpha_n x_n$ , com  $x_1, \dots, x_n \in X$ . Pode-se provar facilmente que  $S(X)$  é o menor subespaço que contém  $X$ , no sentido que se  $F \subset E$  é um subespaço que contém  $X$ , então  $S(X) \subset F$ . Se  $S(X) = F$ , diz-se que  $X$  é um *conjunto de geradores* de  $F$ .

Dado um espaço vetorial  $E$ , seja  $v \in E$  com  $v \neq 0$ . O subespaço gerado por  $\{v\}$  é a reta que contém  $v$  e passa pela origem.

O conjunto  $\{(1, 0), (0, 1)\} \subset \mathbb{R}^2$  é claramente um conjunto de geradores de  $\mathbb{R}^2$ .

Se  $F_1$  e  $F_2$  são subespaços, pode-se verificar imediatamente que o subespaço gerado por  $F_1 \cup F_2$  é o conjunto  $F_1 + F_2 = \{u + v : u \in F_1, v \in F_2\}$ . Quando  $F_1 \cap F_2 = \{0\}$ , escreve-se  $F_1 \oplus F_2$  no lugar de  $F_1 + F_2$  e diz-se que  $F_1 \oplus F_2$  é a *soma direta* de  $F_1$  e  $F_2$ .

**Teorema 1.3.** *Sejam  $F, F_1$  e  $F_2$  subespaços. As seguintes afirmações são equivalentes:*

1.  $F = F_1 \oplus F_2$ ;
2. Para cada  $v \in F$  existem únicos  $u_1 \in F_1$  e  $u_2 \in F_2$  tais que  $v = u_1 + u_2$ .

*Demonstração.*  $(1 \Rightarrow 2)$  Se existem  $u_1, v_1 \in F_1$  e  $u_2, v_2 \in F_2$  tais que  $v = u_1 + u_2 = v_1 + v_2$ , então  $F_1 \ni u_1 - v_1 = v_2 - u_2 \in F_2$ . Logo, devemos ter  $u_1 = v_1$  e  $u_2 = v_2$ .  $(2 \Rightarrow 1)$  Se  $v \in F_1 \cap F_2$ , então  $v = v + 0 = 0 + v$ , o que implica que  $v = 0$ .  $\square$

Podemos verificar facilmente que  $\mathbb{R}^2$  é a soma direta das retas que passam pela origem  $\{(\alpha, \alpha) \in \mathbb{R}^2 : \alpha \in \mathbb{R}\}$  e  $\{(-\alpha, \alpha) \in \mathbb{R}^2 : \alpha \in \mathbb{R}\}$ .

Seja  $E$  um espaço vetorial. A reta que passa pelos pontos  $u, v \in E$  é o conjunto

$$R = \{(1 - \alpha)u + \alpha v : \alpha \in \mathbb{R}\}.$$

Uma *variedade afim* é um conjunto  $V \subset E$  tal que a reta que passa por qualquer par de pontos de  $V$  está contida em  $V$ . Vemos dessa definição que todo subespaço é uma variedade afim. De fato toda variedade afim pode ser obtida transladando um subespaço de acordo com o seguinte

**Teorema 1.4.** *Se  $V$  é uma variedade afim, existe um único subespaço  $F$  tal que  $V = x + F = \{x\} + F$  para qualquer  $x \in V$ .*

*Demonstração.* Fixado  $x_0 \in V$ , seja  $F_0 = -x_0 + V$ . Vemos que  $0 \in F_0$ . Dado  $u \in F_0$ , temos que  $x_0 + u \in V$ , o que implica que  $\forall \alpha \in \mathbb{R}, x_0 + \alpha u = [\alpha(x_0 + u) + (1 - \alpha)x_0] \in V$ . Logo,  $\alpha u \in F_0$ . Dados  $u, v \in F$ , temos que  $[(x_0 + u)/2 + (x_0 + v)/2] \in V$ . Isso implica que  $(u + v)/2 \in F$  e, por conseguinte,  $u + v \in F_0$ . Portanto,  $F_0$  é um subespaço. Se existe um subespaço  $G_0 \subset E$  tal que  $V = x_0 + G_0$ ,  $u \in G_0 \Leftrightarrow x_0 + u \in V \Leftrightarrow u \in F_0$ . Portanto, para cada  $x \in V$  existe um único subespaço  $F \subset E$  tal que  $V = x + F$ . Logo, dados  $x, y \in V$ , existem únicos subespaços  $F, G \subset E$  tais que  $V = x + F = y + G$ . Vemos que  $u \in F \Rightarrow x + u \in V \Rightarrow (-y + x) + u \in G$ . Como  $-y + x \in G$ , segue que  $u \in G$ . Logo,  $F \subset G$ . Analogamente podemos provar que  $G \subset F$ .  $\square$

O conjunto das soluções do sistema linear

$$\begin{aligned} a_{11}x_1 + \cdots + a_{1n}x_n &= b_1 \\ &\vdots \\ a_{m1}x_1 + \cdots + a_{mn}x_n &= b_m \end{aligned} \tag{1}$$

é claramente uma variedade afim  $V$  de  $\mathbb{R}^n$ . Se  $v = (x_1, \dots, x_n) \in V$  e  $F$  é o subespaço das soluções do sistema homogêneo associado, pelo teorema 1.4,  $V = v + F$  e, por conseguinte, toda solução do sistema (1) pode ser obtida somando a solução particular  $v$  com a solução geral do sistema homogêneo associado.

## 2 Bases

Seja  $E$  um espaço vetorial. Diz-se que um conjunto  $X \subset E$  é *linearmente independente* (L.I.) quando nenhum vetor de  $X$  é combinação linear de vetores de  $X$ . Nesse caso também diz-se que os vetores de  $X$  são L.I.. Se  $X = \{v\}$ , põe-se por definição que  $X$  é L.I. quando  $v \neq 0$ . Vemos imediatamente que, se  $X$  é L.I., qualquer  $Y \subset X$  é L.I..

O conjunto  $\{(1, 0), (0, 1)\}$  é claramente um subconjunto L.I. de  $\mathbb{R}^2$ . O conjunto  $\{x, x^2, x^3, \dots\}$  é claramente um subconjunto L.I. do espaço vetorial dos polinômios em  $x$ .

**Teorema 2.1.** *Um conjunto  $X$  é L.I. se, e somente se,*

$$\forall x_1, \dots, x_n \in X, \alpha_1 x_1 + \dots + \alpha_n x_n = 0 \Rightarrow \alpha_1 = \dots = \alpha_n = 0.$$

*Demonstração.*  $(\Rightarrow)$  Se existem  $x_1, \dots, x_n \in X$  tais que  $\alpha_1 x_1 + \dots + \alpha_n x_n = 0$  com  $\alpha_n \neq 0$ , então  $x_n = -(\alpha_1/\alpha_n)x_1 - \dots - (\alpha_{n-1}/\alpha_n)x_{n-1}$ , o que implica que  $X$  não é L.I..  $(\Leftarrow)$  Se  $X$  não é L.I., existem  $v, x_1, \dots, x_n \in X$  tais que  $v = \alpha_1 x_1 + \dots + \alpha_n x_n$ , o que implica que  $v - \alpha_1 x_1 - \dots - \alpha_n x_n = 0$ .  $\square$

**Corolário 2.2.** *Se  $\{x_1, \dots, x_n\}$  é L.I. e  $\alpha_1 x_1 + \dots + \alpha_n x_n = \beta_1 x_1 + \dots + \beta_n x_n$ , então  $\alpha_i = \beta_i$ ,  $i = 1, \dots, n$ .*

**Teorema 2.3.** *O conjunto  $X = \{x_1, \dots, x_n\}$  é L.I. se nenhum vetor é combinação linear dos anteriores.*

*Demonstração.* Se  $X$  não é L.I., existem  $\alpha_1, \dots, \alpha_n \in \mathbb{R}$  não todos nulos tais que  $\alpha_1 x_1 + \dots + \alpha_n x_n = 0$ . Seja  $r$  o maior índice tal que  $\alpha_r \neq 0$ . Logo,  $x_r = -(\alpha_1/\alpha_r)x_1 - \dots - (\alpha_{r-1}/\alpha_r)x_{r-1}$ .  $\square$

Seja  $E$  um espaço vetorial. Um conjunto  $X \subset E$  é *linearmente dependente* (L.D.) quando não é L.I.. Vemos imediatamente que, se um subconjunto  $Y \subset X$  é L.D.,  $X$  é L.D.. Em particular, se  $0 \in X$ ,  $X$  é L.D..

O conjunto  $\{(1, 0), (0, 1), (1, 1)\} \subset \mathbb{R}^2$  é claramente L.D..

Seja  $E$  um espaço vetorial. Uma *base* de  $E$  é um conjunto L.I.  $B \subset E$  tal que  $S(B) = E$ . Se  $B$  é uma base de  $E$  e  $v = \alpha_1 x_1 + \dots + \alpha_n x_n$  com  $x_1, \dots, x_n \in B$ , pelo corolário 2.2, os números  $\alpha_1, \dots, \alpha_n$  são únicos e são chamados de as *coordenadas* do vetor  $v$  na base  $B$ .

O conjunto  $\{(0, 1), (1, 0)\} \subset \mathbb{R}^2$  é claramente uma base de  $\mathbb{R}^2$ , chamada de a *base canônica* de  $\mathbb{R}^2$ . O conjunto  $\{1, x, x^2, \dots\}$  é claramente uma base do espaço vetorial dos polinômios em  $x$ .

**Lema 2.4.** *O sistema linear homogêneo*

$$\begin{aligned} a_{11}x_1 + \dots + a_{1n}x_n &= 0 \\ &\vdots \\ a_{m1}x_1 + \dots + a_{mn}x_n &= 0 \end{aligned} \tag{2}$$

*tem uma solução não trivial quando  $m < n$ , ou seja, tem uma solução  $(x_1, \dots, x_n) \neq 0$ .*

*Demonstração.* Procedemos por indução no número de equações. Se temos uma equação  $a_{11}x_1 + \dots + a_{1n}x_n = 0$  com  $n > 1$  e  $a_{1n} \neq 0$ , então, fixados  $x_1, \dots, x_{n-1} \in \mathbb{R}$ ,

$$\left( x_1, \dots, x_{n-1}, -\frac{a_{11}}{a_{1n}}x_1 - \dots - \frac{a_{1n-1}}{a_{1n}}x_{n-1} \right)$$

é uma solução não trivial. Suponhamos que o lema seja válido para  $m - 1$  equações e consideremos o sistema (2). Renomeando os coeficientes e as variáveis se necessário, podemos supor que  $a_{mn} \neq 0$ . Logo, da última equação de (2) obtemos que

$$x_n = -\frac{a_{m1}}{a_{mn}}x_1 - \dots - \frac{a_{mn-1}}{a_{mn}}x_{n-1}. \tag{3}$$

Substituindo essa expressão nas  $m - 1$  equações restantes, obtemos um sistema de  $m - 1$  equações com  $n - 1 > m - 1$  incógnitas, o qual, pela hipótese de indução, tem uma solução não trivial  $(x_1, \dots, x_{n-1})$ . Logo,  $(x_1, \dots, x_{n-1}, x_n)$  com  $x_n$  dado por (3) é uma solução não trivial de (2).  $\square$

**Teorema 2.5.** *Seja  $E$  um espaço vetorial. Se  $\{u_1, \dots, u_n\}$  é um conjunto de geradores de  $E$ , então qualquer conjunto com mais de  $n$  vetores é L.D..*

*Demonstração.* Dados  $v_1, \dots, v_{n+1} \in E$ , temos que  $v_i = \alpha_{i1}u_1 + \dots + \alpha_{ni}u_n$ ,  $i = 1, \dots, n+1$ . Se  $\beta_1v_1 + \dots + \beta_{n+1}v_{n+1} = 0$ , então

$$\left(\sum_{i=1}^{n+1} \alpha_{1i}\beta_i\right)u_1 + \dots + \left(\sum_{i=1}^{n+1} \alpha_{ni}\beta_i\right)u_n = 0,$$

o qual é satisfeito em particular quando

$$\begin{aligned} \alpha_{11}\beta_1 + \dots + \alpha_{1n+1}\beta_{n+1} &= 0 \\ \vdots & \\ \alpha_{n1}\beta_1 + \dots + \alpha_{nn+1}\beta_{n+1} &= 0. \end{aligned}$$

Pelo lema 2.4, esse sistema tem uma solução não trivial  $(\beta_1, \dots, \beta_{n+1})$ , o que implica que  $\{v_1, \dots, v_{n+1}\}$  é L.D..  $\square$

**Corolário 2.6.** *Seja  $E$  um espaço vetorial. Se  $\{x_1, \dots, x_n\}$  é uma base de  $E$ , então toda base de  $E$  tem  $n$  elementos.*

Um espaço vetorial  $E$  tem *dimensão finita* quando existe uma base  $\{u_1, \dots, u_n\} \subset E$ . O número  $n$  é chamado de *dimensão* de  $E$  e é denotado por  $\dim E$ . Se  $E = \{0\}$ , põe-se por definição que  $\dim E = 0$ . Quando um espaço vetorial não tem dimensão finita, diz-se que tem *dimensão infinita*.

**Corolário 2.7.** *Seja  $E$  um espaço vetorial com  $\dim E = n$ . Um conjunto  $X \subset E$  de  $n$  elementos é L.I. se, e somente se,  $S(X) = E$ .*

**Teorema 2.8.** *Seja  $E$  um espaço vetorial com  $\dim E = n$ . Tem-se que*

1. *todo conjunto de geradores de  $E$  contém uma base;*
2. *todo conjunto L.I. de  $E$  pode ser estendido a uma base;*
3. *todo subespaço  $F \subset E$  é de dimensão finita e  $\dim F \leq n$ ;*
4. *se  $F \subset E$  é um subespaço tal que  $\dim F = n$ , então  $F = E$ .*

*Demonstração.*

1. Seja  $X$  um conjunto de geradores de  $E$  e seja  $B = \{x_1, \dots, x_m\}$  um subconjunto de  $X$  com o número máximo de vetores L.I. ( $m \leq n$ ). Se existe  $u \in X$  tal que  $u$  não é combinação linear de vetores de  $B$ , então  $B \cup \{u\}$  seria um conjunto L.I.. Contradição! Logo, todo vetor de  $X$  deve ser combinação linear de vetores de  $B$ . Como  $X \subset S(B)$  e  $S(X) = E$ , segue que  $S(B) = E$ , ou seja,  $B$  é uma base de  $E$ .
2. Seja  $\{v_1, \dots, v_k\} \subset E$  um conjunto L.I.. Procuramos um vetor  $v_{k+1} \in E$  que não seja combinação linear de  $v_1, \dots, v_k$ . Se esse vetor não existe,  $\{v_1, \dots, v_k\}$  é um conjunto de geradores de  $E$  e, por conseguinte, uma base de  $E$ . Por outro lado, se tal vetor existe, procuramos por um vetor  $v_{k+2} \in E$  que não seja combinação linear de  $v_1, \dots, v_k, v_{k+1}$ . Seguindo esse procedimento, o qual tem fim devido a que existem no máximo  $n$  vetores L.I. em  $E$ , obtemos um conjunto  $B = \{v_1, \dots, v_k, v_{k+1}, \dots, v_m\} \subset E$  que tem o número máximo de vetores L.I.. Logo,  $B$  é uma base de  $E$ .

3. Seja  $B = \{v_1, \dots, v_m\} \subset F$  um conjunto com o número máximo de vetores L.I.. Logo,  $B$  é uma base de  $F$ . Como  $B \subset E$  é L.I., deve-se ter  $m \leq n$ .
4. Seja  $B = \{u_1, \dots, u_n\}$  uma base de  $F$ . Como  $B \subset E$  é um conjunto L.I. que tem  $n$  elementos,  $S(B) = E$ , ou seja,  $B$  é uma base de  $E$ . Portanto,  $F = E$ .  $\square$

O hiperplano  $H = \{(x_1, \dots, x_n) \in \mathbb{R}^n : \alpha_1 x_1 + \dots + \alpha_n x_n = 0\}$  tem dimensão  $n - 1$ . Com efeito, assumindo que  $\alpha_n \neq 0$ , temos que

$$x_n = -\frac{\alpha_1}{\alpha_n}x_1 - \dots - \frac{\alpha_{n-1}}{\alpha_n}x_{n-1}.$$

Logo, os vetores

$$(1, 0, \dots, 0, -\alpha_1/\alpha_n), (0, 1, \dots, 0, -\alpha_2/\alpha_n), \dots, (0, 0, \dots, 1, -\alpha_{n-1}/\alpha_n)$$

formam uma base de  $H$ .

Define-se a *dimensão* de uma variedade afim  $V$  como a dimensão do subespaço  $F$  tal que  $V = x + F$  para qualquer  $x \in V$ .

### 3 Transformações lineares

Dados os espaços vetoriais  $E$  e  $F$ , uma *transformação linear* é uma aplicação  $A : E \rightarrow F$  tal que  $A(u + v) = Au + Av$  e  $A(\alpha u) = \alpha Au$  para quaisquer  $\alpha \in \mathbb{R}$  e  $u, v \in E$ . Se  $F = E$ , diz-se que  $A$  é um *operador linear*. Se  $F = \mathbb{R}$ , diz-se que  $A$  é um *funcional linear*.

O conjunto  $\mathcal{L}(E, F)$  de todas as transformações lineares  $A : E \rightarrow F$  é claramente um espaço vetorial. Se  $F = E$ , escrevemos  $\mathcal{L}(E)$  no lugar de  $\mathcal{L}(E, E)$ . Se  $F = \mathbb{R}$ , escrevemos  $E^*$  no lugar de  $\mathcal{L}(E, \mathbb{R})$ , que é chamado de *espaço dual* de  $E$ .

**Teorema 3.1.** *Sejam  $E$  e  $F$  espaços vetoriais,  $\mathcal{B}$  uma base de  $E$  e  $f : \mathcal{B} \rightarrow F$  uma aplicação qualquer. Existe uma única transformação linear  $A : E \rightarrow F$  tal que  $Au = f(u)$  para todo  $u \in \mathcal{B}$ .*

*Demonstração.* Definimos a aplicação  $A : E \rightarrow F$  pondo  $Av = \alpha_1 f(u_1) + \dots + \alpha_n f(u_n)$  quando  $v = \alpha_1 u_1 + \dots + \alpha_n u_n$  com  $u_1, \dots, u_n \in \mathcal{B}$ . Vamos provar que  $A$  é uma transformação linear. Dados  $v, w \in E$ , existem  $u_1, \dots, u_n \in \mathcal{B}$  e  $\alpha_1, \dots, \alpha_n, \beta_1, \dots, \beta_n \in \mathbb{R}$ , talvez não todos diferentes de zero, tais que  $v = \alpha_1 u_1 + \dots + \alpha_n u_n$  e  $w = \beta_1 u_1 + \dots + \beta_n u_n$ . Logo,

$$\begin{aligned} A(u + v) &= A\left(\sum_{i=1}^n (\alpha_i + \beta_i) u_i\right) \\ &= \sum_{i=1}^n (\alpha_i + \beta_i) f(u_i) \\ &= \sum_{i=1}^n \alpha_i f(u_i) + \sum_{i=1}^n \beta_i f(u_i) \\ &= Av + Aw. \end{aligned}$$

Por outro lado, dado  $\gamma \in \mathbb{R}$ , temos que

$$A(\gamma v) = A\left(\sum_{i=1}^n (\gamma \alpha_i) u_i\right) = \gamma \sum_{i=1}^n \alpha_i f(u_i) = \gamma Av.$$

Vamos provar agora a unicidade de  $A$ . Seja  $B : E \rightarrow F$  uma transformação linear tal que  $B(u) = f(u)$  para todo  $u \in \mathcal{B}$ . Para qualquer  $v \in E$  existem  $u_1, \dots, u_n \in \mathcal{B}$  tais que  $v = \alpha_1 u_1 + \dots + \alpha_n u_n$ . Logo,

$$Bv = B\left(\sum_{i=1}^n \alpha_i u_i\right) = \sum_{i=1}^n \alpha_i f(u_i) = Av. \quad \square$$

Se  $E$  é um espaço vetorial com  $\dim E = 1$ , toda operador linear  $A : E \rightarrow E$  é da forma  $A = \lambda I$ , onde  $\lambda \in \mathbb{R}$  e  $I : E \rightarrow E$  é o operador identidade definido por  $Iv = v$ . Com efeito, escolhendo  $u \in E$ ,  $u \neq 0$ , temos que  $\{u\}$  é uma base de  $E$ . Pelo teorema 3.1, o operador  $A$  fica definido pela igualdade  $Au = w$ . Logo, dado  $v \in E$ , existe  $\alpha \in \mathbb{R}$  tal que  $v = \alpha u$  e, por conseguinte,  $Av = \alpha w$ . Como  $w = \lambda u$  para um certo  $\lambda \in \mathbb{R}$ ,  $Av = \alpha \lambda u = \lambda v = \lambda Iv$ .

A rotação de vetores no plano é um exemplo de um operador linear. Com efeito, esse operador  $R$  está definido pelas equações  $R(1, 0) = (\cos \theta, \sin \theta)$  e  $R(0, 1) = (-\sin \theta, \cos \theta)$ .

Se  $C_0([a, b])$  é o espaço vetorial das funções contínuas  $f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$ , a função  $I : C_0([a, b]) \rightarrow \mathbb{R}$  definida por  $I(f) = \int_a^b f(x) dx$  é um funcional linear.

Se  $A : E \rightarrow F$  e  $B : F \rightarrow G$  são transformações lineares, então a aplicação  $BA : E \rightarrow G$ , definida por  $BAv = B(Av)$ , é uma transformação linear, chamada de o *produto* de  $B$  e  $A$ . Com efeito, dados  $u, v \in E$  e  $\alpha \in \mathbb{R}$  temos que  $BA(u + v) = B(Au + Av) = BAu + BAv$  e  $BA(\alpha v) = B(\alpha Av) = \alpha BAv$ .

Um operador  $A : E \rightarrow E$  é dito *nilpotente* quando existe  $k \in \mathbb{N}$  tal que  $A^k = 0$ . Por exemplo, o operador  $A : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$  definido por  $A(1, 0) = (0, 1)$  e  $A(0, 1) = 0$  é nilpotente, pois  $A^2 = 0$ .

A *imagem* de uma transformação linear  $A : E \rightarrow F$  é o conjunto  $Im(A) = \{Av \in F : v \in E\}$ . Vemos imediatamente que  $Im(A)$  é um subespaço de  $F$ . Se  $Im(A) = F$ , diz-se que  $A$  é *sobrejetiva*.

Um funcional linear  $A : E \rightarrow \mathbb{R}$  é nulo ou é sobrejetivo, pois os únicos subespaços de  $\mathbb{R}$  são  $\{0\}$  e o próprio  $\mathbb{R}$ .

**Teorema 3.2.** *Uma transformação linear  $A : E \rightarrow F$  é sobrejetiva se, e somente se, todo conjunto de geradores de  $E$  é transformado em um conjunto de geradores de  $F$ .*

*Demonstração.* ( $\Rightarrow$ ) Dado  $w \in F$ , existe  $v \in E$  tal que  $Av = w$ . Se  $X \subset E$  é um conjunto de geradores de  $E$ , existem  $u_1, \dots, u_n \in X$  tais que  $v = \alpha_1 u_1 + \dots + \alpha_n u_n$ . Logo,  $w = \alpha_1 Au_1 + \dots + \alpha_n Au_n$ . Portanto,  $\{Au \in F : u \in X\}$  é um conjunto de geradores de  $F$ . ( $\Leftarrow$ ) Dado  $w \in F$ , existem  $u_1, \dots, u_n \in E$  tais que  $w = \alpha_1 Au_1 + \dots + \alpha_n Au_n = A(\alpha_1 u_1 + \dots + \alpha_n u_n)$ . Logo,  $A$  é sobrejetiva.  $\square$

**Corolário 3.3.** *Se  $A : E \rightarrow F$  é uma transformação linear e  $\dim E < \infty$ , então  $\dim Im(A) \leq \dim E$ .*

Uma transformação linear  $B : F \rightarrow E$  é dita uma *inversa à direita* de uma transformação linear  $A : E \rightarrow F$  quando  $AB : F \rightarrow F$  é o operador identidade, ou seja,  $ABv = v$  para todo  $v \in F$ .

**Teorema 3.4.** *Seja  $F$  um espaço vetorial de dimensão finita. Uma transformação linear  $A : E \rightarrow F$  é sobrejetiva se, e somente se, possui uma inversa à direita.*

*Demonstração.* ( $\Rightarrow$ ) Seja  $X$  um conjunto de geradores de  $E$ . Pelo teorema 3.2, o conjunto  $\{Au : u \in X\}$  é um conjunto de geradores de  $F$ . Como  $\dim F < \infty$ , existem  $u_1, \dots, u_n \in X$

tais que  $\{Au_1, \dots, Au_n\}$  é uma base de  $F$ . Definimos então uma transformação linear  $B : F \rightarrow E$  pondo  $B(Au_i) = u_i, i = 1, \dots, n$ . Dado  $v \in F$ , temos que  $v = \alpha_1 Au_1 + \dots + \alpha_n Au_n$  e  $ABv = A(\alpha_1 u_1 + \dots + \alpha_n u_n) = v$ . Portanto,  $B$  é uma inversa à direita de  $A$ . ( $\Leftarrow$ ) Seja  $B : F \rightarrow E$  uma inversa à direita de  $A$ . Dado  $w \in F$ , seja  $Bw = v$ . Dessa maneira, existe  $v \in E$  tal que  $Av = ABw = w$ , ou seja,  $A$  é sobrejetiva.  $\square$

O funcional  $I : C^0([a, b]) \rightarrow \mathbb{R}$  definido por  $I(f) = \int_a^b f(x) dx$  é sobrejetivo. Uma inversa à direita de  $I$  é a transformação linear  $J : \mathbb{R} \rightarrow C^0([a, b])$  definida por  $J(1) = 1/(b - a)$ .

O *núcleo* de uma transformação linear  $A : E \rightarrow F$  é o conjunto  $N(A) = \{v \in E : Av = 0\}$ . Assim como a imagem de  $A$ , podemos verificar imediatamente que  $N(A)$  é um subespaço de  $E$ .

Uma transformação linear  $A : E \rightarrow F$  é *injetiva* se, dados  $u, v \in E$ ,  $Au = Av \Rightarrow u = v$ . Por exemplo, a transformação linear  $A : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^3$  definida por  $A(1, 0) = (1, 0, 0)$  e  $A(0, 1) = (0, 1, 0)$  é injetiva.

**Teorema 3.5.** *Uma transformação linear  $A : E \rightarrow F$  é injetiva se, e somente se,  $N(A) = \{0\}$ .*

*Demonstração.* ( $\Rightarrow$ ) Dado  $v \in E$ , se  $Av = 0 = A0$ , então  $v = 0$ . ( $\Leftarrow$ ) Dados  $u, v \in E$ ,  $Au = Av \Rightarrow A(u - v) = 0 \Rightarrow u - v \in N(A) \Rightarrow u - v = 0$ .  $\square$

**Teorema 3.6.** *Uma transformação linear  $A : E \rightarrow F$  é injetiva se, e somente se, todo subconjunto L.I. de  $E$  é transformado em um subconjunto L.I. de  $F$ .*

*Demonstração.* ( $\Rightarrow$ ) Dado um conjunto L.I.  $X \subset E$ , seja  $Y = \{Au : u \in X\}$ . Se  $v_1, \dots, v_n \in Y$  e  $\alpha_1 v_1 + \dots + \alpha_n v_n = 0$ , existem  $u_1, \dots, u_n \in X$  tais que  $v_i = Au_i, i = 1, \dots, n$ . Logo,  $\alpha_1 v_1 + \dots + \alpha_n v_n = 0 \Rightarrow \alpha_1 Au_1 + \dots + \alpha_n Au_n = A(\alpha_1 u_1 + \dots + \alpha_n u_n) = 0 \Rightarrow \alpha_1 u_1 + \dots + \alpha_n u_n = 0 \Rightarrow \alpha_1 = \dots = \alpha_n = 0$ . ( $\Leftarrow$ ) Para qualquer  $v \in E$  com  $v \neq 0$  temos que  $Av \neq 0$ . Logo,  $N(A) = \{0\}$  e, pelo teorema 3.5,  $A$  é injetiva.  $\square$

**Corolário 3.7.** *Sejam  $E$  e  $F$  espaços vetoriais de dimensão finita. Se existe uma transformação linear injetiva  $A : E \rightarrow F$ , então  $\dim E \leq \dim F$ .*

Segue do corolário 3.7 que não existe transformação linear injetiva  $A : \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}^2$ .

**Teorema 3.8.** *Seja  $A : E \rightarrow F$  uma transformação linear. Para cada  $b \in \text{Im}(A)$ , o conjunto  $V = \{x \in E : Ax = b\}$  é uma variedade afim de  $E$  paralela a  $N(A)$ .*

*Demonstração.* Verifica-se facilmente que  $V$  é uma variedade afim. Dado  $x_0 \in V$ , vemos que  $x \in V \Leftrightarrow x - x_0 \in N(A) \Leftrightarrow x \in x_0 + N(A)$ . Portanto,  $V = x_0 + N(A)$ .  $\square$

Uma transformação linear  $B : F \rightarrow E$  é uma *inversa à esquerda* de uma transformação linear  $A : E \rightarrow F$  se  $BA : E \rightarrow E$  é o operador identidade.

**Teorema 3.9.** *Sejam  $E$  e  $F$  espaços vetoriais de dimensão finita. Uma transformação linear  $A : E \rightarrow F$  é injetiva se, e somente se, possui uma inversa à esquerda.*

*Demonstração.* ( $\Rightarrow$ ) Seja  $\{u_1, \dots, u_n\}$  uma base de  $E$ . Pelo teorema 3.6, o conjunto  $\{Au_1, \dots, Au_n\}$  é L.I.. Logo, pode ser estendido a uma base  $\{Au_1, \dots, Au_n, v_1, \dots, v_m\}$  de  $F$ . Definimos então a transformação linear  $B : F \rightarrow E$  pondo  $B(Au_i) = u_i$  para  $i = 1, \dots, n$  e  $Bv_j = u_1$  para  $j = 1, \dots, m$ . Dado  $v \in E$ , temos que  $v = \alpha_1 u_1 + \dots + \alpha_n u_n$  e  $Av = \alpha_1 Au_1 + \dots + \alpha_n Au_n$ . Logo,  $BAv = \alpha_1 u_1 + \dots + \alpha_n u_n = v$ . Dessa maneira,  $B$  é uma inversa à esquerda de  $A$ . ( $\Leftarrow$ ) Se  $B : F \rightarrow E$  é uma inversa à esquerda de  $A$ , dados  $u, v \in E$ ,  $Au = Av \Rightarrow u = BAu = BAv = v$ . Portanto,  $A$  é injetiva.  $\square$



A transformação linear  $A : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}^2$  definida por  $A(1) = (1, 1)$  é claramente injetiva. Uma inversa à esquerda de  $A$  é o funcional linear  $B : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$  definido por  $B(1, 1) = 1$  e  $B(-1, 1) = 0$ .

Uma transformação linear  $A : E \rightarrow F$  é *invertível* quando possui uma inversa à esquerda e uma inversa à direita. Nesse caso, se  $B, C : F \rightarrow E$  são respectivamente uma inversa à esquerda e uma inversa à direita de  $A$ , então  $B = B(AC) = (BA)C = C$ , ou seja,  $A$  possui uma única transformação linear inversa, chamada de a *inversa* de  $A$  e denotada usualmente por  $A^{-1}$ .

Uma transformação linear  $A : E \rightarrow F$  é chamada de um *isomorfismo* quando é injetiva e sobrejetiva. Nesse caso, diz-se também que  $E$  e  $F$  são *isomorfos*. Em virtude dos teoremas 3.2 e 3.6, uma transformação linear  $A : E \rightarrow F$  é um isomorfismo se, e somente se, transforma bases de  $E$  em bases de  $F$ . Além disso, se  $E$  e  $F$  têm dimensão finita, segue dos dos corolários 3.3 e 3.7 que  $\dim E = \dim F$ . Nesse caso, pelos teoremas 3.4 e 3.9, temos também que uma transformação linear  $A : E \rightarrow F$  é um isomorfismo se, e somente se, é invertível.

Se  $E$  e  $F$  são espaços vetoriais de dimensão finita com  $\dim E = \dim F$ , então eles são isomorfos. Com efeito, se  $\{u_1, \dots, u_n\}$  é uma base de  $E$  e  $\{v_1, \dots, v_n\}$  é uma base de  $F$ , basta definir uma transformação linear  $A : E \rightarrow F$  pondo  $Au_i = v_i$ ,  $i = 1, \dots, n$ . Como  $A$  transforma uma base de  $E$  em uma base de  $F$ ,  $A$  é um isomorfismo.

O espaço vetorial dos polinômios em  $x$  de grau  $\leq n$  é isomorfo a  $\mathbb{R}^{n+1}$ , pois ambos têm a mesma dimensão.

**Teorema 3.10** (Teorema do núcleo e da imagem). *Sejam  $E$  e  $F$  espaços vetoriais de dimensão finita. Se  $A : E \rightarrow F$  é uma transformação linear, então  $\dim E = \dim N(A) + \dim \text{Im}(A)$ .*

*Demonstração.* Sejam  $\{Au_1, \dots, Au_m\}$  uma base de  $\text{Im}(A)$  e  $\{v_1, \dots, v_n\}$  uma base de  $N(A)$ . O conjunto  $\mathcal{B} = \{u_1, \dots, u_m, v_1, \dots, v_n\}$  é L.I., pois  $\alpha_1 u_1 + \dots + \alpha_m u_m + \beta_1 v_1 + \dots + \beta_n v_n = 0 \Rightarrow \alpha_1 Au_1 + \dots + \alpha_m Au_m + 0 = 0 \Rightarrow \alpha_1 = \dots = \alpha_m = 0$  e, por conseguinte,  $\alpha_1 u_1 + \dots + \alpha_m u_m + \beta_1 v_1 + \dots + \beta_n v_n = 0 \Rightarrow \beta_1 v_1 + \dots + \beta_n v_n = 0 \Rightarrow \beta_1 = \dots = \beta_n = 0$ . Dado  $v \in E$ , existem  $\alpha_1, \dots, \alpha_m \in \mathbb{R}$  tais que  $Av = \alpha_1 Au_1 + \dots + \alpha_m Au_m$ . Logo,  $A(v - \alpha_1 u_1 - \dots - \alpha_m u_m) = 0$ , o que implica que  $v - \alpha_1 u_1 - \dots - \alpha_m u_m \in N(A)$ . Consequentemente, existem  $\beta_1, \dots, \beta_n \in \mathbb{R}$  tais que  $v - \alpha_1 u_1 - \dots - \alpha_m u_m = \beta_1 v_1 + \dots + \beta_n v_n$ , ou seja,  $v = \alpha_1 u_1 + \dots + \alpha_m u_m + \beta_1 v_1 + \dots + \beta_n v_n$ . Portanto  $\mathcal{B}$  é uma base de  $E$ .  $\square$

**Corolário 3.11.** *Sejam  $E$  e  $F$  espaços vetoriais de dimensão finita com  $\dim E = \dim F$ . Uma transformação linear  $A : E \rightarrow F$  é injetiva se, e somente se, é sobrejetiva.*

O corolário 3.11 em geral é falso para espaços vetoriais de dimensão infinita. Por exemplo, consideremos os operadores lineares  $A, B : \mathbb{R}^{\mathbb{N}} \rightarrow \mathbb{R}^{\mathbb{N}}$  definidos por  $A(x_1, x_2, \dots) = (0, x_1, x_2, \dots)$  e  $B(x_1, x_2, x_3, \dots) = (x_2, x_3, \dots)$ . Vemos que  $A$  é injetivo mas não é sobrejetivo e que  $B$  é sobrejetivo mas não é injetivo.

## 4 Soma direta e projeção

Sejam  $E_1$  e  $E_2$  espaços vetoriais. O produto cartesiano  $E_1 \times E_2$  é um espaço vetorial se definimos  $(u_1, u_2) + (v_1, v_2) = (u_1 + v_1, u_2 + v_2)$  e  $\alpha(u_1, v_1) = (\alpha u_1, \alpha v_1)$  para quaisquer  $u_1, v_1 \in E_1$ ,  $u_2, v_2 \in E_2$  e  $\alpha \in \mathbb{R}$ .

Sejam  $F_1$  e  $F_2$  subespaços de um espaço vetorial  $E$  de dimensão finita tais que  $E = F_1 \oplus F_2$ . Se  $\{u_1, \dots, u_m\}$  e  $\{v_1, \dots, v_n\}$  são bases de  $F_1$  e  $F_2$  respectivamente, vemos imediatamente que  $\{(u_1, 0), \dots, (u_m, 0), (0, v_1), \dots, (0, v_n)\}$  é uma base de  $F_1 \times F_2$ . Logo, a transformação linear  $A : F_1 \times F_2 \rightarrow E$  definida por  $A(u_i, 0) = u_i$ ,  $i = 1, \dots, m$ , e  $A(0, v_j) = v_j$ ,  $j = 1, \dots, n$ , é um isomorfismo, pois  $\{u_1, \dots, u_m, v_1, \dots, v_n\}$  é uma base de  $E$ .

**Teorema 4.1.** *Sejam  $E_1$  e  $E_2$  espaços vetoriais de dimensão finita. Tem-se que  $\dim E_1 + \dim E_2 = \dim(E_1 \cap E_2) + \dim(E_1 + E_2)$ .*

*Demonstração.* A transformação linear  $A : E_1 \times E_2 \rightarrow E_1 + E_2$  definida por  $A(v_1, v_2) = v_1 + v_2$  é claramente sobrejetiva. Vemos que  $A(v_1, v_2) = 0 \Rightarrow v_1 = -v_2 \Rightarrow N(A) = \{(v, -v) \in E_1 \times E_2 : v \in E_1\}$ . Considerando o isomorfismo  $B : E_1 \cap E_2 \rightarrow N(A)$  definido por  $B(v) = (v, -v)$ , temos que  $\dim N(A) = \dim(E_1 \cap E_2)$ . Portanto, pelo teorema do núcleo e da imagem,  $\dim E_1 + \dim E_2 = \dim(E_1 \times E_2) = \dim(E_1 \cap E_2) + \dim(E_1 + E_2)$ .  $\square$

Sejam  $F_1, F_2$  subespaços de um espaço vetorial  $E$  tais que  $E = F_1 \oplus F_2$ . Define-se a *projeção de  $E$  sobre  $F_1$  paralelamente a  $F_2$*  como o operador linear  $P : E \rightarrow E$  definido por  $Pv = u_1$ , onde  $v = u_1 + u_2$ , com  $u_1 \in F_1$  e  $u_2 \in F_2$ . Vemos imediatamente que  $\text{Im}(P) = F_1$  e  $N(P) = F_2$ .

Um operador linear  $A : E \rightarrow E$  é *idempotente* quando  $A^2 = A$ .

**Teorema 4.2.** *Um operador linear  $P : E \rightarrow E$  é a projeção de  $E$  sobre  $\text{Im}(P)$  paralelamente a  $N(P)$  se, e somente se,  $P^2 = P$ .*

*Demonstração.*  $(\Rightarrow)$  Dado  $w \in E$ , existem únicos  $u \in \text{Im}(P)$  e  $v \in N(P)$  tais que  $w = u + v$  e  $Pw = u$ . Logo,  $P^2w = P(u + 0) = u = Pw$ . Portanto  $P^2 = P$ .  $(\Leftarrow)$  Dado  $v \in E$ , temos que  $v = Pv + (v - Pv)$ . Como  $P(v - Pv) = Pv - P^2v = 0$ , temos que  $v - Pv \in N(P)$ . Se  $v \in \text{Im}(P) \cap N(P)$ , existe  $u \in E$  tal que  $Pu = v$  e  $Pv = 0$ , ou seja,  $P^2u = Pu = v = 0$ . Logo,  $E = \text{Im}(P) \oplus N(P)$ . Isso implica que, dado  $w \in E$ , existem únicos  $z \in \text{Im}(P)$  e  $v \in N(P)$  tais que  $w = z + v$ . Como existe  $u \in E$  tal que  $Pu = z$ , segue que  $Pw = Pz = P^2u = Pu = z$ . Portanto,  $P$  é uma projeção de  $E$  sobre  $\text{Im}(P)$  paralelamente a  $N(P)$ .  $\square$

Uma *involução* é um operador linear  $S : E \rightarrow E$  tal que  $S^2v = v$  para todo  $v \in E$ . Por exemplo, o operador  $S : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$  definido por  $S(1, 0) = (1, 0)$  e  $S(0, 1) = (0, -1)$  é uma involução que reflete todo vetor do plano em torno do eixo das abscissas.

**Teorema 4.3.** *Seja  $S : E \rightarrow E$  uma involução. Os conjuntos  $F_1 = \{v \in E : Sv = v\}$  e  $F_2 = \{v \in E : Sv = -v\}$  são subespaços tais que  $E = F_1 \oplus F_2$ . Para todo  $v = u_1 + u_2$ , com  $u_1 \in F_1$  e  $u_2 \in F_2$ , tem-se que  $Sv = u_1 - u_2$ . Além disso, se  $I : E \rightarrow E$  é o operador identidade, então  $P = (S + I)/2$  é a projeção de  $E$  sobre  $F_1$  paralelamente a  $F_2$ .*

*Demonstração.*  $F_1$  e  $F_2$  são claramente subespaços. Dado  $v \in E$ , temos que  $v = (v + Sv)/2 + (v - Sv)/2$ , onde  $(v + Sv)/2 \in F_1$  e  $(v - Sv)/2 \in F_2$ . Além disso,  $v \in F_1 \cap F_2$  implica que  $Sv = v$  e  $Sv = -v$ . Logo,  $v = 0$  e, por conseguinte,  $E = F_1 \oplus F_2$ . Dado  $v \in E$ , existem então únicos  $u_1 \in F_1$  e  $u_2 \in F_2$  tais que  $v = u_1 + u_2$ . Logo,  $Sv = u_1 - u_2$ . Finalmente, se  $P = (S + I)/2$ , então  $P^2 = (S^2 + 2S + I)/4 = (S + I)/2$  e, como podemos ver facilmente,  $\text{Im}(P) = F_1$  e  $N(P) = F_2$ . Portanto,  $P$  é a projeção de  $E$  sobre  $F_1$  paralelamente a  $F_2$ .  $\square$

## 5 A matriz de uma transformação linear

Dados os espaços vetoriais  $E$  e  $F$  de dimensão finita, seja  $A : E \rightarrow F$  uma transformação linear. Se  $\mathcal{V} = \{u_1, \dots, u_n\}$  e  $\mathcal{W} = \{v_1, \dots, v_m\}$  são bases de  $E$  e de  $F$  respectivamente, o vetor  $Au_j$  pode ser expressado como uma combinação linear de vetores de  $\mathcal{W}$ . Dessa maneira,

$$Au_j = \sum_{i=1}^m a_{ij} v_i, \quad j = 1, \dots, n \quad (4)$$

Os coeficientes  $a_{ij}$ ,  $i = 1, \dots, m$ ,  $j = 1, \dots, n$ , podem ser interpretados como os termos de uma matriz  $\mathbf{a} \in \mathcal{M}(m \times n)$ , chamada da *matriz da transformação linear*  $A$ . Vemos que, fixadas as bases  $\mathcal{V}$  e  $\mathcal{W}$ , a cada transformação linear  $A : E \rightarrow F$  lhe corresponde uma única matriz  $\mathbf{a} \in \mathcal{M}(m \times n)$ . Por outro lado, dada uma matriz  $\mathbf{a} \in \mathcal{M}(m \times n)$ , a equação (4) define uma única transformação linear  $A : E \rightarrow F$ , em virtude do teorema 3.1, desde que as bases  $\mathcal{V}$  e  $\mathcal{W}$  estejam fixadas. Mais precisamente, podemos provar facilmente que a transformação linear  $\varphi : \mathcal{L}(E, F) \rightarrow \mathcal{M}(m \times n)$  definida por  $\varphi(A) = \mathbf{a}$  é um isomorfismo. Em particular, segue disso que  $\dim \mathcal{L}(E, F) = mn$ .

A matriz de uma transformação linear  $A : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$  é entendida como sendo a matriz de  $A$  em relação às bases canônicas de  $\mathbb{R}^n$  e  $\mathbb{R}^m$ , a menos que se indique o contrário. Por exemplo, a matriz do operador linear  $R : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$  definido por  $R(1, 0) = (\cos \theta, \sin \theta)$  e  $R(0, 1) = (-\sin \theta, \cos \theta)$  é

$$\mathbf{r} = \begin{bmatrix} \cos \theta & -\sin \theta \\ \sin \theta & \cos \theta \end{bmatrix}.$$

**Teorema 5.1.** *Dados os espaços vetoriais  $E, F$  e  $G$  de dimensão finita, sejam  $A : E \rightarrow F$  e  $B : F \rightarrow G$  transformações lineares. Fixadas as bases  $\mathcal{U} = \{u_1, \dots, u_n\}$ ,  $\mathcal{V} = \{v_1, \dots, v_p\}$  e  $\mathcal{W} = \{w_1, \dots, w_m\}$  de  $E, F$  e  $G$ , sejam  $\mathbf{a}$  e  $\mathbf{b}$  as matrizes de  $A$  e de  $B$  respectivamente. Se  $\mathbf{c}$  é a matriz de  $BA$ , então  $c_{ij} = \sum_{k=1}^p b_{ik} a_{kj}$ ,  $i = 1, \dots, m$ ,  $j = 1, \dots, n$ . A matriz  $\mathbf{c}$  é chamada do produto das matrizes  $\mathbf{b}$  e  $\mathbf{a}$  e é denotada por  $\mathbf{c} = \mathbf{ba}$ .*

*Demonstração.* Temos que

$$\begin{aligned} Au_j &= \sum_{k=1}^p a_{kj} v_k, \quad j = 1, \dots, n, \\ Bv_k &= \sum_{i=1}^m b_{ik} w_i, \quad k = 1, \dots, p, \\ \text{e } ABu_j &= \sum_{i=1}^m c_{ij} w_i, \quad j = 1, \dots, n. \end{aligned}$$

Dos dois primeiros grupos de equações temos que

$$BAu_j = \sum_{k=1}^p a_{kj} Bv_k = \sum_{k=1}^p \sum_{i=1}^m a_{kj} b_{ik} w_i = \sum_{i=1}^m \left( \sum_{k=1}^p b_{ik} a_{kj} \right) w_i.$$

Logo, usando o terceiro grupo de equações, temos que

$$\sum_{i=1}^m c_{ij} w_i = \sum_{i=1}^m \left( \sum_{k=1}^p b_{ik} a_{kj} \right) w_i.$$

Como  $\mathcal{W}$  é um conjunto L.I., segue que  $c_{ij} = \sum_{k=1}^p b_{ik} a_{kj}$ . □

As seguintes propriedades de matrizes são consequências diretas das propriedades sobre transformações lineares:

1. Dados  $\mathbf{a} \in \mathcal{M}(m \times n)$ ,  $\mathbf{b} \in \mathcal{M}(n \times p)$  e  $\mathbf{c} \in \mathcal{M}(p \times q)$ , tem-se que  $\mathbf{a}(\mathbf{bc}) = (\mathbf{ab})\mathbf{c}$ .
2. Dados  $\mathbf{a} \in \mathcal{M}(m \times n)$  e  $\mathbf{b}, \mathbf{c} \in \mathcal{M}(n \times p)$ , tem-se que  $\mathbf{a}(\mathbf{b} + \mathbf{c}) = \mathbf{ab} + \mathbf{ac}$ .
3. Dados  $\mathbf{a}, \mathbf{b} \in \mathcal{M}(m \times n)$  e  $\mathbf{c} \in \mathcal{M}(n \times p)$ , tem-se que  $(\mathbf{a} + \mathbf{b})\mathbf{c} = \mathbf{ac} + \mathbf{bc}$ .
4. Os termos da *matriz identidade*  $\mathbf{I}_n \in \mathcal{M}(n \times n)$  são  $I_{ij} = \delta_{ij}$ ,  $i, j \in \{1, \dots, n\}$ , onde  $\delta_{ij}$  é o *símbolo de Kronecker*, definido por  $\delta_{ij} = 1$  se  $i = j$  e  $\delta_{ij} = 0$  se  $i \neq j$ .
5. Dado  $\mathbf{a} \in \mathcal{M}(m \times n)$ , tem-se que  $\mathbf{aI}_n = \mathbf{a}$  e  $\mathbf{I}_m\mathbf{a} = \mathbf{a}$ .
6. Uma matriz  $\mathbf{a} \in \mathcal{M}(m \times n)$  tem uma *inversa à esquerda* se existe  $\mathbf{b} \in \mathcal{M}(n \times m)$  tal que  $\mathbf{ba} = \mathbf{I}_n$ . A matriz  $\mathbf{a}$  tem uma inversa à esquerda se, e somente se, os vetores-coluna de  $\mathbf{a}$  são L.I.
7. Uma matriz  $\mathbf{a} \in \mathcal{M}(m \times n)$  tem uma *inversa à direita* se existe  $\mathbf{b} \in \mathcal{M}(n \times m)$  tal que  $\mathbf{ab} = \mathbf{I}_m$ . A matriz  $\mathbf{a}$  tem uma inversa à direita se, e somente se, os vetores-coluna de  $\mathbf{a}$  geram  $\mathbb{R}^m$ .
8. Uma matriz  $\mathbf{a} \in \mathcal{M}(m \times n)$  é *invertível* se ela tem uma inversa à esquerda  $\mathbf{b} \in \mathcal{M}(n \times m)$  e uma inversa à direita  $\mathbf{c} \in \mathcal{M}(n \times m)$ . Nesse caso tem-se que  $\mathbf{b} = \mathbf{c} = \mathbf{a}^{-1}$ , chamada da *inversa* de  $\mathbf{a}$ , e que  $m = n$ , ou seja, a matriz  $\mathbf{a}$  é *quadrada*.
9. Uma matriz  $\mathbf{a} \in \mathcal{M}(n \times n)$  possui uma inversa à esquerda se, e somente se, possui uma inversa à direita. Nesse caso, ambas inversas são iguais a  $\mathbf{a}^{-1}$ .

Sejam  $\mathcal{V} = \{v_1, \dots, v_n\}$  e  $\mathcal{V}' = \{v'_1, \dots, v'_n\}$  bases de um espaço vetorial  $E$  e  $\mathcal{W} = \{w_1, \dots, w_m\}$  e  $\mathcal{W}' = \{w'_1, \dots, w'_m\}$  bases de um espaço vetorial  $F$ . Sejam também  $\mathbf{a}$  e  $\mathbf{a}'$  as matrizes de uma transformação linear  $A : E \rightarrow F$  quando se consideram os pares de bases  $(\mathcal{V}, \mathcal{W})$  e  $(\mathcal{V}', \mathcal{W}')$  respectivamente. Temos então que  $Av_j = \sum_{i=1}^m a_{ij}w_i$  e  $Av'_j = \sum_{i=1}^m a'_{ij}w'_i$ ,  $j = 1, \dots, n$ . Considerando os isomorfismos  $P : E \rightarrow E$  e  $Q : F \rightarrow F$  definidos por  $Pv_j = v'_j$ ,  $j = 1, \dots, n$  e  $Qw_i = w'_i$ ,  $i = 1, \dots, m$ , temos que

$$\sum_{k=1}^m (ap)_{kj}w_k = APv_j = Av'_j = \sum_{i=1}^m a'_{ij}w'_i = \sum_{i=1}^m \sum_{k=1}^m a'_{ij}q_{ki}w_k,$$

o que implica que  $(ap)_{kj} = \sum_{i=1}^m a'_{ij}q_{ki} = (qa)_{kj}$ , ou seja  $\mathbf{ap} = \mathbf{qa}'$ . Portanto,  $\mathbf{a}' = \mathbf{q}^{-1}\mathbf{ap}$ . A matriz  $\mathbf{p}$  é chamada de uma *matriz de passagem* da base  $\mathcal{V}$  para a base  $\mathcal{V}'$ . Vemos que as coordenadas do  $j$ -ésimo vetor-coluna de  $\mathbf{p}$  são as coordenadas do vetor  $v'_j$  na base  $\mathcal{V}$ . Observações análogas valem para a matriz de passagem  $\mathbf{q}$ .

Seja  $A : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$  o operador linear definido por  $A(1, 1) = (1, 1)$  e  $A(-1, 1) = (0, 0)$ . Logo, a matriz de  $A$  na base  $\mathcal{B} = \{(1, 1), (-1, 1)\}$  é

$$\mathbf{a} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}.$$

Podemos verificar facilmente que  $A(1, 0) = (1/2, 1/2)$  e  $A(0, 1) = (1/2, 1/2)$ . Logo, a matriz de  $A$  na base canônica é

$$\mathbf{a}' = \begin{bmatrix} 1/2 & 1/2 \\ 1/2 & 1/2 \end{bmatrix}.$$

A matriz  $\mathbf{a}'$  pode ser obtida mais facilmente usando a matriz de passagem

$$\mathbf{p} = \begin{bmatrix} 1/2 & 1/2 \\ -1/2 & 1/2 \end{bmatrix}$$

da base  $\mathcal{B}$  para a base canônica e a relação  $\mathbf{a}' = \mathbf{p}^{-1}\mathbf{a}\mathbf{p}$ .

Sejam  $E$  e  $F$  espaços vetoriais de dimensão finita. O *posto* de uma transformação linear  $A : E \rightarrow F$  é a dimensão da sua imagem. Se  $\mathbf{a}$  é a matriz de  $A$ , então o posto de  $A$  é a dimensão do subespaço gerado pelos vetores-coluna de  $\mathbf{a}$ .

Dada uma matriz  $\mathbf{a} \in \mathcal{M}(m \times n)$ , define-se o *posto segundo colunas* de  $\mathbf{a}$  como a dimensão do subespaço de  $\mathbb{R}^m$  gerado pelos vetores-coluna de  $\mathbf{a}$ . Define-se também o *posto segundo linhas* de  $\mathbf{a}$  como a dimensão do subespaço de  $\mathbb{R}^n$  gerado pelos vetores-linha de  $\mathbf{a}$ . Embora o subespaço gerado pelos vetores-coluna de  $\mathbf{a}$  e o gerado pelos vetores-linha de  $\mathbf{a}$  sejam em geral diferentes, tem-se o seguinte:

**Teorema 5.2.** *O posto segundo linhas de uma matriz  $\mathbf{a} \in \mathcal{M}(m \times n)$  é igual a seu posto segundo colunas.*

*Demonstração.* Seja  $\{u_1, \dots, u_r\} \subset \mathbb{R}^m$  uma base do subespaço gerado pelos vetores-coluna  $v_1, \dots, v_n$  de  $\mathbf{a}$ . Logo,  $v_j = \sum_{k=1}^r \alpha_{jk} u_k$ ,  $j = 1, \dots, n$ . Considerando que  $u_k = (u_{k1}, \dots, u_{km})$ ,  $k = 1, \dots, r$ , temos que  $a_{ij} = \sum_{k=1}^r \alpha_{jk} u_{ki}$ ,  $i = 1, \dots, m$ ,  $j = 1, \dots, n$ . Logo, o  $i$ -ésimo vetor-linha de  $\mathbf{a}$  é

$$w_i = \left( \sum_{k=1}^r \alpha_{1k} u_{ki}, \dots, \sum_{k=1}^r \alpha_{nk} u_{ki} \right) = \sum_{k=1}^r u_{ki} z_k,$$

onde  $z_k = (\alpha_{1k}, \dots, \alpha_{nk})$ ,  $k = 1, \dots, r$ . Isso implica que os vetores  $z_1, \dots, z_r$  e  $w_1, \dots, w_m$  geram o mesmo subespaço de  $\mathbb{R}^n$ . Dessa maneira, o posto segundo linhas de  $\mathbf{a}$  é  $\leq r$ . Fazendo um procedimento análogo começando com uma base do subespaço gerado pelas colunas de  $\mathbf{a}$ , vamos concluir que o posto segundo colunas de  $\mathbf{a}$  não excede o posto segundo linhas de  $\mathbf{a}$ . Portanto, ambos postos devem ser iguais.  $\square$

Dado um espaço vetorial  $E$  de dimensão  $n$ , sejam  $f_1, \dots, f_m : E \rightarrow \mathbb{R}$  funcionais lineares não-nulos. Queremos determinar a dimensão do subespaço  $F = N(f_1) \cap \dots \cap N(f_m)$ . Se  $\{u_1, \dots, u_n\}$  é uma base de  $E$ , então  $N(f_i) = \{(x_1, \dots, x_n) \in E : \sum_{j=1}^n f_i(u_j) x_j = 0\}$ ,  $i = 1, \dots, m$ . Segue imediatamente disso que  $F$  é isomorfo ao núcleo da transformação linear  $A : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$  cuja matriz é

$$\mathbf{a} = \begin{bmatrix} f_1(u_1) & \dots & f_1(u_n) \\ \vdots & & \vdots \\ f_m(u_1) & \dots & f_m(u_n) \end{bmatrix}.$$

Dessa maneira, pelo teorema do núcleo e da imagem,  $\dim F = \dim N(A) = n - \dim \text{Im}(A)$ . Por outro lado, o subespaço gerado pelos vetores-linha de  $\mathbf{a}$  é claramente isomorfo ao subespaço de  $E^*$  gerado pelos funcionais  $f_1, \dots, f_m$ . Se  $r$  é a dimensão desse subespaço, pelo teorema 5.2, temos que  $\dim \text{Im}(A) = r$ . Portanto,  $\dim F = n - r$ .

Seja  $E$  um espaço vetorial de dimensão  $n$ . Vamos mostrar um método prático para determinar uma base do subespaço gerado por um conjunto  $\{v_1, \dots, v_m\} \subset E$ . Esse método está baseado nos seguintes fatos de verificação imediata:

1. para quaisquer  $i, j \in \{1, \dots, n\}$ ,

$$S(\{v_1, \dots, v_i, \dots, v_j, \dots, v_n\}) = S(\{v_1, \dots, v_j, \dots, v_i, \dots, v_n\});$$

2. para quaisquer  $\alpha \in \mathbb{R}$  e  $i, j \in \{1, \dots, n\}$ ,

$$S(\{v_1, \dots, v_i, \dots, v_j, \dots, v_n\}) = S(\{v_1, \dots, v_i + \alpha v_j, \dots, v_j, \dots, v_n\}).$$

Prosseguimos agora com a descrição do método:

1. Construimos uma matriz  $\mathbf{a}$  cujos vetores-linha são os vetores  $v_1, \dots, v_m$ ;
2. Caso seja necessário, trocamos convenientemente as linhas da matriz  $\mathbf{a}$  de tal forma que obtemos uma matriz  $\mathbf{a}'$  cuja primeira coluna não-nula tem o primeiro termo diferente de zero. Por exemplo,

$$\begin{bmatrix} 0 & 0 & 2 & 0 \\ 0 & 1 & 3 & 1 \\ 0 & 3 & 0 & 2 \end{bmatrix} \xrightarrow{L_1 \leftrightarrow L_2} \begin{bmatrix} 0 & 1 & 3 & 1 \\ 0 & 0 & 2 & 0 \\ 0 & 3 & 0 & 2 \end{bmatrix}.$$

3. Para  $i = 2, \dots, m$ , adicionamos à  $i$ -ésima linha de  $\mathbf{a}'$  um múltiplo da primeira linha de  $\mathbf{a}'$  de tal forma que obtemos uma matriz  $\mathbf{a}''$  cuja primeira coluna não-nula tem o  $i$ -ésimo termo igual a zero. Por exemplo,

$$\begin{bmatrix} 0 & 1 & 3 & 1 \\ 0 & 0 & 2 & 0 \\ 0 & 3 & 0 & 2 \end{bmatrix} \xrightarrow{L_3 - 3L_1} \begin{bmatrix} 0 & 1 & 3 & 1 \\ 0 & 0 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & -7 & -1 \end{bmatrix}$$

4. Obtendo uma matriz  $\mathbf{a}''$ , desconsideramos a primeira linha e a primeira coluna não-nula. Dessa maneira, a segunda coluna não-nula de  $\mathbf{a}''$  é considerada como a primeira coluna não-nula e repetimos os passos 2 e 3. Por exemplo,

$$\begin{bmatrix} 0 & 1 & 3 & 1 \\ 0 & 0 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & -7 & -1 \end{bmatrix} \xrightarrow{L_3 + (7/2)L_2} \begin{bmatrix} 0 & 1 & 3 & 1 \\ 0 & 0 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & -1 \end{bmatrix}$$

5. O processo para quando obtemos uma *matriz escalonada*, que é uma matriz tal que o primeiro termo não-nulo da  $i$ -ésima linha está à esquerda do primeiro termo não-nulo das linhas subsequentes e as linhas nulas, caso existam, se encontram abaixo das linhas não nulas. Por exemplo,

$$\mathbf{b} = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 3 & 1 \\ 0 & 0 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & -1 \end{bmatrix}$$

é uma matriz escalonada.

6. Os vetores-linha não-nulos da matriz escalonada obtida formam uma base de  $S(\{v_1, \dots, v_m\})$ , pois são claramente L.I..

Os passos 2, 3, 4 e 5 formam o chamado *processo de eliminação* ou *método de Gauss*. As modificações realizadas nos passos 2 e 3 são chamadas de *operações elementares*.

A *transposta* de uma matriz  $\mathbf{a} \in \mathcal{M}(m \times n)$  é a matriz  $\mathbf{a}^T \in \mathcal{M}(n \times m)$  tal que  $a_{ji}^T = a_{ij}$ ,  $j = 1, \dots, n$ ,  $i = 1, \dots, m$ . Dada uma transformação linear  $A : E \rightarrow F$  entre espaços vetoriais de dimensão finita, o processo de eliminação pode ser aplicado para encontrarmos uma base de  $\text{Im}(A)$ . Nesse caso, se  $\mathbf{a}$  é a matriz de  $A$ , devemos aplicar o processo de eliminação à matriz  $\mathbf{a}^T$ . Logo, os vetores-linha da matriz escalonada obtida formarão uma base de  $\text{Im}(A)$ . Se só estamos interessados no posto de  $A$ , podemos aplicar o processo de eliminação diretamente à matriz  $\mathbf{a}$ , em virtude do teorema 5.2. Nesse caso, o posto de  $A$  será o número de linhas não-nulas da matriz escalonada obtida.

Um sistema linear

$$\begin{aligned} a_{11}x_1 + \dots + a_{1n}x_n &= b_1 \\ &\vdots \\ a_{m1}x_1 + \dots + a_{mn}x_n &= b_m \end{aligned} \tag{5}$$

pode ser escrito matricialmente como  $\mathbf{ax} = \mathbf{b}$ , onde

$$\mathbf{a} = \begin{bmatrix} a_{11} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{m1} & \dots & a_{mn} \end{bmatrix}, \quad \mathbf{x} = \begin{bmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} \quad \text{e} \quad \mathbf{b} = \begin{bmatrix} b_1 \\ \vdots \\ b_m \end{bmatrix}.$$

Esse sistema tem solução se, e somente se, o vetor  $b = (b_1, \dots, b_m) \in \mathbb{R}^m$  pertence à imagem da transformação linear  $A : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$ , cuja matriz é  $\mathbf{a}$ . Logo, o sistema (5) tem solução se, e somente se, o subespaço gerado por  $b$  e os vetores-coluna de  $\mathbf{a}$  é igual a  $\text{Im}(A)$ . Além disso, nesse caso, a solução é única se, e somente se,  $A$  é injetiva (ver teorema 3.8).

Definindo a matriz aumentada

$$[\mathbf{a}, \mathbf{b}] = \begin{bmatrix} a_{11} & \dots & a_{1n} & b_1 \\ \vdots & & \vdots & \vdots \\ a_{m1} & \dots & a_{mn} & b_m \end{bmatrix},$$

temos o seguinte:

1. O sistema (5) não tem solução se, e somente se, o posto de  $[\mathbf{a}, \mathbf{b}]$  é maior do que o posto de  $\mathbf{a}$ , ou seja, ao aplicarmos o processo de eliminação a  $[\mathbf{a}, \mathbf{b}]$ , o número de linhas não-nulas da matriz escalonada obtida  $[\mathbf{a}', \mathbf{b}']$  é maior do que o número de linhas não-nulas da matriz escalonada  $\mathbf{a}'$ .
2. O sistema (5) tem uma única solução se, e somente se, o posto de  $[\mathbf{a}, \mathbf{b}]$  e o posto de  $\mathbf{a}$  são iguais a  $n$ , ou seja, ao aplicarmos o processo de eliminação a  $[\mathbf{a}, \mathbf{b}]$ , o número de linhas não-nulas da matriz escalonada obtida  $[\mathbf{a}', \mathbf{b}']$  e o número de linhas não-nulas da matriz escalonada  $\mathbf{a}'$  são iguais a  $n$ . Em particular, para isso acontecer é necessário ter  $m \geq n$ .
3. O sistema (5) tem infinitas soluções se, e somente se, o posto de  $[\mathbf{a}, \mathbf{b}]$  e o posto de  $\mathbf{a}$  são iguais a  $r < n$ , ou seja, ao aplicarmos o processo de eliminação a  $[\mathbf{a}, \mathbf{b}]$ , o número de linhas não-nulas da matriz escalonada obtida  $[\mathbf{a}', \mathbf{b}']$  e o número de linhas não-nulas da matriz escalonada  $\mathbf{a}'$  são iguais a  $r < n$ .

Em termos das equações do sistema (5), as operações elementares efetuadas sobre  $[\mathbf{a}, \mathbf{b}]$  para obter  $[\mathbf{a}', \mathbf{b}']$  se traduzem em

- alterar a ordem das equações;
- somar um múltiplo de uma equação a outra equação.

Dessa maneira, se o sistema (5) tem solução, a matriz aumentada  $[\mathbf{a}', \mathbf{b}']$  corresponde a um sistema linear  $\mathbf{a}'\mathbf{x} = \mathbf{b}'$  que tem as mesmas soluções que o sistema (5). No entanto, como  $[\mathbf{a}', \mathbf{b}']$  é escalonada, o sistema  $\mathbf{a}'\mathbf{x} = \mathbf{b}'$  pode ser resolvido facilmente de baixo para cima.

Vamos resolver o sistema linear

$$\begin{aligned}x + y + z &= 3 \\x - y + 2z &= 5 \\3x + 2y &= 5.\end{aligned}\tag{6}$$

A matriz aumentada associada a esse sistema é

$$\begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & 3 \\ 1 & -1 & 2 & 5 \\ 3 & 2 & 0 & 5 \end{bmatrix}.$$

Logo,

$$\begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & 3 \\ 1 & -1 & 2 & 5 \\ 3 & 2 & 0 & 5 \end{bmatrix} \xrightarrow{L_2-L_1, L_3-3L_1} \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & 3 \\ 0 & -2 & 1 & 2 \\ 0 & -1 & -3 & -4 \end{bmatrix} \xrightarrow{L_3-L_2/2} \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & 3 \\ 0 & -2 & 1 & 2 \\ 0 & 0 & -7/2 & -5 \end{bmatrix}$$

Vemos que a única solução do sistema (6) é solução do sistema linear

$$\begin{aligned}x + y + z &= 3 \\-2y + z &= 2 \\-7z/2 &= 5.\end{aligned}$$

De onde obtemos que  $z = -10/7$ ,  $y = -12/7$  e  $x = 43/7$ .

O processo de eliminação pode ser estendido considerando mais uma operação elementar que consiste em multiplicar uma linha por um número real diferente de zero. Esse procedimento é conhecido como *método de Gauss-Jordan*, cuja aplicação fornece um método prático para calcular a inversa de uma matriz quadrada  $\mathbf{a} \in \mathcal{M}(n \times n)$ , a qual existe se, e somente se, o posto de  $\mathbf{a}$  é igual a  $n$ . De fato, encontrar a inversa de  $\mathbf{a}$  equivale a resolver  $n$  sistemas de  $n$  equações lineares, os quais podem ser escritos de forma compacta como  $\mathbf{a}\mathbf{a}^{-1} = \mathbf{I}_n$ , onde os termos de  $\mathbf{a}^{-1}$  são as incógnitas. O método prático para encontrar  $\mathbf{a}^{-1}$  é considerar a matriz aumentada  $[\mathbf{a}, \mathbf{I}_n]$  e aplicar o método de Gauss-Jordan com o objetivo de obtermos a matriz  $[\mathbf{I}_n, \mathbf{b}]$ . Dessa maneira, a matriz  $\mathbf{a}^{-1}$ , deve satisfazer a condição  $\mathbf{I}_n\mathbf{a}^{-1} = \mathbf{b}$ , ou seja,  $\mathbf{a}^{-1} = \mathbf{b}$ .

Vamos encontrar a inversa da matriz

$$\mathbf{a} = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & -1 & 2 \\ 3 & 2 & 0 \end{bmatrix}.$$



Temos que

$$\begin{aligned}
& \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & -1 & 2 & 0 & 1 & 0 \\ 3 & 2 & 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \xrightarrow{L_2-L_1, L_3-3L_1} \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & -2 & 1 & -1 & 1 & 0 \\ 0 & -1 & -3 & -3 & 0 & 1 \end{bmatrix} \\
& \xrightarrow{L_3-L_2/2} \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & -2 & 1 & -1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & -7/2 & -5/2 & -1/2 & 1 \end{bmatrix} \\
& \xrightarrow{(-1/2)L_2, (-2/7)L_3} \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & -1/2 & 1/2 & -1/2 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 5/7 & 1/7 & -2/7 \end{bmatrix} \\
& \xrightarrow{L_1-L_2} \begin{bmatrix} 1 & 0 & 3/2 & 1/2 & 1/2 & 0 \\ 0 & 1 & -1/2 & 1/2 & -1/2 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 5/7 & 1/7 & -2/7 \end{bmatrix} \\
& \xrightarrow{L_1-3L_3/2, L_2+L_3/2} \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & -4/7 & 2/7 & 3/7 \\ 0 & 1 & 0 & 6/7 & -3/7 & -1/7 \\ 0 & 0 & 1 & 5/7 & 1/7 & -2/7 \end{bmatrix}.
\end{aligned}$$

Portanto,

$$\mathbf{a}^{-1} = \begin{bmatrix} -4/7 & 2/7 & 3/7 \\ 6/7 & -3/7 & -1/7 \\ 5/7 & 1/7 & -2/7 \end{bmatrix}.$$

## 6 Produto interno

Um *produto interno* em um espaço vetorial  $E$  é uma função  $\langle \cdot, \cdot \rangle : E \times E \rightarrow \mathbb{R}$  que tem as seguintes propriedades:

1. dados  $u, v, w \in E$ , tem-se que  $\langle u, v+w \rangle = \langle u, v \rangle + \langle u, w \rangle$  e  $\langle u+w, v \rangle = \langle u, v \rangle + \langle w, v \rangle$ ;
2. dados  $u, v \in E$  e  $\alpha \in \mathbb{R}$ , tem-se que  $\langle \alpha u, v \rangle = \alpha \langle u, v \rangle = \langle u, \alpha v \rangle$ ;
3. para quaisquer  $u, v \in E$ ,  $\langle u, v \rangle = \langle v, u \rangle$ ;
4. para qualquer  $v \in E$  com  $v \neq 0$ , tem-se que  $\langle v, v \rangle > 0$ .

**Teorema 6.1.** *Seja  $E$  um espaço vetorial munido de um produto interno. Logo,*

1. *para qualquer  $v \in E$ ,  $\langle v, 0 \rangle = 0$ ;*
2. *se  $u \in E$  é tal que  $\langle u, v \rangle = 0$  para todo  $v \in E$ , então  $u = 0$ ;*
3. *se  $u, v \in E$  são tais que  $\langle u, w \rangle = \langle v, w \rangle$ , então  $u = v$ .*

*Demonstração.*

1.  $\langle v, 0 \rangle = \langle v, 0+0 \rangle = 2\langle v, 0 \rangle$ . Logo,  $\langle v, 0 \rangle = 0$ .
2. se fosse  $u \neq 0$ , teríamos que  $\langle u, v \rangle > 0$  quando  $v = u$ . Contradição! Logo, devemos ter  $u = 0$ .
3. Segue diretamente do item 2. □

Seja  $E$  um espaço vetorial munido de um produto interno. A *norma* de um vetor  $v \in E$  é definida por  $|v| = \sqrt{\langle v, v \rangle}$ . Se  $v \in E$  é tal que  $|v| = 1$ , diz-se que  $v$  é um *vetor unitário*.

No espaço euclidiano  $\mathbb{R}^n$ , define-se o *produto interno canônico* de dois vetores  $u = (x_1, \dots, x_n), v = (y_1, \dots, y_n) \in \mathbb{R}^n$ , expressos na base canônica de  $\mathbb{R}^n$ , por  $\langle u, v \rangle = x_1 y_1 + \dots + x_n y_n$ .

Dados  $u, v \in \mathbb{R}^2$ , vamos mostrar que  $\langle u, v \rangle = |u||v| \cos \theta$ , onde  $\theta$  é o ângulo formado pelos vetores  $u$  e  $v$ . Se um dos vetores é igual a 0, a igualdade é verdadeira. Consideremos então que  $u \neq 0$  e  $v \neq 0$ . Logo, temos que  $u = |u|(\cos \alpha, \sin \alpha)$  e  $v = |v|(\cos \beta, \sin \beta)$ , onde  $\alpha$  e  $\beta$  são os ângulos que os vetores  $u$  e  $v$  formam com o vetor  $(1, 0)$  respectivamente. Logo  $\langle u, v \rangle = |u||v|(\cos \alpha \cos \beta + \sin \alpha \sin \beta) = |u||v| \cos(\beta - \alpha) = |u||v| \cos \theta$ .

A função  $\langle \cdot, \cdot \rangle : C^0([a, b]) \times C^0([a, b]) \rightarrow \mathbb{R}$  definida por  $\langle f, g \rangle = \int_a^b f(x)g(x) dx$ , é um produto interno no espaço vetorial  $C^0([a, b])$ . Com efeito, só temos que provar que, dada a função  $f \in C^0([a, b])$  não-nula,  $\langle f, f \rangle > 0$ , pois as condições restantes que caracterizam um produto interno são claramente satisfeitas. Como  $f^2 \in C^0([a, b])$  e  $[f(x)]^2 > 0$  para todo  $x \in [a, b]$ , existe  $c \in [a, b]$  tal que  $[f(x)]^2 \geq [f(c)]^2 > 0$ . Logo,  $\langle f, f \rangle \geq [f(c)]^2(b - a) > 0$ .

Se  $E$  é um espaço vetorial de dimensão finita e  $\mathcal{B} = \{u_1, \dots, u_n\}$  é uma base de  $E$ , então a função  $\langle \cdot, \cdot \rangle : E \times E \rightarrow \mathbb{R}$  definida por  $\langle v, w \rangle = \alpha_1 \beta_1 + \dots + \alpha_n \beta_n$ , onde  $v = \alpha_1 u_1 + \dots + \alpha_n u_n$  e  $w = \beta_1 u_1 + \dots + \beta_n u_n$ , é claramente um produto interno. Logo, todo espaço vetorial de dimensão finita pode ser considerado como um espaço vetorial munido de um produto interno.

Seja  $E$  um espaço vetorial munido de um produto interno. Diz-se que dois vetores  $u, v \in E$  são *ortogonais*, e escreve-se  $u \perp v$ , quando  $\langle u, v \rangle = 0$ . Um conjunto  $X \subset E$  é dito *ortogonal* se qualquer par de vetores de  $X$  são ortogonais. Se cada vetor de  $X$  é unitário, diz-se ainda que  $X$  é um *conjunto ortonormal*. Nesse caso, se  $X$  é uma base de  $E$ , diz-se que  $X$  é uma *base ortonormal*.

**Teorema 6.2** (Teorema de Pitágoras). *Seja  $E$  um espaço vetorial munido de um produto interno. Se  $u, v \in E$  são tais que  $u \perp v$ , então  $|u + v|^2 = |u|^2 + |v|^2$ .*

**Teorema 6.3.** *Seja  $E$  um espaço vetorial munido de um produto interno. Se  $X \subset E$  é um conjunto ortogonal que não contém o vetor nulo, então é L.I..*

*Demonstração.* Sejam  $v_1, \dots, v_n \in X$  tais que  $\alpha_1 v_1 + \dots + \alpha_n v_n = 0$ . Logo,  $\langle v_i, \alpha_1 v_1 + \dots + \alpha_n v_n \rangle = \alpha_i |v_i|^2 = 0$ ,  $i = 1, \dots, n$ , o que implica que  $\alpha_i = 0$ . Portanto,  $X$  é L.I.  $\square$

Seja  $E$  um espaço vetorial munido de um produto interno. Dados  $u, v \in E$  com  $u \neq 0$ , define-se a *projeção ortogonal de  $v$  sobre o eixo que contém  $u$*  por

$$\text{pr}_u(v) = \frac{\langle v, u \rangle}{|u|^2} u.$$

O nome é devido a que o vetor  $w = v - \text{pr}_u(v)$  é tal que  $\langle w, u \rangle = 0$ , ou seja,  $w \perp u$ .

**Teorema 6.4** (Desigualdade de Schwarz). *Seja  $E$  um espaço vetorial munido de um produto interno. Se  $u, v \in E$ , então  $|\langle u, v \rangle| \leq |u||v|$ . Além disso, a igualdade ocorre se, e somente se,  $v$  é um múltiplo de  $u$ .*

*Demonstração.* Se  $u = 0$ , OK. Se  $u \neq 0$ , o vetor  $w = v - \text{pr}_u(v)$  é ortogonal a  $u$ . Logo, pelo teorema de Pitágoras,  $|v|^2 = |\text{pr}_u(v)|^2 + |w|^2$ . Logo,  $|v|^2 \geq |\text{pr}_u(v)|^2$ , o que implica que  $|u||v| \geq |\langle u, v \rangle|$ . Além disso, vemos que a igualdade acontece se, e somente se,  $w = 0$ , ou seja, quando  $v$  é um múltiplo de  $u$ .  $\square$

**Corolário 6.5** (Desigualdade triangular). *Seja  $E$  um espaço vetorial munido de um produto interno. Se  $u, v \in E$ , então  $|u + v| \leq |u| + |v|$ , onde a igualdade ocorre se, e somente se, existe  $\alpha \geq 0$  tal que  $v = \alpha u$ .*

Seja  $E$  um espaço métrico munido de um produto interno. Define-se a *distância* entre dois vetores  $u, v \in E$  por  $d(u, v) = |u - v|$ . Vemos que  $d(u, v) > 0$  se  $u \neq v$ ,  $d(u, v) = d(v, u)$  e  $d(u, v) \leq d(u, w) + d(w, v)$  para todo  $w \in E$ .

Seja  $E$  um espaço vetorial de dimensão finita munido de um produto interno. Vamos descrever o *processo de ortonormalização de Gram-Schmidt* para obter uma base ortonormal  $\{u_1, \dots, u_n\} \subset E$  a partir de uma base qualquer  $\{v_1, \dots, v_n\} \subset E$  tal que  $u_i \in S(\{v_1, \dots, v_i\})$ ,  $i = 1, \dots, n$ . Primeiramente pomos  $w_1 = v_1$ . Supondo definidos  $w_1, \dots, w_m \in E$ , ortogonais dois a dois, definimos

$$w_{m+1} = v_{m+1} - \sum_{i=1}^m \text{pr}_{w_i}(v_{m+1}).$$

Vemos que  $\langle w_j, w_{m+1} \rangle = \langle w_j, v_{m+1} \rangle - \langle w_j, \text{pr}_{w_j}(v_{m+1}) \rangle = 0$ ,  $j = 1, \dots, m$ . Além disso,  $w_{m+1} \neq 0$ , pois  $v_{m+1} \notin S(\{w_1, \dots, w_m\}) = S(\{v_1, \dots, v_m\})$ . Dessa maneira, obtemos um conjunto ortogonal  $\{w_1, \dots, w_n\} \subset E$ . Finalmente, pondo  $u_i = w_i/|w_i|$ ,  $i = 1, \dots, n$ , obtemos uma base ortonormal  $\{u_1, \dots, u_n\} \subset E$ . Observamos que, se  $v_1, \dots, v_r$ ,  $r < n$ , são vetores ortonormais, então a base ortonormal  $\{u_1, \dots, u_n\}$ , obtida pelo processo de Gram-Schmidt, é tal que  $u_1 = v_1, \dots, u_r = v_r$ . Portanto, toda base ortonormal de um subespaço  $F \subset E$  pode ser estendida a uma base ortonormal de  $E$ .

Seja  $E$  um espaço vetorial munido de um produto interno. Se  $\{u_1, \dots, u_m\}$  é uma base ortonormal de um subespaço  $F \subset E$ , define-se a *projeção ortogonal de um vetor  $v \in E$  sobre  $F$*  por

$$\text{pr}_F(v) = \sum_{i=1}^m \text{pr}_{u_i}(v).$$

O vetor  $\text{pr}_F(v)$  não depende da escolha da base ortonormal de  $F$ . Com efeito, se  $\{w_1, \dots, w_m\}$  é outra base ortonormal de  $F$ , então

$$\sum_{i=1}^m \text{pr}_{w_i}(v) = \sum_{i=1}^m \langle v, w_i \rangle w_i = \sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^m \langle v, w_i \rangle \langle w_i, u_j \rangle u_j,$$

pois, para qualquer  $z \in F$ ,  $z = \sum_{j=1}^m \langle z, u_j \rangle u_j$ . Logo,

$$\sum_{i=1}^m \text{pr}_{w_i}(v) = \sum_{j=1}^m \left\langle v, \sum_{i=1}^m \langle u_j, w_i \rangle w_i \right\rangle u_j = \sum_{j=1}^m \langle v, u_j \rangle u_j = \text{pr}_F(v).$$

O vetor  $v - \text{pr}_F(v)$  é ortogonal a todo vetor da base ortonormal  $\{u_1, \dots, u_n\}$  e, por conseguinte, é ortogonal a todo vetor de  $F$ . Além disso, dado  $z \in F$ , vemos que  $v - z = [v - \text{pr}_F(v)] + [\text{pr}_F(v) - z]$ . Como  $\text{pr}_F(v) - z \in F$ , segue que  $v - \text{pr}_F(v) \perp \text{pr}_F(v) - z$ . Logo, pelo teorema de Pitágoras, temos que  $|v - z|^2 = |v - \text{pr}_F(v)|^2 + |\text{pr}_F(v) - z|^2$  e, por conseguinte,  $|v - z| \geq |v - \text{pr}_F(v)|$ . Portanto,  $\text{pr}_F(v)$  é o vetor de  $F$  que está a menor distância de  $v$ .

Seja  $\mathcal{B} = \{u_1, \dots, u_n\}$  uma base ortonormal de um espaço vetorial  $E$ , munido de um produto interno. Se  $v, w \in E$ , vemos que

$$\langle v, w \rangle = \left\langle \sum_{i=1}^n \langle v, u_i \rangle u_i, \sum_{j=1}^n \langle w, u_j \rangle u_j \right\rangle = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n \langle v, u_i \rangle \langle w, u_j \rangle \langle u_i, u_j \rangle = \sum_{i=1}^n \langle v, u_i \rangle \langle u_i, w \rangle,$$

que é análogo ao produto interno canônico em  $\mathbb{R}^n$ . Se  $\{v_1, \dots, v_n\}$  é uma base de  $E$ , não necessariamente ortonormal, pode-se definir um produto interno  $[\cdot, \cdot] : E \times E \rightarrow \mathbb{R}$  pondo

$$[w, z] = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n g_{ij} \alpha_i \beta_j,$$

quando  $w = \alpha_1 v_1 + \dots + \alpha_n v_n$ ,  $z = \beta_1 v_1 + \dots + \beta_n v_n$ , onde  $\mathbf{g}$  é uma matriz *positiva*, ou seja,  $\mathbf{g}^T = \mathbf{g}$  e  $\mathbf{x}^T \mathbf{g} \mathbf{x} > 0$  para qualquer matriz  $\mathbf{x} \in \mathcal{M}(n \times 1)$  não-nula.

## 7 A adjunta

Seja  $E$  um espaço vetorial munido de um produto interno. Para cada  $u \in E$ , a função  $f : E \rightarrow \mathbb{R}$  definida por  $f(v) = \langle u, v \rangle$  é claramente um funcional linear.

**Teorema 7.1.** *Seja  $E$  um espaço vetorial de dimensão finita munido de um produto interno. Se  $f : E \rightarrow \mathbb{R}$  é um funcional linear, existe um único  $w \in E$  tal que  $f(v) = \langle w, v \rangle$  para todo  $v \in E$ .*

*Demonstração.* Seja  $\{u_1, \dots, u_n\}$  uma base ortonormal de  $E$ . Dado  $v \in E$ , temos que  $v = \langle v, u_1 \rangle u_1 + \dots + \langle v, u_n \rangle u_n$ . Logo,

$$f(v) = \sum_{i=1}^n \langle v, u_i \rangle f(u_i) = \left\langle v, \sum_{i=1}^n f(u_i) u_i \right\rangle.$$

Dessa maneira, existe  $w = f(u_1)u_1 + \dots + f(u_n)u_n \in E$  tal que  $f(v) = \langle w, v \rangle$ . Se existe  $w' \in E$  tal que  $f(v) = \langle w', v \rangle$  para todo  $v \in E$ , então  $\langle w', v \rangle = \langle w, v \rangle$  para todo  $v \in E$ , o que implica que  $w' = w$ .  $\square$

Sejam  $E$  e  $F$  espaços vetoriais de dimensão finita munidos de produto interno. A *adjunta* de uma transformação linear  $A : E \rightarrow F$  é uma aplicação  $A^* : F \rightarrow E$  tal que  $\langle Au, v \rangle = \langle u, A^*v \rangle$  para quaisquer  $u \in E$  e  $v \in F$ . Em virtude do teorema 7.1, para cada  $v \in F$ , existe um único  $w \in E$  tal que o funcional linear  $f : E \rightarrow \mathbb{R}$  definido por  $f(u) = \langle Au, v \rangle$  é tal que  $f(u) = \langle u, w \rangle$  para todo  $u \in E$ . Logo, nesse caso, devemos ter  $A^*v = w$ . Portanto, a adjunta de  $A$  existe e, como pode-se verificar facilmente, é única. Além disso,  $A^*$  é uma transformação linear, pois, dados  $u \in E$ ,  $v, w \in F$  e  $\alpha \in \mathbb{R}$ , temos que  $\langle u, A^*(v + w) \rangle = \langle Au, v + w \rangle = \langle Au, v \rangle + \langle Au, w \rangle = \langle u, A^*v + A^*w \rangle$  e  $\langle u, A^*(\alpha v) \rangle = \langle Au, \alpha v \rangle = \alpha \langle Au, v \rangle = \langle u, \alpha A^*v \rangle$ .

**Teorema 7.2.** *Sejam  $E$  e  $F$  espaços vetoriais de dimensão finita, munidos de produto interno. Se  $\mathcal{V} = \{u_1, \dots, u_n\}$  e  $\mathcal{W} = \{v_1, \dots, v_m\}$  são bases ortonormais de  $E$  e  $F$  respectivamente e  $\mathbf{a}$  é a matriz de uma transformação linear  $A : E \rightarrow F$ , então a matriz de  $A^*$  é  $\mathbf{a}^T$ .*

*Demonstração.* Como  $A^*v_j = \sum_{i=1}^n a_{ij}^* u_i$ ,  $j = 1, \dots, m$ , vemos que  $a_{ij}^* = \langle u_i, A^*v_j \rangle = \langle Au_i, v_j \rangle$ ,  $i = 1, \dots, n$ ,  $j = 1, \dots, m$ . Por outro lado,  $Au_i = \sum_{j=1}^m a_{ji} v_j$ ,  $i = 1, \dots, n$ , de onde segue que  $a_{ji} = \langle v_j, Au_i \rangle = a_{ij}^*$ ,  $i = 1, \dots, n$ ,  $j = 1, \dots, m$ . Portanto,  $\mathbf{a}^* = \mathbf{a}^T$ .  $\square$

**Corolário 7.3.** *Seja  $A : E \rightarrow F$  uma transformação linear entre espaços vetoriais de dimensão finita, munidos de produto interno. Logo, o posto de  $A^*$  é igual ao posto de  $A$ .*

**Teorema 7.4.** *Sejam  $E, F$  e  $G$  espaços vetoriais de dimensão finita, munidos de produto interno. Logo,*

1. *se  $I : E \rightarrow E$  é o operador identidade, então  $I^* = I$ ;*
2. *dados  $A, B \in \mathcal{L}(E, F)$ , tem-se que  $(A + B)^* = A^* + B^*$ ;*
3. *dados  $A \in \mathcal{L}(E, F)$  e  $\alpha \in \mathbb{R}$ , tem-se que  $(\alpha A)^* = \alpha A^*$ ;*
4. *dados  $A \in \mathcal{L}(E, F)$  e  $B \in \mathcal{L}(F, G)$ , tem-se que  $(BA)^* = A^*B^*$ ;*
5. *dado  $A \in \mathcal{L}(E, F)$ , tem-se que  $A^{**} = A$ ;*
6.  *$A \in \mathcal{L}(E, F)$  é injetiva se, e somente se,  $A^*$  é sobrejetiva;*
7.  *$A \in \mathcal{L}(E, F)$  é um isomorfismo se, e somente se,  $A^*$  é também um isomorfismo; tem-se ainda que  $(A^*)^{-1} = (A^{-1})^*$ .*

*Demonstração.*

6. ( $\Rightarrow$ ) Se  $A$  é injetiva,  $A$  tem uma inversa à esquerda  $B : F \rightarrow E$ . Logo,  $BA = I_E$  e, pelos itens 1 e 4, temos que  $A^*B^* = I_E$ . Dessa maneira,  $A^*$  tem uma inversa à direita, o que implica que é sobrejetiva. ( $\Leftarrow$ ) Análogo.  $\square$

**Corolário 7.5.**

1.  $\mathbf{I}^T = \mathbf{I}$ ;
2. *dados  $\mathbf{a}, \mathbf{b} \in \mathcal{M}(m \times n)$ , tem-se que  $(\mathbf{a} + \mathbf{b})^T = \mathbf{a}^T + \mathbf{b}^T$ ;*
3. *dados  $\mathbf{a} \in \mathcal{M}(m \times n)$  e  $\alpha \in \mathbb{R}$ , tem-se  $(\alpha \mathbf{a})^T = \alpha \mathbf{a}^T$ ;*
4. *dados  $\mathbf{a} \in \mathcal{M}(m \times n)$  e  $\mathbf{b} \in \mathcal{M}(n \times p)$ , tem-se que  $(\mathbf{b}\mathbf{a})^T = \mathbf{a}^T \mathbf{b}^T$ ;*
5. *dado  $\mathbf{a} \in \mathcal{M}(m \times n)$ , tem-se que  $(\mathbf{a}^T)^T = \mathbf{a}$ ;*
6. *uma matriz quadrada  $\mathbf{a}$  é invertível se, e somente se,  $\mathbf{a}^T$  é invertível; tem-se ainda que  $(\mathbf{a}^T)^{-1} = (\mathbf{a}^{-1})^T$ .*

Seja  $E$  um espaço vetorial munido de um produto interno. Define-se o *complemento ortogonal* de um conjunto  $X \subset E$  como o conjunto  $X^\perp = \{v \in E : \forall x \in X, \langle v, x \rangle = 0\}$ . Vemos imediatamente que  $X^\perp$  é um subespaço de  $E$ . Além disso, se  $u \in E$  é uma combinação linear de vetores de  $X$ , então  $v \in X^\perp \Rightarrow \langle v, u \rangle = 0 \Rightarrow v \in S(X)^\perp$ . Como a recíproca é claramente verdadeira, temos que  $S(X)^\perp = X^\perp$ .

**Teorema 7.6.** *Seja  $E$  um espaço vetorial de dimensão finita munido de um produto interno. Para qualquer subespaço  $F \subset E$ , tem-se que  $E = F \oplus F^\perp$ .*

*Demonstração.* Seja  $\{u_1, \dots, u_m\}$  uma base ortonormal de  $F$ . O operador linear  $P : E \rightarrow E$  definido por  $P(v) = \text{pr}_F(v) = \sum_{i=1}^m \langle u_i, v \rangle u_i$  é uma projeção. Além disso,  $\text{Im}(P) = F$  e  $N(P) = F^\perp$ . Portanto,  $E = F \oplus F^\perp$ .  $\square$

**Corolário 7.7.** *Seja  $E$  um espaço vetorial de dimensão finita munido de um produto interno. Para qualquer subespaço  $F \subset E$ , tem-se que  $\dim E = \dim F + \dim F^\perp$ .*

**Corolário 7.8.** *Seja  $E$  um espaço vetorial de dimensão finita munido de um produto interno. Para qualquer subespaço  $F \subset E$ , tem-se que  $(F^\perp)^\perp = F$ .*

**Teorema 7.9.** *Sejam  $E$  e  $F$  espaços vetoriais de dimensão finita munidos de produto interno. Dada a transformação linear  $A : E \rightarrow F$ , tem-se que*

1.  $N(A)^\perp = \text{Im}(A^*)$ ;
2.  $\text{Im}(A)^\perp = N(A^*)$ ;
3.  $N(A^*)^\perp = \text{Im}(A)$ ;
4.  $\text{Im}(A^*)^\perp = N(A)$ .

*Demonstração.*

1. Vemos que  $u \in \text{Im}(A^*) \Rightarrow \exists w \in F : A^*w = u \Rightarrow \forall v \in N(A), \langle v, u \rangle = \langle Av, w \rangle = 0 \Rightarrow u \in N(A)^\perp$ . Logo,  $\text{Im}(A^*) \subset N(A)^\perp$ . Como  $\dim N(A)^\perp = \dim E - \dim N(A) = \dim \text{Im}(A) = \dim \text{Im}(A^*)$ , segue que  $\text{Im}(A^*) = N(A)^\perp$ .

- 2-4. Podem ser obtidos a partir do item 1, usando o fato de que  $A^{**} = A$  e o corolário 7.8. □

**Corolário 7.10.** *O sistema linear*

$$\begin{aligned} a_{11}x_1 + \cdots + a_{1n}x_n &= b_1 \\ &\vdots \\ a_{m1}x_1 + \cdots + a_{mn}x_n &= b_n \end{aligned}$$

*tem solução se, e somente se, o vetor  $(b_1, \dots, b_n) \in \mathbb{R}^n$  é ortogonal a toda solução do sistema linear*

$$\begin{aligned} a_{11}y_1 + \cdots + a_{m1}y_m &= 0 \\ &\vdots \\ a_{1n}y_1 + \cdots + a_{nm}y_m &= 0. \end{aligned}$$

## 8 Subespaços invariantes

Seja  $E$  um espaço vetorial. Diz-se que um subespaço  $F \subset E$  é *invariante* por um operador linear  $A : E \rightarrow E$  quando  $A(F) \subset F$ . Por exemplo,  $N(A)$  e  $\text{Im}(A)$  são exemplos de subespaços invariantes por  $A$ . Um vetor  $v \in E$ ,  $v \neq 0$ , é dito um *autovetor* de  $A$  quando existe  $\lambda \in \mathbb{R}$  tal que  $Av = \lambda v$ . Nesse caso,  $\lambda$  é chamado de um *autovalor* de  $A$ . Vemos que dizer que existe um subespaço de dimensão 1 invariante por  $A$  equivale a dizer que  $A$  tem um autovetor.

Seja  $p(x) = a_0 + a_1x + \cdots + a_nx^n$  um polinômio com  $a_n > 0$ . Diz-se que  $p$  é *mônico* quando  $a_n = 1$ . Pelo teorema fundamental da álgebra, o polinômio  $p$  tem  $n$  raízes complexas  $r_1, \dots, r_n$  e, dessa maneira,  $p(x) = (x - r_1) \cdots (x - r_n)$ . Se queremos trabalhar só com números reais, então alguns pares de fatores na decomposição de  $p(x)$  formarão *polinômios irredutíveis* de grau 2, ou seja, que não têm raízes reais. Dessa maneira, todo polinômio não-constante pode ser escrito como o produto de polinômios mônicos irredutíveis de grau 1 ou 2.

Se  $A : E \rightarrow E$  é um operador linear em um espaço de dimensão finita e  $p(x) = a_0 + a_1x + \cdots + a_nx^n$ , definimos  $p(A) = a_0 + a_1A + \cdots + a_nA^n$ .

**Lema 8.1.** *Seja  $E$  um espaço vetorial de dimensão finita. Dado um operador linear  $A : E \rightarrow E$ , existem um polinômio mônico irreduzível  $p$ , de grau 1 ou 2, e um vetor  $v \in E$  não-nulo tais que  $p(A)v = 0$ .*

*Demonstração.* Se  $\dim E = n$ , então o espaço vetorial  $\mathcal{L}(E)$  tem dimensão  $n^2$ , pois é isomorfo ao espaço  $\mathcal{M}(n \times n)$ . Logo, o conjunto  $\{I, A, \dots, A^{n^2}\}$  é L.D.. Logo, existem  $\alpha_0, \alpha_1, \dots, \alpha_{n^2} \in \mathbb{R}$  não todos nulos tais que  $\alpha_0 I + \alpha_1 A + \dots + \alpha_{n^2} A^{n^2} = 0$ . Seja  $m$  o maior índice para o qual  $\alpha_m \neq 0$  e definamos o polinômio  $p(x) = \alpha_0 + \alpha_1 x + \dots + \alpha_m x^m$ . Pelo teorema fundamental da álgebra, existem polinômios mônicos irreduzíveis  $q_1, \dots, q_r$ ,  $r < m$ , de grau 1 ou 2 tais que  $p(x) = q_1(x) \cdots q_r(x)$ . Logo,  $q_1(A) \cdots q_r(A) = p(A) = 0$ . Isso implica que pelo menos um dos operadores  $q_i(A)$ ,  $i = 1, \dots, r$ , não deve ser invertível e, por conseguinte, não deve ser injetivo. Logo, existem um polinômio mônico irreduzível  $q(x)$  de grau 1 ou 2 e um vetor  $v \in E$ ,  $v \neq 0$ , tais que  $q(A)v = 0$ .  $\square$

**Teorema 8.2.** *Dado um espaço vetorial de dimensão finita  $E$ , seja  $A : E \rightarrow E$  um operador linear. Existem subespaços de dimensão 1 ou 2 invariantes por  $A$ .*

*Demonstração.* Segue do lema 8.1 que existem um polinômio mônico irreduzível  $p$ , de grau 1 ou 2, e um vetor  $v \in E$  não-nulo tais que  $p(A)v = 0$ . Se  $p$  tem grau 1, então existe  $\lambda \in \mathbb{R}$  tal que  $p(x) = -\lambda + x$ . Logo,  $p(A)v = 0 \Rightarrow Av = \lambda v$ , ou seja,  $v$  é um autovetor de  $A$ . Se  $p$  tem grau 2, existem  $\alpha_0, \alpha_1 \in \mathbb{R}$  tais que  $p(x) = \alpha_0 + \alpha_1 x + x^2$  e  $\alpha_1^2 - 4\alpha_0 < 0$ . Logo,  $p(A)v = 0 \Rightarrow A^2 v = -\alpha_0 v - \alpha_1 Av$ , o que implica que  $A^2 v \in S(\{v, Av\})$ . Dessa maneira,  $S(\{v, Av\})$  é invariante por  $A$ . Por outro lado,  $\{v, Av\}$  é um conjunto L.I., pois caso contrário existiria  $\lambda \in \mathbb{R}$  tal que  $Av = \lambda v$ . Isso implicaria que  $p(A)v = (\alpha_0 + \alpha_1 \lambda + \lambda^2)v = 0$ , ou seja,  $\alpha_0 + \alpha_1 \lambda + \lambda^2 = 0$ . Porém, isso é impossível para todo  $\lambda \in \mathbb{R}$ . Portanto,  $S(\{v, Av\})$  tem dimensão 2.  $\square$

**Teorema 8.3.** *A autovalores diferentes de um operador linear  $A : E \rightarrow E$  correspondem autovetores L.I..*

*Demonstração.* Sejam  $v_1, v_2 \in E$  autovetores de  $A$  correspondentes a autovalores diferentes  $\lambda_1, \lambda_2 \in \mathbb{R}$ . Se  $\alpha_1 v_1 + \alpha_2 v_2 = 0$ , então  $\alpha_1 Av_1 + \alpha_2 Av_2 = 0$  e, por conseguinte,  $\alpha_1 \lambda_1 v_1 + \alpha_2 \lambda_2 v_2 = 0$ . Multiplicando a primeira equação por  $\lambda_2$ , obtemos que  $\alpha_1 \lambda_2 v_1 + \alpha_2 \lambda_2 v_2 = 0$ . Logo, restando a terceira equação, vamos ter que  $\alpha_1(\lambda_1 - \lambda_2)v_1 = 0$ , o que implica que  $\alpha_1 = 0$  e, por conseguinte,  $\alpha_2 = 0$ . Suponhamos que, se  $v_1, \dots, v_n \in E$  são autovetores de  $A$  que correspondem a autovalores diferentes  $\lambda_1, \dots, \lambda_n \in \mathbb{R}$ , o conjunto  $\{v_1, \dots, v_n\}$  é L.I.. Se  $v_{n+1} \in E$  é um autovetor de  $A$  que corresponde a um autovalor  $\lambda_{n+1} \notin \{\lambda_1, \dots, \lambda_n\}$  e  $\alpha_1 v_1 + \dots + \alpha_n v_n + \alpha_{n+1} v_{n+1} = 0$ , então  $\alpha_1 \lambda_1 v_1 + \dots + \alpha_n \lambda_n v_n + \alpha_{n+1} \lambda_{n+1} v_{n+1} = 0$ . Multiplicando a primeira equação por  $\lambda_{n+1}$  e restando a segunda equação à equação resultante, obtemos que  $\alpha_1(\lambda_1 - \lambda_{n+1})v_1 + \dots + \alpha_n(\lambda_n - \lambda_{n+1})v_n = 0$ . Logo,  $\alpha_1 = \dots = \alpha_n = 0$ , pois  $\{v_1, \dots, v_n\}$  é L.I., e isso implica que  $\alpha_{n+1} = 0$ .  $\square$

**Corolário 8.4.** *Seja  $E$  um espaço vetorial de dimensão  $n$ . Se um operador linear  $A : E \rightarrow E$  tem  $n$  autovalores diferentes, então existe uma base  $\{v_1, \dots, v_n\}$  de  $E$  formada pelos autovetores de  $A$ . A matriz de  $A$  em relação a essa base é diagonal, ou seja,  $a_{ij} = 0$  se  $i \neq j$ .*

Dado um operador linear  $A : E \rightarrow E$ , tem-se que  $\lambda \in \mathbb{R}$  é um autovalor de  $A$  se, e somente se, existe  $v \in E$ ,  $v \neq 0$ , tal que  $(A - \lambda I_E)v = 0$ . Em outras palavras  $\lambda$  é um autovalor de  $A$  se, e somente se,  $A - \lambda I_E$  é um operador linear não-invertível. Se  $\dim E = 2$ , dada uma base  $\{u, v\}$  de  $E$ , existem  $a, b, c, d \in \mathbb{R}$  tais que  $A(u) = au + bv$  e  $A(v) = cu + dv$ .