

Álgebra Linear

Mauri C. Nascimento
Departamento de Matemática
UNESP/Bauru

19 de fevereiro de 2013

Sumário

1	Matrizes e Determinantes	3
1.1	Matrizes	3
1.2	Determinante de uma matriz quadrada	5
1.3	Matriz escalonada	6
1.4	Equivalência de matrizes por linha	7
2	Sistemas Lineares	9
2.1	Sistema de Equações Lineares	9
2.2	Classificação de um Sistema Linear	10
3	Espaços Vetoriais Reais	12
3.1	Definição e exemplos	12
3.2	Subespaço	13
3.3	Dependência Linear	15
3.4	Geradores de um espaço vetorial	16
3.5	Base e dimensão para um espaço vetorial	18
3.6	Espaço das linhas de uma matriz	21
3.7	Interseção, soma e soma direta	22
3.8	Aplicação às Equações Lineares	24
3.9	Coordenadas de um vetor em relação a uma base	25
3.10	Mudança de base	26
3.11	Espaços de polinômios sobre \mathbb{R}	28
3.12	Espaços de funções	29
4	Transformações Lineares	30
4.1	Definição e exemplos	30
4.2	Núcleo e Imagem	31
4.3	Composta e inversa de transformações lineares	33
4.4	Operador linear	35
4.5	Matriz de um operador linear	35

5 Autovalores e Autovetores	36
5.1 Autovalores e Autovetores de uma matriz	37
5.2 Polinômio característico de um operador linear	38
5.3 Diagonalização	39
6 Produto Interno	42
6.1 Definição e exemplos	42
6.2 Bases Ortogonais	43
6.3 Norma	44
6.4 Construção de bases ortogonais e bases ortonormais	45
6.5 Complemento ortogonal	46
6.6 Operadores Auto-adjuntos ou Hermitianos	47
7 Apêndice	49
7.1 Corpos	49
7.2 Polinômio Minimal	49
7.3 Forma de Jordan	51
Bibliografia	52
Índice	52

1 Matrizes e Determinantes

1.1 Matrizes

Definição 1.1 Uma matriz $m \times n$ é uma tabela com números dispostos em m linhas e n colunas.

$$A_{m \times n} = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \cdots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{bmatrix} = [a_{ij}]_{m \times n}$$

onde a_{ij} é o elemento da matriz que está na linha i e na coluna j .

Tipos especiais de Matrizes. Seja uma matriz $A = [a_{ij}]_{m \times n}$. A é chamada:

1. Matriz Nula se $a_{ij} = 0 \forall i, \forall j$
2. Matriz Coluna se $n = 1$
3. Matriz Linha se $m = 1$
4. Matriz Quadrada de ordem n se $m = n$

Tipos especiais de Matrizes Quadradas.

1. Matriz Identidade se $a_{ij} = 0$ quando $i \neq j$ e $a_{ii} = 1$.

Notação: I_n matriz identidade $n \times n$.

2. Simétrica se $a_{ij} = a_{ji}$ (Por exemplo, a matriz identidade)
3. Diagonal se $a_{ij} = 0$ quando $i \neq j$
4. Triangular:
 - i) Superior $a_{ij} = 0$ quando $i > j$
 - ii) Inferior se $a_{ij} = 0$ quando $i < j$

Numa matriz quadrada $A = [a_{ij}]_{n \times n}$, os elementos $a_{11}, a_{22}, \dots, a_{nn}$ formam a diagonal principal da matriz.

Observe que, se $A = [a_{ij}]$ é uma matriz simétrica, então a i -ésima linha e a i -ésima coluna de A têm exatamente os mesmos elementos e na mesma ordem. O termo "simétrica" vem do fato de existir uma simetria em A em relação à diagonal principal.

Exemplo 1.1 A matriz $\begin{bmatrix} 1 & -2 & 5 \\ -2 & 4 & 7 \\ 5 & 7 & 0 \end{bmatrix}$ é simétrica e a matriz $\begin{bmatrix} 1 & -2 & 5 \\ 0 & 4 & 7 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$ é uma matriz triangular superior.

Exemplo 1.2 Uma matriz identidade I_n é uma matriz diagonal, simétrica, triangular inferior e triangular superior.

Operações com matrizes

Adição de matrizes. Dadas $A = [a_{ij}]_{m \times n}$ e $B = [b_{ij}]_{m \times n}$, $A + B = [a_{ij} + b_{ij}]_{m \times n}$. Note que a adição só é possível quando o número de linhas e o número colunas forem iguais nas duas matrizes.

Multiplicação por escalar. Dada $A = [a_{ij}]_{m \times n}$ e α um escalar (número), $\alpha A = [\alpha a_{ij}]_{m \times n}$

1. $(A^t)^t = A$
2. $(rA)^t = rA^t$
3. $(A + B)^t = A^t + B^t$
4. $(AB)^t = B^t A^t$. Em geral, $(AB)^t \neq A^t B^t$.
5. A é simétrica se, e somente se, $A = A^t$

Em alguns textos, como no livro do Boldrini, a transposta da matriz A é denotada por A' .

Inversa. Se A é uma matriz quadrada, a inversa de A , caso exista, é uma matriz denotada por A^{-1} satisfazendo $AA^{-1} = A^{-1}A = I$ (matriz identidade).

Se A e B têm inversas então AB tem inversa e $(AB)^{-1} = B^{-1}A^{-1}$, pois $(AB)(B^{-1}A^{-1}) = A(BB^{-1})A^{-1} = AIA^{-1} = AA^{-1} = I$.

Exemplo 1.5 Para $A = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 7 \end{bmatrix}$ e $B = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 1 & 1 \end{bmatrix}$, temos $A^{-1} = \begin{bmatrix} 7 & -2 \\ -3 & 1 \end{bmatrix}$ e $B^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ -1 & 1 \end{bmatrix}$. Temos também, $AB = \begin{bmatrix} 3 & 2 \\ 10 & 7 \end{bmatrix}$, $(AB)^{-1} = \begin{bmatrix} 7 & -2 \\ -10 & 3 \end{bmatrix} = B^{-1}A^{-1}$ e $A^{-1}B^{-1} = \begin{bmatrix} 9 & -2 \\ -4 & 1 \end{bmatrix} \neq (AB)^{-1}$.

1.2 Determinante de uma matriz quadrada

Em lugar de definir o determinante de uma matriz quadrada, vamos considerar o desenvolvimento de Laplace, a partir da i -ésima linha da matriz (o que também poderia ser feito a partir da j -ésima coluna):

Para uma matriz quadrada de ordem 1 o determinante é dado por $\det([a]) = a$.

Para uma matriz quadrada $A = [a_{ij}]_{n \times n}$, de ordem $n \geq 2$

$$\det(A) = \sum_{j=1}^n (-1)^{i+j} \cdot a_{ij} \cdot \det(A_{ij}),$$

onde A_{ij} é a matriz quadrada de ordem $n - 1$, obtida da matriz A retirando-se a i -ésima linha e j -ésima coluna.

A definição de determinante pode ser encontrada nos livros constantes da bibliografia.

Exemplo 1.6 Se I_n é a matriz identidade de ordem n então $\det(I_n) = 1$.

Exemplo 1.7 Se $A = \begin{bmatrix} a & b \\ c & d \end{bmatrix}$ então $\det(A) = ad - bc$.

Exemplo 1.8 Se $A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{bmatrix}$ então $\det(A) = a_{11} \cdot a_{22} \cdot a_{33} + a_{12} \cdot a_{23} \cdot a_{31} + a_{13} \cdot a_{21} \cdot a_{32} - a_{32} \cdot a_{13} \cdot a_{22} - a_{22} \cdot a_{31} \cdot a_{12} - a_{12} \cdot a_{21} \cdot a_{33} - a_{11} \cdot a_{23} \cdot a_{32}$.

Exercício 1.1 Calcular o determinante das matrizes:

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 4 & 0 & 6 \\ 7 & 0 & 9 \end{bmatrix} \quad B = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 \\ 5 & 0 & 1 & 0 \\ -2 & 1 & 5 & 0 \\ -1 & 2 & 0 & 3 \end{bmatrix} \quad e \quad C = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 5 & 0 \\ 2 & 0 & 0 & -2 \\ 3 & 4 & 0 & 6 \\ -2 & 0 & 1 & 0 \end{bmatrix}$$

Propriedades de determinantes.

1. Se A tem uma linha (ou coluna) nula então $\det(A) = 0$
2. Se multiplicarmos uma linha (ou coluna) de uma matriz por uma constante r , seu determinante fica multiplicado por r
3. Se A é uma matriz $n \times n$ e r é um escalar então $\det(rA) = r^n \det(A)$
4. Trocando a posição de duas linha (ou colunas), o determinante troca de sinal
5. Trocando a linha i por linha $i + r(\text{linha } j)$, não se altera o determinante (o mesmo vale para colunas em lugar de linhas)
6. Se A tem duas linhas (ou colunas) iguais então $\det(A) = 0$
7. $\det(AB) = \det(A)\det(B)$
8. Se existe a inversa de A então $\det(A^{-1}) = 1/(\det(A))$
9. Existe a inversa de A se, e somente se, $\det(A) \neq 0$
10. O determinante de uma matriz triangular é igual ao produto dos elementos da diagonal
11. Se em uma matriz quadrada A , linha $i = r(\text{linha } j) + s(\text{linha } k)$, $j \neq i$ e $k \neq i$, então $\det(A) = 0$
12. $\det(A) = \det(A^t)$

Exercícios 1.2 Livro do Boldrini página 11 exercícios 1, 2, 6, 9, 10, 12, 13; página 90 exercícios 4, 8 e 13

Exercício 1.3 Mostre que se $A = \begin{bmatrix} a & b \\ c & d \end{bmatrix}$ é uma matriz inversível então

$$A^{-1} = \frac{1}{\det(A)} \begin{bmatrix} d & -b \\ -c & a \end{bmatrix}$$

1.3 Matriz escalonada

Definição 1.2 Dizemos que uma matriz A é uma matriz escalonada (ou matriz em forma de escada) se as condições abaixo são satisfeitas:

- a) As linhas nulas (caso existam) localizam-se abaixo de todas as linhas não nulas.
- b) Caso i e j sejam linhas não nulas e $i < j$, então o primeiro elemento não nulo da linha i está em uma coluna anterior à do primeiro elemento não nulo da linha j .

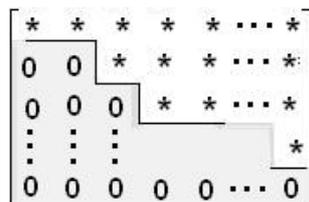


Figura 1: Matriz escalonada

Exemplo 1.9 São matrizes escalonadas:

$$\begin{bmatrix} 2 & -1 & 3 & 0 \\ 0 & 0 & 4 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 & 1 & 3 \\ 0 & 0 & 7 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 1 & 0 & 4 & 0 & 5 \\ 0 & 2 & 1 & 5 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & -3 & 2 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}, [7].$$

Não são matrizes escalonadas:

$$\begin{bmatrix} 1 & 2 & 0 & 7 & 5 \\ 2 & 0 & 9 & 7 & 5 \\ 0 & 7 & 5 & 0 & -2 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 1 & 4 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 7 \\ 0 & 0 & 0 & 2 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 0 & 2 & 3 \\ -2 & 3 & 0 \end{bmatrix}$$

1.4 Equivalência de matrizes por linha

Definição 1.3 Dizemos que uma matriz A é equivalente por linhas a uma matriz B , se a matriz B pode ser obtida da matriz A , a partir de uma seqüência finita de operações elementares, as quais estão listadas a seguir.

1. Troca da linha i com a linha j ($L_i \leftrightarrow L_j$).
2. Multiplicação da linha i por um escalar não nulo r ($L_i \rightarrow rL_i$).
3. Substituição da linha i por r vezes a linha j somada à linha i , ($L_i \rightarrow L_i + rL_j$).

No caso de A ser uma matriz quadrada, a operação (1) troca o sinal do determinante; a operação (2) multiplica o determinante por r e a operação (3) não altera o determinante.

Exercício 1.4 Utilizando as operações elementares transforme as matrizes abaixo em matrizes equivalentes escalonadas.

$$A = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 2 \\ 2 & 3 & 1 \\ 0 & 4 & 0 \end{bmatrix} \quad B = \begin{bmatrix} 1 & 2 & -1 & 3 & 4 \\ 2 & 4 & 0 & 3 & 4 \\ 3 & 6 & 0 & 7 & 9 \end{bmatrix} \quad C = \begin{bmatrix} 2 & 2 & 4 \\ 1 & 1 & 2 \\ -1 & 0 & 2 \\ 3 & 2 & 1 \end{bmatrix}$$

Exercícios 1.5 Livro do Lipschutz: pag. 36 - 1.20, 1.21, 1.22; pag. 50 - 1.54 e 1.55

Teorema 1.1 Uma matriz A é inversível se, e somente se, A é equivalente por linhas à matriz identidade. Além disso, a mesma sucessão de operações elementares que transformam a matriz A na matriz identidade, transformam a matriz identidade na inversa de A .

Exemplo 1.10 $A = \begin{bmatrix} 0 & 2 & 1 \\ 2 & 0 & 2 \\ 1 & 1 & 2 \end{bmatrix}$

$$\begin{bmatrix} 0 & 2 & 1 & 1 & 0 & 0 \\ 2 & 0 & 2 & 0 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & 2 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \xrightarrow{L_1 \leftrightarrow L_3} \begin{bmatrix} 1 & 1 & 2 & 0 & 0 & 1 \\ 2 & 0 & 2 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 2 & 1 & 1 & 0 & 0 \end{bmatrix} \xrightarrow{L_2 \leftrightarrow L_3} \begin{bmatrix} 1 & 1 & 2 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 2 & 1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & -2 & -2 & 0 & 1 & -2 \end{bmatrix} \xrightarrow{L_3 \rightarrow L_3 - 2L_1} \begin{bmatrix} 1 & 1 & 2 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 2 & 1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & -2 & -2 & 0 & 1 & -2 \end{bmatrix} \xrightarrow{L_3 \rightarrow L_3 + L_2}$$

$$\begin{aligned}
& \begin{bmatrix} 1 & 1 & 2 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 2 & 1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & -1 & 1 & 1 & -2 \end{bmatrix} \begin{array}{l} L_2 \rightarrow L_2 + L_3 \\ e \\ L_1 \rightarrow L_1 + 2L_3 \end{array} \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 & 2 & 2 & -3 \\ 0 & 2 & 0 & 2 & 1 & -2 \\ 0 & 0 & -1 & 1 & 1 & -2 \end{bmatrix} \begin{array}{l} \\ \\ L_2 \rightarrow \frac{1}{2}L_2 \end{array} \\
& \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 & 2 & 2 & -3 \\ 0 & 1 & 0 & 1 & \frac{1}{2} & -1 \\ 0 & 0 & -1 & 1 & 1 & -2 \end{bmatrix} \begin{array}{l} \\ \\ L_1 \rightarrow L_1 - L_2 \end{array} \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 1 & \frac{3}{2} & -2 \\ 0 & 1 & 0 & 1 & \frac{1}{2} & -1 \\ 0 & 0 & -1 & 1 & 1 & -2 \end{bmatrix} \begin{array}{l} \\ \\ L_3 \rightarrow -L_3 \end{array} \\
& \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 1 & \frac{3}{2} & -2 \\ 0 & 1 & 0 & 1 & \frac{1}{2} & -1 \\ 0 & 0 & 1 & -1 & -1 & 2 \end{bmatrix} \\
& \text{Assim, } A^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & \frac{3}{2} & -2 \\ 1 & \frac{1}{2} & -1 \\ -1 & -1 & 2 \end{bmatrix}
\end{aligned}$$

Precisamos de tomar cuidado ao fazer mais de uma operação por linhas em uma passagem:

$$\begin{bmatrix} 2 & 3 & 0 \\ 1 & 3 & 1 \\ 1 & 4 & 1 \end{bmatrix} \begin{array}{l} L_2 \rightarrow L_2 - L_3 \\ e \\ L_3 \rightarrow L_3 - L_2 \end{array} \begin{bmatrix} 2 & 3 & 0 \\ 0 & -1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \end{bmatrix}$$

Note que a matriz à esquerda tem determinante -2 e a matriz à direita tem determinante nulo, o que não deveria ser, pois esse tipo de operação não altera o determinante. Quando fazemos $L_2 \rightarrow L_2 - L_3$, a linha L_2 passa a ser $[0 \ -1 \ 0]$ e, fazendo em seguida $L_3 \rightarrow L_3 - L_2$, a linha L_3 deveria ser $[1 \ 5 \ 1]$ e não $[0 \ 1 \ 0]$.

Exercício 1.6 *Determine as inversas das matrizes dadas abaixo através de escalonamento, caso seja possível.*

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 1 & 2 & 1 \\ 0 & 2 & 0 \end{bmatrix} \quad B = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 0 & 3 \end{bmatrix} \quad C = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 4 \end{bmatrix}$$

Exercícios 1.7 *Resolva o exercício 9 da página 90 do livro do Boldrini. Livro do Lipschutz: pag. 160 - 4.14; pag. 192 - 4.80 e 4.81*

2 Sistemas Lineares

2.1 Sistema de Equações Lineares

Definição 2.1 *i) Uma equação linear nas incógnitas (ou variáveis) x_1, x_2, \dots, x_n é uma equação dada por: $a_1x_1 + a_2x_2 + \dots + a_nx_n = b$ onde b e os coeficientes a_i são escalares.*

ii) Uma solução da equação dada em (i) é uma n -úpla (c_1, c_2, \dots, c_n) de escalares que satisfaz a equação: $a_1c_1 + a_2c_2 + \dots + a_nc_n = b$.

iii) Um sistema de equações lineares é um conjunto (finito) de equações lineares.

iv) Uma solução de um sistema de equações lineares com n incógnitas é uma n -úpla (c_1, c_2, \dots, c_n) de escalares que é solução de todas as equações do sistema.

Um sistema com m equações e n incógnitas tem representação

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n = b_1 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2n}x_n = b_2 \\ \vdots \\ a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \dots + a_{mn}x_n = b_m \end{cases}$$

e também pode ser representado na forma matricial:

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{m1} & a_{m1} & \dots & a_{mn} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_m \end{bmatrix}$$

onde $[a_{ij}]_{m \times n}$, $[x_i]_{n \times 1}$ e $[b_j]_{m \times 1}$ são chamadas, respectivamente, de matriz dos coeficientes, matriz das incógnitas e matriz dos termos independentes.

Se $b_1 = b_2 = \dots = b_m = 0$ dizemos que o sistema é homogêneo.

Definimos também a matriz ampliada do sistema:

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} & b_1 \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} & b_2 \\ \vdots & \vdots & \dots & \dots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m1} & \dots & a_{mn} & b_m \end{bmatrix}$$

Teorema 2.1 *Sistemas que possuem matrizes ampliadas equivalentes por linhas são equivalentes, isto é, ambos possuem o mesmo conjunto de soluções.*

Exemplo 2.1 *O sistema*

$$\begin{cases} x + y + z = 2 \\ x + 2y = -3 \\ 2x + 3y + 2z = 2 \end{cases}$$

tem matriz ampliada

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

que ao ser escalonada pode chegar na matriz

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

que é a matriz ampliada do sistema

$$\begin{cases} x + y + z = 2 \\ \quad y - z = -5 \\ \quad \quad z = 3 \end{cases}$$

cuja solução é $x = 1$, $y = -2$ e $z = 3$, ou seja, $(1, -2, 3)$ é solução do sistema dado.

2.2 Classificação de um Sistema Linear

Definição 2.2 *Classificação de sistemas lineares.*

- Um sistema é impossível quando não possui soluções.
- Um sistema é possível e determinado quando possui uma única solução.
- Um sistema é possível e indeterminado quando possui mais de uma solução.

Observe que um sistema homogêneo é sempre possível, pois $(0, 0, \dots, 0)$ é uma solução.

Exemplo 2.2

Sistema impossível: $\begin{cases} x + y = 0 \\ x + y = 2 \end{cases}$

Sistema possível e determinado: $\begin{cases} x + y = 0 \\ \quad y = 2 \end{cases}$

Sistema possível e indeterminado: $\begin{cases} x + y = 2 \end{cases}$

Teorema 2.2 *Duas matrizes escalonadas equivalentes por linhas têm sempre o mesmo número de linhas não nulas.*

Definição 2.3 *O posto de uma matriz A é o número de linhas não nulas de qualquer matriz escalonada equivalente por linhas a A .*

Teorema 2.3 *Um sistema é possível se, e somente se o posto da matriz dos coeficientes do sistema é igual ao posto da matriz ampliada. Neste caso, considerando os postos das matrizes iguais a p , e considerando n o número de incógnitas, temos:*

- a) se $n = p$ então o sistema tem uma única solução
- b) se $p < n$, para obter uma solução para o sistema, podemos escolher $n - p$ incógnitas e atribuir valores quaisquer para elas. Os valores para as outras p incógnitas serão dadas em função destas.

Vemos no Teorema anterior que se um sistema tiver mais que uma solução, terá infinitas soluções. O valor $n - p$ no item (b), é chamado de grau de liberdade do sistema.

Exemplo 2.3 *Dado o sistema*

$$\begin{cases} x + 2y + z + t = 1 \\ x + 3y - z + 2t = 3 \end{cases}$$

obtemos o sistema equivalente:

$$\begin{cases} x + 2y + z + t = 1 \\ y - 2z + t = 2 \end{cases}.$$

Temos então $n = 4$ (incógnitas), $p = 2$ (posto das matrizes ampliadas e dos coeficientes) e o grau de liberdade do sistema sendo $n - p = 2$. Podemos obter x e y em função de z e t : $y = 2 + 2z - t$ e $x = -3 - 5z + t$. Podemos também representar as soluções do sistema por $(x, y, z, t) = (-3 - 5z + t, 2 + 2z - t, z, t)$ ou, trocando z e t pelos parâmetros a e b , $(x, y, z, t) = (-3 - 5a + b, 2 + 2a - b, a, b)$, ou ainda $(x, y, z, t) = (-3, 2, 0, 0) - a(5, 2, 1, 0) + b(1, -1, 0, 1)$. Atribuindo valores para a e b , obtemos soluções para o sistema. Por exemplo, para $a = 2$ e $b = -1$, obtemos $x = -14$ e $y = 7$. Assim, $(x, y, z, t) = (-14, 7, 2, -1)$ é uma solução do sistema.

Exemplo 2.4 Dado o sistema

$$\begin{cases} x + y - z = 3 \\ 2x - y - z = 1 \\ x - 2y = 5 \end{cases}$$

obtemos o sistema equivalente:

$$\begin{cases} x + y - z = 3 \\ -3y + z = 4 \\ 0 = 6 \end{cases}$$

Assim, o posto da matriz ampliada é 3 e o posto da matriz dos coeficientes é 2 e chegamos no absurdo $0 = 6$.

Um sistema é homogêneo se tem todos os termos independentes iguais a zero. Assim, todo sistema homogêneo tem, pelo menos, a solução nula.

Num sistema homogêneo com n incógnitas e m equações, o posto p da matriz dos coeficientes é igual ao posto da matriz ampliada e $p \leq m$. Caso $p < n$, o sistema tem outras soluções, além da solução nula.

Exercícios 2.1 Resolver os exercícios do livro do Boldrini: página 49, exercícios 1, 5, 6, 10, 11, 12, 13, 14, 15, 16, 19, 20

Resolver os exercícios do livro do Lipschutz: página 34 exercícios de 1.15 a 1.19; página 49, exercícios 1.48 a 1.51.

3 Espaços Vetoriais Reais

3.1 Definição e exemplos

Definição 3.1 *Um espaço vetorial real é um conjunto V não vazio onde estão definidas a adição de vetores (a adição de elementos de V) e o produto de por escalar (o produto de números reais por elementos de V) satisfazendo as condições abaixo, para $u, v, w \in V$ e r, s números reais.*

0) *Fechamento: $u + v \in V$ e $ru \in V$*

Propriedades da adição

1) *Associativa: $u + (v + w) = (u + v) + w$*

2) *Comutativa: $u + v = v + u$*

3) *Vetor nulo: existe $O \in V$ tal que $v + O = O + v = v$*

4) *Oposto de v : se $v \in V$ então existe $-v \in V$ tal que $-v + v = v + (-v) = O$.*

Notação para a subtração: $u - v = u + (-v)$

Propriedades do produto por escalar

5) $r(u + v) = ru + rv$

6) $(r + s)v = rv + sv$

7) $r(sv) = (rs)v$

8) $1v = v$

Define-se espaço vetorial complexo da mesma forma como acima, mas considerando-se o produto por escalar como o produto de vetor por número complexo, isto é, se os escalares r e s tomados na definição acima forem números complexos. Espaços vetoriais são definidos de forma mais geral, tomando os escalares como elementos de um corpo K (ver apêndice). O conjunto dos números reais e o conjunto dos números complexos são exemplos de corpos. Quando tomamos um espaço vetorial V , onde com os escalares são elementos de um corpo K , dizemos que V é um espaço vetorial sobre o corpo K .

A menos que seja especificado, nos exemplos vamos considerar espaços vetoriais sendo espaços vetoriais reais, isto é, espaços vetoriais sobre o corpo dos números reais.

Exemplos 3.1 *O conjunto dos vetores no plano forma um espaço vetorial real, como também, o conjunto dos vetores no espaço forma outro espaço vetorial real. Existem outros conjuntos que também formam espaços vetoriais. Por exemplo, dados os inteiros positivos m e n , o conjunto $M(m, n)$ das matrizes reais $m \times n$ formam um espaço vetorial com as operações de soma de matrizes e produto de escalares por matrizes. O conjunto dos vetores no plano é identificado com $\mathbb{R}^2 = \{(x, y) : x, y \in \mathbb{R}\}$ e o conjunto dos vetores no espaço com $\mathbb{R}^3 = \{(x, y, z) : x, y, z \in \mathbb{R}\}$. Estes conjuntos podem ser generalizados, tomando $\mathbb{R}^n = \{(x_1, x_2, \dots, x_n) : x_1, x_2, \dots, x_n \in \mathbb{R}\}$, o conjunto das n -úplas de números reais, onde n é um número inteiro maior que zero. A soma de elementos de \mathbb{R}^n e o produto de elementos de \mathbb{R}^n por escalar, isto é, por números reais, é definido como no caso de vetores no \mathbb{R}^2 ou \mathbb{R}^3 :*

$$(x_1, x_2, \dots, x_n) + (y_1, y_2, \dots, y_n) = (x_1 + y_1, x_2 + y_2, \dots, x_n + y_n) \text{ e}$$

$$r(x_1, x_2, \dots, x_n) = (rx_1, rx_2, \dots, rx_n).$$

Observe que \mathbb{R}^n com as operações que foram definidas, pode ser identificado com o espaço das matrizes reais $1 \times n$.

Da mesma forma, considerando \mathbb{C} o conjunto dos números complexos, os conjuntos $\mathbb{C}^n = \{(x_1, x_2, \dots, x_n) : x_1, x_2, \dots, x_n \in \mathbb{C}\}$, são espaços vetoriais complexos, onde as operações são definidas formalmente como em \mathbb{R}^n .

Da mesma forma, se \mathbb{K} é um corpo (veja apêndice), os conjuntos da forma $\mathbb{K}^n = \{(x_1, x_2, \dots, x_n) : x_1, x_2, \dots, x_n \in \mathbb{K}\}$, são espaços vetoriais.

As provas que estas operações satisfazem as condições para espaços vetoriais são análogas às provas para os casos de vetores e matrizes. As operações definidas acima são chamadas operações usuais para os respectivos espaços.

Teorema 3.1 *Sejam V um espaço vatorial, v um vetor, r um escalar e O o vetor nulo. Então:*

1. $rO = O$
2. $0v = O$
3. $-v = (-1)v$
4. se $rv = O$ então $r = 0$ ou $v = O$
5. se $rv = v$ então $r = 1$ ou $v = O$
6. $(-r)v = r(-v) = -(rv)$ ($\Rightarrow (-1)v = -v$)
7. o vetor nulo é único
8. para cada vetor v , o oposto de v é único

Exercícios 3.1 *Verifique se os seguintes conjuntos são espaços vetoriais.*

1. $W = \mathbb{R}^2$ com as operações: $(a, b) + (c, d) = (a + d, b + c)$; $r(a, b) = (ra, rb)$
2. $W = \mathbb{R}^2$ com as operações: $(a, b) + (c, d) = (a + c, b + d)$; $r(a, b) = (ra, -rb)$
3. $W = \mathbb{R}^2$ com as operações: $(a, b) + (c, d) = (a + c, b + d)$; $r(a, b) = (rb, ra)$
4. $W = \mathbb{R}^2$ com as operações: $(a, b) + (c, d) = (a + c, b - d)$; $r(a, b) = (ra, rb)$

3.2 Subespaço

Definição 3.2 *Seja V um espaço vetorial real. Um subconjunto W de V tal que W é um espaço vetorial com as mesmas operações definidas para V é chamado um subespaço de V .*

Observação. Se W é um subconjunto de um espaço vetorial V , para verificar se W é também um espaço vetorial com as operações de adição de vetores e produto por escalar de V , não precisamos verificar todas as condições, pois:

Se $u, v, w \in W$ e r, s são escalares, como u, v e $w \in V$, as condições 1, 2, 5, 6, 7 e 8 da definição de espaço vetorial estão automaticamente satisfeitas. Assim, para que W seja um espaço vetorial, resta verificar:

0) Fechamento: $\forall u, v \in W, \forall r \in \mathbb{R}, u + v \in W$ e $ru \in W$

3) Vetor nulo. Existe $O \in W$ tal que $\forall v \in W, v + O = O + v = v$

Note que a condição de fechamento garante a existência do oposto: se $v \in W$, como $-1 \in \mathbb{R}$ então $-v = -1v \in W$. Do mesmo modo, a condição de fechamento garante que $O \in W$, caso já se tenha garantido que W não é vazio. Caso não se tenha garantido que W é um conjunto não vazio, o mais usual é mostrar que $O \in W$. Assim, a condição (4) também não precisa ser verificada.

Em vista do que observamos anteriormente, podemos enunciar o próximo resultado.

Teorema 3.2 *Seja V um espaço vetorial e seja W um subconjunto de V . Então W é um subespaço de V se, e somente se, as seguintes condições forem satisfeitas:*

- a) $O \in W$ (ou $W \neq \emptyset$)
- b) Se $u, v \in W$ então $u + v \in W$
- c) Se $u \in W$ e r é um escalar então $ru \in W$

Corolário 3.3 *Seja V um espaço vetorial e seja W um subconjunto não vazio de V . Então W é um subespaço de V se, e somente se, para quaisquer $u, v \in W$ e r, s escalares, tem-se $ru + sv \in W$.*

Exemplo 3.2 *Qualquer espaço vetorial V contém pelo menos dois subespaços: o próprio V e o conjunto $\{O\}$, que contém somente o vetor nulo de V .*

Exemplos 3.3

1. $W = \{(x, 1, z) : x, z \in \mathbb{R}\}$ não é um subespaço de \mathbb{R}^3
2. $W = \{(x, 0, z) : x, z \in \mathbb{R}\}$ é subespaço de \mathbb{R}^3
3. $W = \{(x, y, x + y, x - y) : x, y \in \mathbb{R}\}$ é subespaço de \mathbb{R}^4
4. $W = \{(x, y, z) \in \mathbb{R}^3 : x + y = 0 \text{ e } z = 2x\}$ é subespaço de \mathbb{R}^3
5. $W = \left\{ \begin{bmatrix} a & b \\ 0 & 2a - b \end{bmatrix} : a, b \in \mathbb{R} \right\}$ é subespaço de $M(2, 2)$
6. $W = \{(x, y) \in \mathbb{R}^2 : 2x - 3y = 0\}$ é subespaço de \mathbb{R}^2
7. $W = \{(x, x^2) : x \in \mathbb{R}\}$ não é um subespaço de \mathbb{R}^2
8. $W = \left\{ \begin{bmatrix} a & b \\ 0 & ab \end{bmatrix} : a, b \in \mathbb{R} \right\}$ não é um subespaço de $M(2, 2)$
9. $W = \{A \in M(2, 2) : \det A = 0\}$ não é um subespaço de $M(2, 2)$
10. $W = \{(x, y) : x, y \in \mathbb{R} \text{ e } xy = 0\}$ não é um subespaço de \mathbb{R}^2

Como um subespaço de um espaço vetorial é também um espaço vetorial então, nos exemplos acima, temos exemplos de espaços vetoriais e exemplos de conjuntos que não são espaços vetoriais.

Exercícios 3.2 *Verifique se W é subespaço de V nos casos abaixo*

1. Para $V = M(2, 2)$
 - a. $W = \left\{ \begin{bmatrix} a & c \\ b & d \end{bmatrix} \in M(2, 2) : a + d = 0 \right\}$
 - b. $W = \left\{ \begin{bmatrix} a & -a \\ b & a - b + 1 \end{bmatrix} \in M(2, 2) : a, b \in \mathbb{R} \right\}$
 - c. $W = \{A \in V : \det A \neq 0\}$
 - d. $W = \{A \in V : A = A^t\}$, onde A^t é a transposta da matriz A
2. Para $V = \mathbb{R}^3$,
 - a. $W = \{(x, y, z) \in \mathbb{R}^3 : z = x + y\}$
 - b. $W = \{(x, y, z) \in \mathbb{R}^3 : z = xy\}$
 - c. $W = \{(x, 3x, -x) : x \in \mathbb{R}\}$
 - d. $W = \{(x, y, z) \in \mathbb{R}^3 : x + 2y = 3z\}$
 - e. $W = \{(x, y, z) \in \mathbb{R}^3 : x + y \leq z\}$
3. $V = M(3, 3)$ e $W = \{A \in V : \det A \geq 0\}$
4. $V = \mathbb{R}^3$ e $W = \mathbb{R}^2$

3.3 Dependência Linear

Definição 3.3 Seja V um espaço vetorial e sejam v_1, v_2, \dots, v_n . Uma combinação linear dos vetores v_1, v_2, \dots, v_n é uma expressão da forma $a_1v_1 + a_2v_2 + \dots + a_nv_n$ onde a_1, a_2, \dots, a_n são escalares. Assim, se $v = a_1v_1 + a_2v_2 + \dots + a_nv_n$ dizemos que v é uma combinação linear dos vetores $v_1, v_2, \dots, v_n \in V$.

Exemplo 3.4 No espaço \mathbb{R}^2 , para $v_1 = (1, 2)$, $v_2 = (-3, 7)$ e $v_3 = (5, 0)$, temos que $v = (22, 45)$ é uma combinação linear de v_1, v_2 e v_3 , pois $-2v_1 + 7v_2 + 9v_3 = v$.

Definição 3.4 Seja V um espaço vetorial. Dizemos que um conjunto de vetores v_1, v_2, \dots, v_n é linearmente independente (L.I.) se a igualdade $a_1v_1 + a_2v_2 + \dots + a_nv_n = O$ onde a_1, a_2, \dots, a_n são escalares, implicar em $a_1 = a_2 = \dots = a_n = 0$. Isto é, a única combinação linear desses vetores resultando no vetor nulo é aquela em que os escalares que aparecem na expressão são todos nulos. Caso contrário, isto é, se for possível conseguir a igualdade $a_1v_1 + a_2v_2 + \dots + a_nv_n = O$ com algum $a_i \neq 0$, dizemos que os vetores v_1, v_2, \dots, v_n são linearmente dependentes (L.D.).

Exemplo 3.5 Os vetores $u = (1, 2)$ e $v = (3, 4)$ de \mathbb{R}^2 são L.I., pois se $au + bv = (0, 0)$, temos:

$$a(1, 2) + b(3, 4) = (0, 0) \Rightarrow (a + 3b, 2a + 4b) = (0, 0) \Rightarrow \begin{cases} a + 3b = 0 \\ 2a + 4b = 0 \end{cases}$$

Resolvendo o sistema acima concluímos que a única solução possível é $a = b = 0$.

Exemplo 3.6 Os vetores $u = (1, 2, 3)$, $v = (1, 0, 0)$ e $w = (2, 2, 3)$ são L.D. pois se $au + bv + cw = (0, 0, 0)$, temos: $a(1, 2, 3) + b(1, 0, 0) + c(2, 2, 3) = (0, 0, 0) \Rightarrow (a + b + 2c, 2a + 0b + 2c, 3a + 0b + 3c) = (0, 0, 0) \Rightarrow \begin{cases} a + b + 2c = 0 \\ 2a + 2c = 0 \\ 3a + 3c = 0 \end{cases}$.

Resolvendo o sistema concluímos que existem soluções não nulas. Uma delas é $a = 2$, $b = 2$ e $c = -2$, ou seja, $2(1, 2, 3) + 2(1, 0, 0) - 2(2, 2, 3) = (0, 0, 0)$.

Teorema 3.4 Os vetores v_1, v_2, \dots, v_n são linearmente dependentes se, e somente se, um deles for combinação dos demais.

Corolário 3.5 Dois vetores u e v não nulos são L.D. se, e somente se, um dos vetores for igual ao outro multiplicado por algum escalar.

Exemplos 3.7 Os vetores $u = (1, 2)$ e $v = (2, 1)$ são L.I. Os vetores $u = (1, 2, 3)$ e $v = (3, 6, 9)$ são L.D.

Observe que qualquer subconjunto de um conjunto L.I. é também L.I. e que qualquer conjunto que contém um subconjunto L.D. é também L.D.

Exemplo 3.8 Em \mathbb{R}^2 , os vetores $(1, 2)$ e $(2, 4)$ são L.D., pois $2(1, 2) - (2, 4) = (0, 0)$. Logo, $2(1, 2) - (2, 4) + 0(5, 7) + 0(13, -99) = (0, 0)$. Assim, os vetores $(1, 2)$, $(2, 4)$, $(5, 7)$, $(13, -99)$ são L.D.

Exemplo 3.9 Se V é um espaço vetorial então qualquer conjunto de vetores que contenha o vetor nulo é L.D., pois se v_1, v_2, \dots, v_n são vetores quaisquer então $0v_1 + 0v_2 + \dots + 0v_n + 1 \cdot O = O$.

Exercícios 3.3

1. Verifique, em cada caso, se os vetores são L.I..

a) $V = \mathbb{R}^2$, $u = (1, 2)$, $v = (3, 2)$

b) $V = \mathbb{R}^2$, $u = (1, 2)$, $v = (3, 2)$, $w = (5, 8)$

c) $V = \mathbb{R}^3$, $u = (1, 0, 0)$, $v = (1, 1, 0)$, $w = (1, 1, 1)$

d) $V = \mathbb{R}^3$, $u = (1, 2, 1)$, $v = (3, 6, 3)$

e) $V = M(2, 2)$, $u = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$, $v = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 2 & 1 \end{bmatrix}$, $w = \begin{bmatrix} 0 & 2 \\ -2 & 0 \end{bmatrix}$

f) $V = \mathbb{R}^2$, $u = (3, -3)$

2. Sejam u, v e w vetores L.I..

a) Mostre que os vetores $u_1 = u$, $u_2 = u + v$ e $u_3 = u + v + w$ são L.I.

b) Mostre que os vetores $u_1 = u + w$, $u_2 = u + v$ e $u_3 = 2u + v + w$ são L.D.

3.4 Geradores de um espaço vetorial

Definição 3.5 Um conjunto de geradores para um espaço vetorial V é um conjunto B de vetores de V tal que qualquer vetor v de V pode ser expresso como uma combinação linear (finita) dos vetores de B , isto é, $v = a_1v_1 + a_2v_2 + \dots + a_nv_n$ onde cada a_i é um escalar e cada $v_i \in B$. Neste caso, dizemos que B gera V , ou que os vetores de B geram V .

Se V é gerado por v_1, v_2, \dots, v_n então qualquer vetor v de V pode ser expresso como uma combinação linear dos vetores v_1, v_2, \dots, v_n , isto é, existem escalares a_1, a_2, \dots, a_n tais que $v = a_1v_1 + a_2v_2 + \dots + a_nv_n$. Assim, $V = \{a_1v_1 + a_2v_2 + \dots + a_nv_n : \forall i, a_i \in \mathbb{R}\}$

Notação: $V = [v_1, v_2, \dots, v_n]$.

Exemplos 3.10 $\mathbb{R}^2 = [(1, 0), (0, 1)]$ pois para qualquer vetor $v = (x, y)$ de \mathbb{R}^2 , $v = (x, y) = x(1, 0) + y(0, 1)$. Do mesmo modo, $\mathbb{R}^3 = [(1, 0, 0), (0, 1, 0), (0, 0, 1)]$ pois para qualquer vetor $v = (x, y, z)$ de \mathbb{R}^3 , $v = x(1, 0, 0) + y(0, 1, 0) + z(0, 0, 1)$. Generalizando, $\mathbb{R}^n = [(1, 0, 0, \dots, 0), (0, 1, 0, \dots, 0), \dots, (0, 0, 0, \dots, 1)]$

Exemplo 3.11 Os vetores $u = (1, 0)$ e $v = (1, 1)$ também geram \mathbb{R}^2 pois tomando um vetor qualquer $w = (x, y)$ de \mathbb{R}^2 , precisamos verificar que existem $a, b \in \mathbb{R}$ (em função de x e y) tais que $w = au + bv$, ou seja, $w = (x, y) = au + bv = a(1, 0) + b(1, 1) = (a + b, b)$. Assim,

$$\begin{cases} a + b = x \\ b = y \end{cases}$$

Resolvendo o sistema, chegamos em $a = x - y$ e $b = y$. Logo, $w = (x, y) = (x - y)(1, 0) + y(1, 1)$ e portanto, $\mathbb{R}^2 = [(1, 0), (1, 1)]$. Por exemplo, se $w = (-2, 2)$ então $w = (-2, 2) = -4(1, 0) + 2(1, 1)$. Na Figura 2, observamos a representação de w no plano \mathbb{R}^2 , como combinação linear de u e v .

Exemplo 3.12 Os vetores $u = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$ e $v = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}$ não geram $M(2, 2)$ pois qualquer

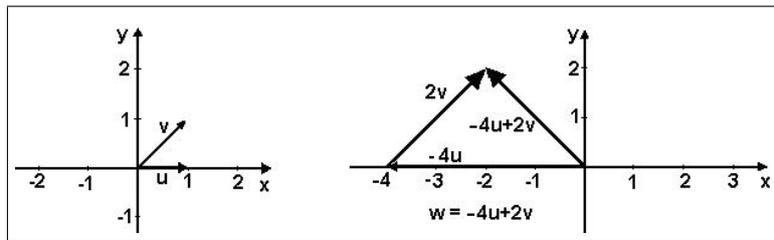


Figura 2: Soma de vetores

combinação linear $a \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} + b \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a+b & 0 \\ b & a \end{bmatrix} \neq \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix}$. Mas u e v geram um subespaço de $M(2,2)$, a saber, o subespaço $W = \left\{ \begin{bmatrix} a+b & 0 \\ b & a \end{bmatrix} : a, b \in \mathbb{R} \right\}$

Mesmo que os vetores v_1, v_2, \dots, v_n não gerem o espaço V , o conjunto de todas as combinações lineares de v_1, v_2, \dots, v_n formam um subespaço $[v_1, v_2, \dots, v_n] = \{a_1v_1 + a_2v_2 + \dots + a_nv_n : \forall i, a_i \in \mathbb{R}\}$ de V (verifique) chamado o subespaço gerado pelos vetores v_1, v_2, \dots, v_n . No exemplo anterior, temos que $W = [u, v] = \left\{ \begin{bmatrix} a+b & 0 \\ b & a \end{bmatrix} : a, b \in \mathbb{R} \right\}$ é o subespaço de $M(2,2)$ gerado por u e v .

Exemplo 3.13 Os vetores $(1, 3, 0)$ e $(2, 0, -1)$ geram o subespaço $W = \{a(1, 3, 0) + b(2, 0, -1) : a, b \in \mathbb{R}\} = \{(a + 2b, 3a, -b) : a, b \in \mathbb{R}\}$ do \mathbb{R}^3 . Será que os pontos de W tem alguma configuração especial no \mathbb{R}^3 ? Vamos analisar:

$$(x, y, z) \in W \Leftrightarrow (x, y, z) = (a + 2b, 3a, -b) \text{ para } a, b \in \mathbb{R} \Leftrightarrow \begin{cases} a + 2b = x \\ 3a = y \\ -b = z \end{cases}$$

Das duas últimas equações obtemos $b = -z$ e $a = y/3$. Substituindo a e b na 1ª equação obtemos $y/3 + 2(-z) = x$, ou seja, $3x - y + 6z = 0$ que é a equação de um plano no \mathbb{R}^3 . Assim, W representa um plano no \mathbb{R}^3 que passa pela origem do espaço, pois $(0, 0, 0)$ satisfaz sua equação, ou seja, $W = \{(x, y, z) : 3x - y + 6z = 0\}$. A partir da equação $3x - y + 6z = 0$, isolando uma das variáveis, por exemplo $y = 3x + 6z$, podemos explicitar W também por: $W = \{(x, 3x + 6z, z) : x, z \in \mathbb{R}\}$

Observaremos mais adiante que qualquer par de vetores L.I. em \mathbb{R}^3 gera um plano que passa pela origem do espaço.

Exemplo 3.14 Seja um vetor (a, b, c) do espaço \mathbb{R}^3 . Temos $[(a, b, c)] = \{t(a, b, c) : t \in \mathbb{R}\} = \{(at, bt, ct) : t \in \mathbb{R}\}$. Assim, $(x, y, z) \in [(a, b, c)]$ se, e somente se,

$$(*) \begin{cases} x = at \\ y = bt \\ z = ct \end{cases} \text{ para algum } t \in \mathbb{R}$$

Assim, caso $(a, b, c) \neq (0, 0, 0)$, o subespaço $[(a, b, c)]$ do \mathbb{R}^3 é a reta cujas equações paramétricas são dadas em (*), ou seja, é a reta que passa pela origem do espaço e tem a direção do vetor $v = (a, b, c)$.

Exercícios 3.4 Verifique, em cada caso, se os vetores dados geram o espaço. Caso não gerem, explicita o subespaço gerado por eles.

a) $V = \mathbb{R}^3$, $u = (1, 0, 0)$, $v = (1, 1, 0)$, $w = (1, 1, 1)$

b) $V = \mathbb{R}^3$, $u = (1, 1, 1)$, $v = (1, 0, 1)$

c) $V = \mathbb{R}^2$, $u = (1, 2)$, $v = (2, 1)$

d) $V = \mathbb{R}^2$, $u = (1, 2)$, $v = (2, 4)$

e) Resolva os exercícios 6, 7, e 8 da página 129 do livro do Boldrini

3.5 Base e dimensão para um espaço vetorial

Definição 3.6 Uma base para um espaço vetorial V é um conjunto de vetores linearmente independentes que gera V .

Exemplo 3.15 O conjunto $\{(1, 0), (0, 1)\}$ é uma base para \mathbb{R}^2 pois:

a) como já vimos, este conjunto gera \mathbb{R}^2 ;

b) o conjunto é linearmente independente pois se $a(1, 0) + b(0, 1) = (0, 0)$, então $(a, b) = (0, 0)$, logo, $a = 0$ e $b = 0$.

Exemplo 3.16 Do mesmo modo verificamos que o conjunto $\{(1, 0, \dots, 0), (0, 1, \dots, 0), \dots, (0, 0, \dots, 1)\}$ é uma base para \mathbb{R}^n , chamada base canônica para \mathbb{R}^n .

Assim, $\{(1, 0), (0, 1)\}$ é a base canônica de \mathbb{R}^2 . Existem várias bases para um mesmo espaço. Por exemplo, já verificamos que o conjunto $\{(1, 2), (3, 4)\}$ é linearmente independente. Como exercício verifique que este conjunto gera \mathbb{R}^2 e conclua que forma uma base para \mathbb{R}^2 .

Exemplo 3.17 O conjunto $\{(1, 0, 3), (0, 0, 2)\}$ é linearmente independente mas não é uma base de \mathbb{R}^3 pois não gera \mathbb{R}^3 : o vetor $(0, 2, 0)$ não se escreve como combinação linear de $(1, 0, 3)$ e $(0, 0, 2)$ (verifique).

Exemplo 3.18 O conjunto $\{(1, 0), (0, 1), (3, 7)\}$ gera o \mathbb{R}^2 , pois para qualquer vetor $v = (a, b)$, $v = a(1, 0) + b(0, 1) + 0(3, 7)$. Mas esse conjunto não é linearmente independente, pois $3(1, 0) + 7(0, 1) - 1(3, 7) = (0, 0)$.

Exercícios 3.5 Verifique se B é base de V nos casos abaixo

a) $V = \mathbb{R}^2$ e $B = \{(1, 1), (2, 3)\}$

b) $V = \mathbb{R}^2$ e $B = \{(1, 1), (2, 3), (5, 0)\}$

c) $V = \mathbb{R}^3$ e $B = \{(1, 2, 3)\}$

d) $V = \mathbb{R}^3$ e $B = \{(1, 0, 1), (0, 1, 0), (1, 1, 1)\}$

e) $V = \mathbb{R}^2$ e $B = \{(1, 0), (0, 1), (0, 0)\}$

Definição 3.7 Dizemos que espaço vetorial V é finitamente gerado quando V é não nulo e existe um conjunto finito de vetores que gera V .

Teorema 3.6 Seja V um espaço vetorial finitamente gerado. Então

a) qualquer conjunto finito de geradores de V contém uma base de V ;

b) se V tem um conjunto de geradores com n vetores então qualquer conjunto com mais de n vetores é L.D.;

- c) qualquer base de V tem sempre a mesma quantidade de vetores;
 d) qualquer conjunto L.I. pode ser completado para formar uma base de V .

Definição 3.8 Definimos a dimensão de um espaço vetorial não nulo V sendo o número de vetores de qualquer base de V .

Assim, $\dim \mathbb{R}^2 = 2$; $\dim \mathbb{R}^3 = 3$; $\dim \mathbb{R}^n = n$.

Exemplo 3.19 É fácil verificar que o conjunto

$$B = \left\{ \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \right\}$$

forma uma base (chamada base canônica) para o espaço $M(2,3)$ das matrizes 2×3 . Logo, $\dim M(2,3) = 6$. Isso pode ser generalizado: a dimensão do espaço $M(m,n)$ das matrizes com m linha e n colunas é o produto de m por n . Neste caso, a base canônica é formada por todas as matrizes que têm um de seus elementos igual a 1 e os demais elementos iguais a 0, como no caso de $M(2,3)$.

O conjunto $\{0\}$ formado somente pelo vetor nulo de um espaço vetorial também é um espaço vetorial (chamado espaço nulo), pois satisfaz as condições da definição. Mas esse conjunto não contém vetores linearmente independentes, logo, não possui uma base. Neste caso, convencionou-se que $\dim\{0\} = 0$. Por exemplo, $\dim\{(0,0,0)\} = 0$.

Teorema 3.7 Se V é um espaço vetorial de dimensão n , então

- a) qualquer conjunto com n vetores L.I. de V forma uma base de V ;
 b) qualquer conjunto com n vetores que geram V , forma uma base de V ;
 c) qualquer conjunto com mais de n vetores é L.D.;
 d) qualquer conjunto com menos de n vetores não gera V .

Exemplo 3.20 O conjunto $\{(2,7), (5,9)\}$ é uma base de \mathbb{R}^2 pois é um conjunto L.I. (verifique) com dois vetores e $\dim \mathbb{R}^2 = 2$.

Exemplo 3.21 O conjunto $B = \{(1,2)\}$ não é uma base de \mathbb{R}^2 pois $\dim \mathbb{R}^2 = 2$. Mas podemos completar B de modo a formar uma base de \mathbb{R}^2 . Como $\dim \mathbb{R}^2 = 2$ precisamos completar com um vetor de \mathbb{R}^2 que seja L.I. com $(1,2)$. Por exemplo, o vetor $(0,1)$ (verifique que os dois vetores são L.I.). Assim, $B = \{(1,2), (0,1)\}$ é uma base de \mathbb{R}^2 .

Exemplo 3.22 Os vetores $u = (1,2)$, $v = (3,4)$ e $w = (5,6)$ são L.D., pois $\dim \mathbb{R}^2 = 2$. Vamos verificar se estes vetores geram \mathbb{R}^2 :

$$(x,y) = a(1,2) + b(3,4) + c(5,6) \Rightarrow (x,y) = (a+3b+5c, 2a+4b+6c) \Rightarrow \begin{cases} a+3b+5c = x \\ 2a+4b+6c = y \end{cases} \Rightarrow$$

$\begin{cases} a+3b+5c = x \\ -2b-4c = y-2x \end{cases}$. Assim, temos um sistema escalonado com duas equações e três incógnitas (a , b e c). Fazendo $c = 1$ obtemos $a = 1 - 2x + \frac{3}{2}y$ e $b = -2 + x - \frac{1}{2}y$. Assim, $\mathbb{R}^2 = [(1,2), (3,4), (5,6)]$. Assim, $(5,6) = -(1,2) + 2(3,4)$. Logo, $\mathbb{R}^2 = [(1,2), (3,4)]$. Como $(1,2)$ e $(3,4)$ são L.I., então $\{(1,2), (3,4)\}$ é uma base de \mathbb{R}^2 .

Exemplo 3.23 Os vetores $u = (1, 2, 3)$ e $v = (2, -3, 7)$ não geram o espaço \mathbb{R}^3 , pois $\dim\mathbb{R}^3 = 3$. Mas, é possível encontrar um vetor w tal que $\{(1, 2, 3), (2, -3, 7), w\}$ seja uma base de \mathbb{R}^3 , pois $(1, 2, 3)$ e $(2, -3, 7)$ são L.I. (verifique).

Exemplo 3.24 Seja o espaço vetorial $V = \{(x, y, x - y, x + y) : x, y \in \mathbb{R}\}$ (prova-se que V é um espaço, provando que V é um subespaço de \mathbb{R}^4). Podemos escrever $V = \{x(1, 0, 1, 1) + y(0, 1, -1, 1) : x, y \in \mathbb{R}\}$. Logo, $V = [(1, 0, 1, 1), (0, 1, -1, 1)]$, isto é, V é gerado por dois vetores L.I. (verifique). Assim, $B = \{(1, 0, 1, 1), (0, 1, -1, 1)\}$ é uma base de V . Portanto, $\dim V = 2$.

Exemplo 3.25 Seja o espaço vetorial $V = \{(x + y + 2z, x + z, x + y + 2z) : x, y \in \mathbb{R}\}$. Procedendo como no exemplo acima, chegamos em $V = [(1, 1, 1), (1, 0, 1), (2, 1, 2)]$, ou seja, $\{(1, 1, 1), (1, 0, 1), (2, 1, 2)\}$ é um conjunto de geradores de V mas que não é uma base (verifique que os vetores são L.D.). Como $(1, 1, 1) = (2, 1, 2) - ((1, 0, 1))$ então $V = [(1, 1, 1), (1, 0, 1), (2, 1, 2)] = [(1, 0, 1), (2, 1, 2)]$ (1). Como $(1, 0, 1)$ e $(2, 1, 2)$ são L.I. (verifique) (2), então por (1) e (2), $\{(1, 0, 1), (2, 1, 2)\}$ é uma base de V . Assim, $\dim V = 2$.

Exercícios 3.6

- 1) Verifique se qualquer vetor de \mathbb{R}^2 se escreve como combinação linear dos vetores $\{(1, 0), (1, 1), (0, 1)\}$. Este conjunto forma uma base de \mathbb{R}^2 ? Justifique sua resposta.
- 2) Verifique que o conjunto $\{(1, 1, 1), (1, 1, 0)\}$ é L.I.. Eles formam uma base de \mathbb{R}^3 ? Justifique sua resposta. Eles formam uma base para \mathbb{R}^2 ? Justifique sua resposta.
- 3) Escreva $(4, 6)$ como combinação linear dos vetores $(1, 0)$ e $(2, 3)$.
- 4) Encontre uma base e a dimensão para o espaço $V = \{(x + 2y, 2x + 4y) : x, y \in \mathbb{R}\}$
- 5) Encontre uma base e a dimensão para o espaço $V = \{(x + y, 2x + y + z, x + y - 2z) : x, y \in \mathbb{R}\}$
- 6) Mostre que se $W = [v_1, v_2, \dots, v_m]$ então $\dim W \leq m$.

Teorema 3.8 Seja W um subespaço de V . Então

- a) $\dim W \leq \dim V$;
- b) se $\dim W = \dim V$ então $W = V$.

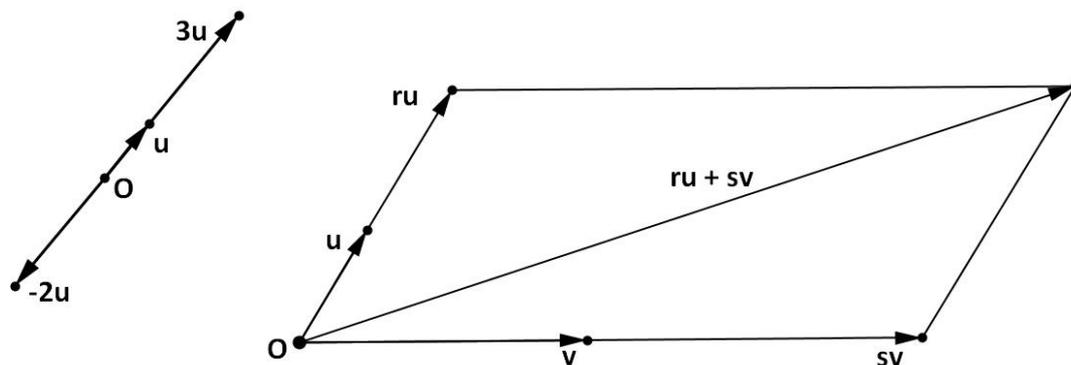
Exemplo 3.26 Seja $W = [(1, 1, 5), (0, 2, 1), (0, 0, 7)]$. Como os três vetores geram W e são L.I. (verifique) então formam uma base para W . Logo, $\dim W = 3$. Como W é um subespaço de \mathbb{R}^3 , então $W = \mathbb{R}^3$.

Exemplo 3.27 Seja $W = [(1, 2, 3)]$ Então $\dim W = 1$. Logo, $W \neq \mathbb{R}^3$.

Exemplo 3.28 Seja $W = [(1, 2), (2, 0)]$. Temos $\dim W = 2$ (verifique). Logo, $W = \mathbb{R}^2$.

Nos espaços \mathbb{R}^2 e \mathbb{R}^3 , cada ponto P está associado ao vetor \overrightarrow{OP} , onde O é a origem do sistema cartesiano. Assim, um subespaço gerado por um vetor resulta em uma reta passando pela origem do sistema cartesiano.

No caso de um subespaço de \mathbb{R}^3 gerado por dois vetores L.I., este subespaço será um plano passando pela origem do sistema cartesiano.



Subespaços de \mathbb{R}^2 . Se W é um subespaço de \mathbb{R}^2 , então $\dim W \leq \dim \mathbb{R}^2 = 2$. Se $\dim W = 2$ então $W = \mathbb{R}^2$. Se $\dim W = 0$ então $W = \{(0, 0)\}$. Se $\dim W = 1$ então W é uma reta passando pela origem do sistema.

Subespaços de \mathbb{R}^3 . Se W é um subespaço de \mathbb{R}^3 , então $\dim W \leq \dim \mathbb{R}^3 = 3$. Se $\dim W = 3$ então $W = \mathbb{R}^3$. Se $\dim W = 0$ então $W = \{(0, 0, 0)\}$. Se $\dim W = 1$ então W é uma reta passando pela origem do sistema cartesiano. Se $\dim W = 2$ então W é um plano passando pela origem do sistema cartesiano.

3.6 Espaço das linhas de uma matriz

Dada uma matriz $A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \cdots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{bmatrix}$,

suas linhas $L_1 = (a_{11}, a_{12}, \dots, a_{1n})$, $L_2 = (a_{21}, a_{22}, \dots, a_{2n})$, \dots , $L_m = (a_{m1}, a_{m2}, \dots, a_{mn})$ podem ser tomadas como vetores que geram um subespaço de \mathbb{R}^n .

Teorema 3.9 *As linhas de matrizes linha-equivalentes geram o mesmo espaço vetorial.*

Teorema 3.10 *As linhas não nulas de uma matriz escalonada $m \times n$ são L.I. (quando consideradas como vetores de \mathbb{R}^n).*

Exemplo 3.29 *Os vetores $u = (1, 2, 0, 3, 5)$, $v = (0, 0, 0, 0, 7)$ e $w = (0, 0, 3, 1, 2)$ são L.I. pois podemos formar com eles uma matriz escalonada.*

Exemplo 3.30 *Se desejarmos encontrar uma base e a dimensão para o espaço V gerado pelos vetores $u = (1, 0, 2, 1)$, $v = (2, 1, 0, -1)$ e $w = (1, 1, -2, -2)$, colocamos estes vetores como linhas de uma matriz e a escalonamos*

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 & 2 & 1 \\ 2 & 1 & 0 & -1 \\ 1 & 1 & -2 & -2 \end{bmatrix} \begin{array}{l} L_2 \rightarrow L_2 - 2L_1 \\ L_3 \rightarrow L_3 - L_1 \end{array} \begin{bmatrix} 1 & 0 & 2 & 1 \\ 0 & 1 & -4 & -3 \\ 0 & 1 & -4 & -3 \end{bmatrix} \begin{array}{l} L_3 \rightarrow L_3 - L_2 \end{array} \begin{bmatrix} 1 & 0 & 2 & 1 \\ 0 & 1 & -4 & -3 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

Assim, pelo Teorema 3.9, $V = [(1, 0, 2, 1), (2, 1, 0, -1), (1, 1, -2, -2)] = [(1, 0, 2, 1), (0, 1, -4, -3)]$ e pelo Teorema 3.10, os vetores $(1, 0, 2, 1)$ e $(0, 1, -4, -3)$ são L.I.. Logo $B = \{(1, 0, 2, 1), (0, 1, -4, -3)\}$ é uma base para V , portanto, $\dim V = 2$.

Exemplo 3.31 *Se quisermos completar o conjunto L.I. $\{(1, 1, 2), (1, 1, 5)\}$, para formarmos uma base para \mathbb{R}^3 , colocamos estes vetores como linhas de uma matriz e a escalonamos e depois*

completamos a matriz (escalonada) com os vetores que faltam para completar uma base:

$$\begin{bmatrix} 1 & 1 & 2 \\ 1 & 1 & 5 \end{bmatrix} L_2 \rightarrow L_2 - L_1 \begin{bmatrix} 1 & 1 & 2 \\ 0 & 0 & 3 \end{bmatrix} \rightarrow \begin{bmatrix} 1 & 1 & 2 \\ 0 & 3 & -5 \\ 0 & 0 & 3 \end{bmatrix} \text{ Assim, aumentamos com a linha 2}$$

para obter uma matriz 3×3 escalonada. Logo, $\{(1, 1, 2), (1, 1, 5), (0, 3, -5)\}$ é uma base para \mathbb{R}^3 .

Exercício 3.7

1. Encontre a dimensão de W nos casos abaixo:

a) $W = [(1, 2, 3, 4, 5), (7, 8, 9, 10, 11), (1, 1, 1, 1, 1), (5, 4, 3, 2, 1)]$

b) $W = [(1, 0, 1, 0, 1), (0, 1, 0, 1, 0), (1, 1, 0, 1, 1), (2, 5, -1, 5, 2)]$

2. Em cada ítem do exercício anterior, a partir da base de W , encontre vetores que, junto com os vetores da base de W , formam uma base para \mathbb{R}^5

3.7 Interseção, soma e soma direta

Teorema 3.11 *Sejam U e W subespaços de um espaço vetorial V . Então*

a) $U \cap W = \{v : v \in U \text{ e } v \in W\}$ é um subespaço de V ;

b) $U + W = \{u + w : u \in U \text{ e } w \in W\}$ é um subespaço de V .

Exemplo 3.32 *Sejam $U = \{(x, y, 0) : x, y \in \mathbb{R}\}$ e $W = \{(0, y, z) : y, z \in \mathbb{R}\}$. Então*

a) $U \cap W = \{(0, y, 0) : y \in \mathbb{R}\}$

b) $U + W = \mathbb{R}^3$ pois $U + W \subset \mathbb{R}^3$ e se $(x, y, z) \in \mathbb{R}^3$, então $(x, y, z) = (x, 0, 0) + (0, y, z) \in U + W$.

Logo, $\mathbb{R}^3 \subset U + W$ e portanto, $\mathbb{R}^3 = U + W$.

No exemplo anterior, temos que $U \cup W = \{(x, y, z) \in \mathbb{R}^3 : x = 0 \text{ ou } y = 0\}$ não é um subespaço de \mathbb{R}^3 pois $(1, 0, 0), (0, 0, 1) \in U \cup W$ mas $(1, 0, 0) + (0, 0, 1) = (1, 0, 1) \notin U \cup W$. Vemos então que nem sempre a união de subespaços é um subespaço.

Definição 3.9 *Um espaço vetorial V é soma direta dos subespaços U e W se $V = U + W$ e $U \cap W = \{O\}$.*

Notação: $V = U \oplus W$

Teorema 3.12 *Se $V = U \oplus W$ então qualquer vetor v de V se escreve de maneira única como $v = u + w$ para $u \in U$ e $w \in W$.*

No exemplo anterior, $\mathbb{R}^3 = U + W$ mas \mathbb{R}^3 não é soma direta de U e W pois $U \cap W = \{(0, y, 0) : y \in \mathbb{R}\} \neq (0, 0, 0)$, por exemplo, $(0, 5, 0) \in U \cap W$. Note que $(2, 4, 5) = (2, 4, 0) + (0, 0, 5) = (2, 0, 0) + (0, 4, 5) = (2, 2, 0) + (0, 2, 5)$ e os vetores $(2, 4, 0), (2, 0, 0), (2, 2, 0) \in U$ e $(0, 0, 5), (0, 4, 5), (0, 2, 5) \in W$.

Exemplo 3.33 *Para $U = \{(x, 0) : x \in \mathbb{R}\}$ e $W = \{(0, y) : y \in \mathbb{R}\}$, temos $U \cap W = \{(0, 0)\}$ e $\mathbb{R}^2 = U + W$ pois se $(x, y) \in \mathbb{R}^2$, $(x, y) = (x, 0) + (0, y) \in U + W$. Assim, $\mathbb{R}^2 = U \oplus W$. Observe que a única maneira de se escrever um vetor (x, y) como soma de um vetor de U com um vetor de W é fazendo $(x, y) = (x, 0) + (0, y)$. Por exemplo, $(1, 2) = (1, 0) + (0, 2)$.*

Teorema 3.13 *Se U e W são subespaços de um espaço vetorial V , então $\dim(U + W) = \dim U + \dim W - \dim(U \cap W)$.*

Exemplo 3.34 Já vimos que se $U = \{(x, y, 0) : x \in \mathbb{R}\}$ e $W = \{(0, y, z) : y, z \in \mathbb{R}\}$. Então $U \cap W = \{(0, y, 0) : y \in \mathbb{R}\}$ e $U + W = \mathbb{R}^3$.

$U = \{(x, y, 0) : x \in \mathbb{R}\} = \{x(1, 0, 0) + y(0, 1, 0) : x, y \in \mathbb{R}\} = [(1, 0, 0), (0, 1, 0)]$. Logo, uma base de U é $\{(1, 0, 0), (0, 1, 0)\}$ pois os vetores $(1, 0, 0)$ e $(0, 1, 0)$ são L.I. Logo, $\dim U = 2$

$W = \{(0, y, z) : y, z \in \mathbb{R}\} = \{y(0, 1, 0) + z(0, 0, 1) : y, z \in \mathbb{R}\} = [(0, 1, 0), (0, 0, 1)]$. Logo, uma base de W é $\{(0, 1, 0), (0, 0, 1)\}$ pois os vetores $(0, 1, 0)$ e $(0, 0, 1)$ são L.I. Logo, $\dim W = 2$

$U \cap W = \{(0, y, 0) : y \in \mathbb{R}\} = \{y(0, 1, 0) : y \in \mathbb{R}\} = [(0, 1, 0)]$. Logo, uma base de $U \cap W$ é $\{(0, 1, 0)\}$ pois o vetor $(0, 1, 0)$ é L.I. Portanto, $\dim(U \cap W) = 1$.

Temos $U + W = \mathbb{R}^3$. Logo, $\dim(U + W) = 3$.

Observamos neste exemplo, a validade do teorema anterior, isto é,

$$3 = \dim(U + W) = \dim U + \dim W - \dim(U \cap W) = 2 + 2 - 1.$$

Exemplo 3.35 Seja $U = [(1, 2, 0, 1), (1, 2, 1, 2), (2, 4, 1, 3)]$ subespaço do \mathbb{R}^4 . Vamos encontrar um subespaço W do \mathbb{R}^4 tal que $\mathbb{R}^4 = U \oplus W$. Colocando os geradores de U em uma matriz e escalonando-a obtemos uma base de U (as linhas não nulas da matriz escalonada): $B = \{(1, 2, 0, 1), (0, 0, 1, 1)\}$. Para completar os geradores de U de modo a formar uma base de \mathbb{R}^4 , basta tomar dois vetores do \mathbb{R}^4 que, juntos com a base de U , possam ser colocados como uma matriz escalonada. Por exemplo, podemos tomar os vetores $(0, 1, 0, 0)$ e $(0, 0, 0, 1)$. Assim, para $W = [(0, 1, 0, 0), (0, 0, 0, 1)]$, como $\mathbb{R}^4 = [(1, 2, 0, 1), (0, 1, 0, 0), (0, 0, 1, 1), (0, 0, 0, 1)]$, temos $\mathbb{R}^4 = U + W$. Como $\dim U = \dim W = 2$ então pelo Teorema 3.13, $\dim(U \cap W) = 0$, ou seja, $U \cap W = \{(0, 0, 0, 0)\}$. Assim, $\mathbb{R}^4 = U \oplus W$.

Exercícios 3.8

1. Sejam $U = [(1, 2, 3, -2, 5), (1, 3, 4, -1, 3), (1, 1, 2, -3, 7)]$ e

$W = [(1, 4, 5, 0, 1), (2, 8, 12, 0, 2), (1, 4, 3, 0, 1)]$ e seja $V = U + W$.

a) Encontre $\dim V$ e $\dim(U \cap W)$

b) $V = U \oplus W$? Porque?

c) Encontre subespaços U' e W' de \mathbb{R}^5 tais que $\mathbb{R}^5 = U \oplus U'$ e $\mathbb{R}^5 = W \oplus W'$

2. Sejam $U = [(1, 0, 0, 0), (0, 1, 1, 1), (2, 1, 1, 1)]$ e $W = [(1, 0, 0, 2), (1, 0, 1, 0), (2, 0, 1, 2)]$

a) Encontre $\dim(U + W)$ e $\dim(U \cap W)$

b) $\mathbb{R}^5 = U + W$?

c) $\mathbb{R}^5 = U \oplus W$?

3. Sejam $U = [(1, 2, 1), (2, 0, 2)]$ e $W = [(1, 1, 1), (2, 1, 2)]$

a) Encontre $\dim(U + W)$ e $\dim(U \cap W)$

b) $\mathbb{R}^3 = U + W$?

c) $\mathbb{R}^3 = U \oplus W$?

d) Encontre subespaços U' e W' de \mathbb{R}^3 tais que $\mathbb{R}^3 = U \oplus U'$ e $\mathbb{R}^3 = W \oplus W'$

(Exercícios do livro do Boldrini página 130: 18, 19, 20 e 22)

3.8 Aplicação às Equações Lineares

Consideremos um sistema de equações lineares com m equações e n incógnitas

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \cdots + a_{1n}x_n = b_1 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \cdots + a_{2n}x_n = b_2 \\ \vdots + \vdots + \cdots + \vdots = \vdots \\ a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \cdots + a_{mn}x_n = b_m \end{cases}$$

Considerando a matriz dos coeficientes A , a matriz das incógnitas X e a matriz dos termos independentes B ,

$$A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \cdots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{bmatrix}, X = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix}, B = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_m \end{bmatrix}$$

o sistema pode ser escrito na forma $AX = B$. Se as matrizes X_1 e X_2 são soluções desse sistema então $A(X_1 + X_2) = AX_1 + AX_2 = B + B = 2B$. Assim, $AX_1 + AX_2 = B$ se, e somente se, $B = 2B$, ou seja, B é uma matriz nula. Logo, $X_1 + X_2$ é também solução se, e somente se, $b_1 = b_2 = \dots = b_m = 0$. Neste caso, dizemos que o sistema é homogêneo. Note que se o sistema for homogêneo, se X for uma solução do sistema e se r for um escalar, então $A(rX) = r(AX) = rO = O$, onde O é a matriz nula $m \times 1$. É claro que $AO_{n \times 1} = O_{m \times 1}$. Assim, se o sistema for homogêneo então o conjunto das soluções deste sistema forma um subespaço de \mathbb{R}^n . Portanto, o conjunto das soluções de um sistema linear homogêneo é um espaço vetorial.

Variáveis livres

Em um sistema na forma escalonada, dizemos que uma variável é livre se ela não inicia nenhuma das equações do sistema. No exemplo a seguir, as variáveis x e z iniciam, respectivamente, a primeira e a segunda equações do sistema escalonado. Logo x e z não são variáveis livres, enquanto que as demais variáveis, y , s e t , são as variáveis livres do sistema. Note que podemos atribuir quaisquer valores às variáveis livres e obter os valores das demais para encontrar soluções para o sistema.

Exemplo 3.36 *Dado o sistema abaixo*

$$\begin{cases} x + y + z + s + t = 0 \\ 2x + 2y - z + 2s - t = 0 \\ x + y + 4z + s + 4t = 0 \end{cases}$$

para encontrar uma base e a dimensão do espaço das soluções, colocamos o sistema na forma escalonada:

$$\begin{cases} x + y + z + s + t = 0 \\ \qquad \qquad \qquad 3z + \qquad \qquad 3t = 0 \end{cases}$$

de onde tiramos as variáveis livres y , s e t . Para obter uma base para o espaço das soluções do sistema, colocamos valores para y , s e t na forma na forma escalonada, garantindo vetores (x, y, z, s, t) L.I. :

$$y = 1, s = 0 \text{ e } t = 0: (-1, 1, 0, 0, 0)$$

$$y = 0, s = 1 \text{ e } t = 0: (-1, 0, 0, 1, 0)$$

$$y = 0, s = 0 \text{ e } t = 1: (0, 0, -1, 0, 1)$$

Assim, $B = \{(-1, 1, 0, 0, 0), (-1, 0, 0, 1, 0), (0, 0, -1, 0, 1)\}$ é uma base para o espaço das

soluções do sistema, tendo portanto este espaço dimensão 3.

Exercício 3.9 Encontre uma base e a dimensão para o espaço das soluções para cada sistema abaixo.

$$a) \begin{cases} x + 2y + 3z + 4s + 5t = 0 \\ 7x + 8y + 9z + 10s + 11t = 0 \\ x + y + z + s + t = 0 \\ 5x + 4y + 3z + 2s + t = 0 \end{cases}$$

$$b) \begin{cases} x + z + t = 0 \\ y + s = 0 \\ x + y + s + t = 0 \\ x + 5y - z + 5s + 2t = 0 \end{cases}$$

Exemplo 3.37 Sejam $V = \mathbb{R}^4$, $U = \{(x, y, z, t) \in \mathbb{R}^4 : x + y + z + t = 0\}$ e $W = \{(x, y, z, t) \in \mathbb{R}^4 : x - y - z + 2t = 0\}$. Então $U \cap W = \{(x, y, z, t) \in \mathbb{R}^4 : x + y + z + t = 0 \text{ e } x - y - z + 2t = 0\}$. Portanto U é o espaço das soluções da equação $x + y + z + t = 0$, W é o espaço das soluções da equação $x - y - z + 2t = 0$ e $U \cap W$ é o espaço das soluções do sistema $\begin{cases} x + y + z + t = 0 \\ x - y - z + 2t = 0 \end{cases}$. Como exercício, encontre uma base e a dimensão para estes espaços e verifique se $U + W = \mathbb{R}^4$.

Exercícios 3.10

1. Encontre uma base e a dimensão para os seguintes subespaços de \mathbb{R}^4 .

a) $U = \{(x, y, z, t) \in \mathbb{R}^4 : x + y + z = 0 \text{ e } x - y - z + t = 0\}$

b) $W = \{(x, y, z, t) \in \mathbb{R}^4 : x + 2y - z + 3t = 0 \text{ e } 2x + 4y + z - 2t = 0\}$

c) $U \cap W$

d) $U + W$

2. Sejam $U = \{(x, y, z) : x + y + z = 0\}$ e $W = \{(x, y, z) : x - y + 2z = 0\}$

a) Encontre $\dim(U + W)$ e $\dim(U \cap W)$

b) $\mathbb{R}^3 = U + W$?

c) $\mathbb{R}^3 = U \oplus W$?

3. Sejam $U = \{(x, y, z, s, t) : x + y + z + s + t = 0, y - z + s - t = 0 \text{ e } s - 2t = 0\}$ e

$W = \{(x, y, z, s, t) : x + y + z + s + t = 0 \text{ e } z + s + t = 0\}$

a) Encontre $\dim(U + W)$ e $\dim(U \cap W)$

b) $\mathbb{R}^5 = U + W$?

c) $\mathbb{R}^5 = U \oplus W$?

4. Exercício 25 da página 132 do livro do Boldrini.

3.9 Coordenadas de um vetor em relação a uma base

Seja V um espaço vetorial e seja $B = \{v_1, v_2, \dots, v_n\}$ uma base de V . Para qualquer vetor $v \in V$, v se escreve como uma combinação linear dos vetores da base: $v = a_1v_1 + a_2v_2 + \dots + a_nv_n$. Além disso, só existe uma maneira de expressar v como uma combinação dos vetores da base B pois se $v = b_1v_1 + b_2v_2 + \dots + b_nv_n$, então $a_1v_1 + a_2v_2 + \dots + a_nv_n = b_1v_1 + b_2v_2 + \dots + b_nv_n$, logo,

$(a_1 - b_1)v_1 + (a_2 - b_2)v_2 + \dots + (a_n - b_n)v_n = 0$. Como B é uma base, seus vetores são L.I. Logo, $a_1 - b_1 = a_2 - b_2 = \dots = a_n - b_n = 0$, ou seja, $a_1 = b_1, a_2 = b_2, \dots, a_n = b_n$.

Definição 3.10 *Uma base ordenada de um espaço vetorial V é uma base onde é considerado a ordem dos vetores nesta base.*

Definição 3.11 *Sejam V um espaço vetorial e $B = \{v_1, v_2, \dots, v_n\}$ uma base ordenada de V . Para $v = a_1v_1 + a_2v_2 + \dots + a_nv_n$, os escalares a_1, a_2, \dots, a_n são chamados coordenadas de*

v em relação à base B e $[v]_B = \begin{bmatrix} a_1 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_n \end{bmatrix}$ é chamado o vetor das coordenadas de v em relação à base B .

Note que, mudando a posição dos vetores da base, muda também o vetor das coordenadas.

Exemplo 3.38 *Sejam $B = \{(1, 0), (0, 1)\}$ e $B' = \{(0, 1), (1, 0)\}$ bases ordenadas de \mathbb{R}^2 e seja $v = (3, 5)$ um vetor. Então $[v]_B = \begin{bmatrix} -3 \\ 5 \end{bmatrix}$ e $[v]_{B'} = \begin{bmatrix} 5 \\ -3 \end{bmatrix}$.*

Exercício 3.11 *Seja $B = \{(1, 2, 1), (0, 1, 2), (0, 0, 1)\}$ uma base de \mathbb{R}^3 . Encontre $[v]_B$ nos casos abaixo.*

- a) $v = (0, 3, -2)$ b) $v = (0, 1, 1)$ c) $v = (1, 2, 1)$ d) $v = (2, 3, 4)$

3.10 Mudança de base

Seja V um espaço vetorial e sejam $B = \{v_1, v_2, \dots, v_n\}$ e $B' = \{w_1, w_2, \dots, w_n\}$ bases ordenadas de V . Para $v \in V$, sejam $v = x_1v_1 + x_2v_2 + \dots + x_nv_n$, e $v = y_1w_1 + y_2w_2 + \dots + y_nw_n$ as representações de v como combinação linear dos vetores das duas bases. Então,

$$[v]_B = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} \text{ e } [v]_{B'} = \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{bmatrix}$$

Como os vetores de B' são vetores de V e como B é uma base de V , então os vetores de B' se escrevem como combinações lineares dos vetores de B :

$$(*) \begin{cases} w_1 = a_{11}v_1 + a_{21}v_2 + \dots + a_{n1}v_n \\ w_2 = a_{12}v_1 + a_{22}v_2 + \dots + a_{n2}v_n \\ \vdots \\ w_n = a_{1n}v_1 + a_{2n}v_2 + \dots + a_{nn}v_n \end{cases}$$

Assim, $v = y_1w_1 + y_2w_2 + \dots + y_nw_n \Rightarrow$

$$v = y_1(a_{11}v_1 + a_{21}v_2 + \dots + a_{n1}v_n) +$$

$$y_2(a_{12}v_1 + a_{22}v_2 + \dots + a_{n2}v_n) +$$

$$\dots +$$

$$y_n(a_{1n}v_1 + a_{2n}v_2 + \dots + a_{nn}v_n) \Rightarrow$$

$$v = (a_{11}y_1 + a_{12}y_2 + \dots + a_{1n}y_n)v_1 +$$

$$(a_{21}y_1 + a_{22}y_2 + \dots + a_{2n}y_n)v_2 +$$

.....+
 $(a_{n1}y_1 + a_{n2}y_2 + \dots + a_{nn}y_n)v_n$

Mas $v = x_1v_1 + x_2v_2 + \dots + x_nv_n$, logo,

$$\begin{cases} x_1 = a_{11}y_1 + a_{12}y_2 + \dots + a_{1n}y_n \\ x_2 = a_{21}y_1 + a_{22}y_2 + \dots + a_{2n}y_n \\ \vdots \\ x_n = a_{n1}y_1 + a_{n2}y_2 + \dots + a_{nn}y_n \end{cases}$$

e portanto,

$$[v]_B = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \cdots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{bmatrix} = [I]_B^{B'} [v]_{B'}, \quad \text{onde a matriz}$$

$$[I]_B^{B'} = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \cdots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{bmatrix}$$

é chamada matriz de mudança da base B' para a base B (é

a transposta da matriz dos coeficientes do sistema (*)). Esta nomenclatura é a que está no livro do Boldrini e a adotamos por considerá-la mais adequada. Nos livros do Lipschutz e do Coelho, a matriz $[I]_B^{B'}$ é chamada de matriz de mudança da base B para a base B' . Assim, enunciamos o que segue.

Teorema 3.14 *Seja V um espaço vetorial e sejam B e B' bases ordenadas de V . Então, para cada $v \in V$, $[v]_B = [I]_B^{B'} [v]_{B'}$*

Exemplo 3.39 *Sejam $B = \{(3, -2), (-4, 3)\}$ e $B' = \{(1, 0), (0, 1)\}$ bases de \mathbb{R}^2 . Vamos encontrar a matriz de mudança da base B' para a base B e também o vetor das coordenadas de $v = (2, 3)$ em relação à base B .*

Para encontrar $[I]_B^{B'}$, escrevemos os vetores de B' como combinação linear dos vetores de B :

$$(1, 0) = 3(3, -2) + 2(-4, 3)$$

$$(0, 1) = 4(3, -2) + 3(-4, 3)$$

A transposta da matriz dos coeficientes é a matriz procurada: $[I]_B^{B'} = \begin{bmatrix} 3 & 4 \\ 2 & 3 \end{bmatrix}$. Como

$$[v]_B = [I]_B^{B'} [v]_{B'} \text{ e } [v]_{B'} = \begin{bmatrix} 2 \\ 3 \end{bmatrix} \text{ então } [(2, 3)]_B = \begin{bmatrix} 3 & 4 \\ 2 & 3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 \\ 3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 18 \\ 13 \end{bmatrix}, \text{ ou seja,}$$

$$(2, 3) = 18(3, -2) + 13(-4, 3).$$

Exemplo 3.40 *No exemplo anterior, vamos encontrar $[I]_B^{B'}$ e realizar o produto $[I]_B^{B'} [I]_B^{B'}$.*

Resolvendo, encontramos $[I]_B^{B'} = \begin{bmatrix} 3 & -4 \\ -2 & 3 \end{bmatrix}$ e $[I]_B^{B'} [I]_B^{B'} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$ que é a matriz identidade. O próximo teorema mostra que isso sempre acontece, ou seja, $[I]_B^{B'}$ é sempre a inversa da matriz $[I]_B^{B'}$.

Teorema 3.15 *Seja V um espaço vetorial e sejam B e B' bases ordenadas de V . Então, a inversa da matriz $[I]_B^{B'}$ é a matriz $[I]_{B'}^B$.*

Exercícios 3.12

1. Para $B_1 = \{(0, 1), (1, 0)\}$, $B_2 = \{(-1, 2), (2, -3)\}$, $B_3 = \{(2, 3), (-5, -7)\}$ bases ordenadas de \mathbb{R}^2 e $v = (4, 5)$, encontre:

a) $[v]_{B_1}$ b) $[v]_{B_2}$ c) $[v]_{B_3}$ d) $[I]_{B_2}^{B_1}$ e) $[I]_{B_3}^{B_2}$ f) $[I]_{B_3}^{B_1}$

2. No exercício anterior verifique que $[I]_{B_3}^{B_2}[I]_{B_2}^{B_1} = [I]_{B_3}^{B_1}$.

3. Para $B = \left\{ \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix} \right\}$, encontre a matrizes de mudança de base $[I]_{B'}^B$ e $[I]_B^{B'}$, onde B' é a base canônica de $M(2, 2)$:

$$B' = \left\{ \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \right\}.$$

4. Fazer o exercício 29 da página 133 do livro do Boldrini.

Respostas:

$$1. [I]_{B_2}^{B_1} = \begin{bmatrix} 2 & 3 \\ 1 & 2 \end{bmatrix}, [I]_{B_3}^{B_1} = \begin{bmatrix} 5 & -7 \\ 2 & -3 \end{bmatrix}, [I]_{B_3}^{B_2} = \begin{bmatrix} 17 & -29 \\ 7 & -12 \end{bmatrix},$$

$$[v]_{B_1} = \begin{bmatrix} 5 \\ 4 \end{bmatrix}, [v]_{B_2} = \begin{bmatrix} 22 \\ 13 \end{bmatrix}, [v]_{B_3} = \begin{bmatrix} -3 \\ -2 \end{bmatrix}$$

$$3. [I]_{B'}^B = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \quad e \quad [I]_B^{B'} = \begin{bmatrix} 1 & -1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & -1 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

3.11 Espaços de polinômios sobre \mathbb{R}

Um polinômio com coeficientes reais é uma expressão da forma $p(t) = a_0 + a_1t + a_2t^2 + \dots + a_nt^n$, onde $a_0, a_1, a_2, \dots, a_n$ são números reais. Dizemos que $p(t) = a_0 + a_1t + a_2t^2 + \dots + a_nt^n$ tem grau n se $a_n \neq 0$. Convencionamos que o polinômio nulo $n(t) = 0$ tem grau $-\infty$.

Exemplo 3.41 Temos que: $1 - 5t^2$ tem grau 2; $t^3 - 3t^2 + t + 1$ tem grau 3; 2 tem grau 0 e $3t^2 + t^7$ tem grau 7.

Seja P o conjunto de todos os polinômios com coeficientes reais. Consideramos que dois polinômios são iguais quando eles têm todos os coeficientes iguais:

$$a_0 + a_1t + a_2t^2 + \dots + a_nt^n = b_0 + b_1t + b_2t^2 + \dots + b_nt^n \Rightarrow a_0 = b_0, a_1 = b_1, a_2 = b_2, \dots, a_n = b_n.$$

No conjunto P define-se as operações de adição de polinômios e produto de polinômio por escalar como segue:

Para $f(t) = a_0 + a_1t + a_2t^2 + \dots + a_nt^n$, $g(t) = b_0 + b_1t + b_2t^2 + \dots + b_nt^n$ e $r \in \mathbb{R}$,

$$h(t) = f(t) + g(t) = (a_0 + b_0) + (a_1 + b_1)t + (a_2 + b_2)t^2 + \dots + (a_n + b_n)t^n$$

$$k(t) = rf(t) = ra_0 + ra_1t + ra_2t^2 + \dots + ra_nt^n$$

Neste caso, verifica-se sem dificuldades que P é um espaço vetorial real. O vetor nulo deste espaço é o polinômio nulo $n(t) = 0$ ($= 0 + 0t + 0t^2 + \dots + 0t^n$).

Por exemplo, para $f(t) = 5 - 3t^3 + t^5$ e $g(t) = t^2 + 2t^3$ tomando $h = f + g$ então $h(t) = 5 + t^2 - t^3 + t^5$ pois $f(t) = 5 + 0t + 0t^2 - 3t^3 + 0t^4 + t^5$ e $g(t) = 0 + 0t + t^2 + 2t^3 + 0t^4 + 0t^5$.

Subespaços P_n

Seja P o espaço dos polinômios sobre \mathbb{R} e P_n o conjunto dos polinômios de graus menores ou iguais a n , isto é, $P_n = \{a_0 + a_1t + \dots + a_nt^n : a_i \in \mathbb{R}\}$. Verifica-se facilmente que P_n é um subespaço de P . Por exemplo, $P_2 = \{a_0 + a_1t + a_2t^2 : a_i \in \mathbb{R}\}$ é o espaço dos polinômios de graus menores ou iguais a 2.

Definição 3.12 Dizemos que um conjunto infinito de vetores é (LD) se contém um subconjunto finito de vetores linearmente dependente. Caso contrário, dizemos que o conjunto é linearmente independente (LI).

No espaço P dos polinômios, o conjunto $\{1, t, t^2, t^3, \dots\}$ é LI, pois para qualquer subconjunto finito, digamos, $\{1, t, t^2, \dots, t^n\}$, se $a_0 + a_1t + a_2t^2 + \dots + a_nt^n = 0 = 0 + 0t + 0t^2 + \dots + 0t^n$ então $a_0 = a_1 = \dots = 0$, mostrando que são LI.

Também, $\{t, t^3, t^8\}$ é LI pois é um subconjunto de $\{1, t, t^2, \dots, t^8\}$ que é LI.

Temos também que $\{1, t, t^2, t^3, \dots\}$ gera P , pois todo polinômio se escreve na forma $p(t) = a_0 + a_1t + a_2t^2 + \dots + a_nt^n$. Também P não é finitamente gerado, pois não existe um limite para o grau dos polinômios, apesar de todo polinômio ter um grau finito.

Assim, $\{1, t, t^2, t^3, \dots\}$ é uma base de P . Verifica-se facilmente que $\{1, t, t^2, t^3, \dots, t^n\}$ é uma base de P_n . Portanto, $\dim P_n = n + 1$.

Quando um espaço V não é finitamente gerado, dizemos que V tem dimensão infinita e denotamos $\dim V = \infty$. Assim, $\dim P = \infty$.

Exemplo 3.42 O conjunto W dos polinômios de graus maiores ou iguais a 2, não é um subespaço do espaço dos polinômios pois $f(x) = 1 + x + x^2$ e $g(x) = 1 - x^2$ são polinômios de W , mas $h(x) = f(x) + g(x) = 2 + x$ tem grau 1, logo, h não está em W .

Exercícios 3.13

- Seja P o espaço dos polinômios. Verifique se W é subespaço de P nos casos abaixo.
 - W é o conjunto dos polinômios com coeficientes inteiros.
 - W é o conjunto dos polinômios com grau 2, isto é,
 $W = \{a_0 + a_1t + a_2t^2 \mid a_0, a_1, a_2 \in \mathbb{R}, a_2 \neq 0\}$.
 - $W = \{a + bt^2 + ct^5 \mid a, b, c \in \mathbb{R}\}$.
- No exercício anterior, encontre a dimensão de W , nos casos onde W é um espaço vetorial.
- Verifique se B é uma base para P_2 nos casos abaixo.
 - $B = \{1 + t, 1, 1 + t^2\}$.
 - $B = \{1 + t, 1 - t, 1 - t^2\}$.
 - $B = \{2, 3t, 4t^2\}$.
 - $B = \{1, 1 + t, 1 - t, t^2\}$.
 - $B = \{1 + t, 1 - t^2, 1 + t^3\}$.

3.12 Espaços de funções

Se A é um subconjunto do conjunto dos números reais, define-se $F(A)$ o conjunto das funções de A em \mathbb{R} . A soma de funções e o produto de funções por escalar são definidos como segue:

Para f e g em $F(A)$ e $r \in \mathbb{R}$, define-se:

$$h = f + g, h(x) = f(x) + g(x).$$

$$k = rf, k(x) = rf(x).$$

Aqui também, $F(A)$ é um espaço vetorial real. Seu vetor nulo é a função constante nula: $n(x) = 0$.

Assim, o conjunto $F(\mathbb{R})$ das funções reais definidas em todo \mathbb{R} é um espaço vetorial.

Para $f(x) = \text{sen}^2(x)$ e $g(x) = \text{cos}^2(x)$, sabemos que $f, g \in F(\mathbb{R})$. Denotando $h = f + g$, então $h(x) = \text{sen}^2(x) + \text{cos}^2(x) = 1$, isto é, h é a função constante $h(x) = 1$. Denotando $k = -3f$, então $k(x) = -3\text{sen}^2(x)$.

O espaço P dos polinômios sobre os reais é um subespaço de $F(\mathbb{R})$. Como P tem dimensão infinita então $\dim F(\mathbb{R}) = \infty$.

Os conjuntos $C(\mathbb{R}) = \{f \in F(\mathbb{R}) : f \text{ é contínua}\}$ e $D(\mathbb{R}) = \{f \in F(\mathbb{R}) : f \text{ é diferenciável}\}$ são subespaços de $F(\mathbb{R})$, e ambos têm P como subespaço.

Se V e W são espaços vetoriais, de modo análogo ao que foi feito para $F(A)$, podemos verificar que $F(V, W) = \{f : V \rightarrow W : f \text{ é função}\}$, o conjunto das funções de V em W é também um espaço vetorial.

4 Transformações Lineares

4.1 Definição e exemplos

Definição 4.1 *Sejam V e W espaços vetoriais e seja $T : V \rightarrow W$ uma função. Dizemos que T é uma transformação linear, se T satisfaz:*

a) $T(v + w) = T(v) + T(w)$, para quaisquer $v, w \in V$;

b) $T(av) = aT(v)$, para qualquer $v \in V$ e qualquer a escalar.

Proposição 4.1 *Sejam V e W espaços vetoriais e seja $T : V \rightarrow W$ uma função. Então T é uma transformação linear se, e somente se, T satisfaz:*

$$T(av + bw) = aT(v) + bT(w), \text{ para quaisquer } v, w \in V \text{ e para quaisquer } a, b \text{ escalares};$$

Exemplo 4.1 *Se V é um espaço vetorial, então a função identidade $T : V \rightarrow V$, $T(v) = v$, e a função nula, $T : V \rightarrow W$, $T(v) = O_W$, onde O_W é o vetor nulo de W , são transformações lineares.*

Observação. Se $T : V \rightarrow W$ é uma transformação linear então $T(O_V) = O_W$, onde O_V e O_W são os vetores nulos de V e W , respectivamente. Assim, se $T(O_V) \neq O_W$ então T não é uma transformação linear.

Exemplos 4.2 *São transformações lineares:*

1) $T : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^3$, $T(x, y) = (x, y, 0)$

2) $T : \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}^2$, $T(x, y, z) = (x - 2z, 3y)$

3) $T : \mathbb{R}^5 \rightarrow \mathbb{R}^3$, $T(x, y, z, s, t) = (2x - s, 0, z)$

4) *Se A é uma matriz $m \times n$, a função $T_A : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$, tomada por $T_A(x_1, x_2, \dots, x_n) =$*

(y_1, y_2, \dots, y_m) , onde
$$\begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_m \end{bmatrix} = A \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix}.$$
 Ou seja, $T_A(v) = Av$ onde v no produto Av é

tomado como vetor coluna e Av é tomado como vetor de \mathbb{R}^m .

Subexemplo. Para $A = \begin{bmatrix} 1 & -5 \\ 0 & 3 \\ -2 & 1 \end{bmatrix}$, $T_A : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^3$, obtida por

$$\begin{bmatrix} 1 & -5 \\ 0 & 3 \\ -2 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x - 5y \\ 3y \\ -2x + y \end{bmatrix},$$
 então T_A é uma transformação linear definida por

$T_A(x, y) = (x - 5y, 3y, -2x + y)$.

5) $T : D(\mathbb{R}) \rightarrow D(\mathbb{R})$, $T(f) = f'$, onde $D(\mathbb{R})$ é o conjunto das funções diferenciáveis de \mathbb{R} em \mathbb{R} e f' é a derivada de f .

Não são transformações lineares:

6) $T : \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}^3$, $T(x, y, z) = (x + 1, y + 2, z - 3)$.

7) $T : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$, $T(x, y) = xy$

8) $T : M(2, 2) \rightarrow \mathbb{R}$, $T(A) = \det(A)$

Teorema 4.2 *Sejam U e V espaços vetoriais e sejam $\{v_1, \dots, v_n\}$ uma base para V e u_1, \dots, u_n vetores de U . Então existe uma única transformação linear $T : V \rightarrow U$ tal que $T(v_i) = u_i$ para todo $i \in \{1, \dots, n\}$.*

Exemplo 4.3 *Seja $\{(1, 1), (0, 1)\}$ uma base de \mathbb{R}^2 e sejam $(2, 0, 5)$ e $(1, -1, 3)$ vetores de \mathbb{R}^3 . Então existe uma transformação linear $T : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^3$ tal que $T(1, 1) = (2, 0, 5)$ e $T(0, 1) = (1, -1, 3)$. Para encontrar T , basta escrever (x, y) como combinação linear da base dada e aplicar T : como $(x, y) = x(1, 1) + (y - x)(0, 1)$ e T é uma transformação linear então $T(x, y) = xT(1, 1) + (y - x)T(0, 1) = x(2, 0, 5) + (y - x)(1, -1, 3) = (x + y, x - y, 2x + 3y)$.*

Exercício 4.1 *Resolver os exercícios 2, 3, 4 da página 171 do livro do Boldrini.*

4.2 Núcleo e Imagem

Definição 4.2 *Seja $T : V \rightarrow W$ uma transformação linear. O núcleo de T é o conjunto dos vetores $v \in V$ tais que $T(v) = O_W$. A imagem de T é o conjunto das imagens dos elementos do domínio de T .*

Notação. Núcleo de T : $N(T) = \{v \in V : T(v) = O_W\}$.

Imagem de T : $Im(T) = \{T(v) : v \in V\} = \{w \in W : w = T(v) \text{ para algum } v \in V\}$.

Teorema 4.3 *Seja $T : V \rightarrow W$ uma transformação linear. Então o núcleo de T é um subespaço de V e a imagem de T é um subespaço de W .*

Exemplo 4.4 *Seja $T : \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}^3$ definida por $T(x, y, z) = (x + y, y + z, x - z)$. Vamos encontrar as dimensões do núcleo e da imagem de T .*

$Im(T) = \{T(x, y, z) \mid (x, y, z) \in \mathbb{R}^3\} = \{(x + y, y + z, x - z) \mid (x, y, z) \in \mathbb{R}^3\} = \{x(1, 0, 1) +$

$y(1, 1, 0) + z(0, 1, -1) \mid (x, y, z) \in \mathbb{R}^3$. Assim, $Im(T) = [(1, 0, 1), (1, 1, 0), (0, 1, -1)]$ e sabemos como encontrar uma base para $Im(T)$. Assim, $B = \{(1, 0, 1), (0, 1, -1)\}$ é uma base para $Im(T)$, portanto, $dimIm(T) = 2$.

$N(T) = \{(x, y, z) \in \mathbb{R}^3 : T(x, y, z) = (0, 0, 0)\} = \{(x, y, z) \in \mathbb{R}^3 : (x + y, y + z, x - z) = (0, 0, 0)\} = \{(x, y, z) \in \mathbb{R}^3 : x + y = 0, y + z = 0 \text{ e } x - z = 0\}$. Assim, $N(T)$ é o espaço das soluções do sistema de equações lineares

$$\begin{cases} x + y = 0 \\ y + z = 0 \\ x - z = 0 \end{cases}$$

Resolvendo, encontramos $B' = \{(1, -1, 1)\}$ base para $N(T)$. Assim, $dimN(T) = 1$.

Uma transformação linear $T : V \rightarrow W$ é injetiva se elementos distintos do domínio têm imagens distintas, isto é, se $u \neq v$ então $T(u) \neq T(v)$. Isso é equivalente a dizer que se $T(u) = T(v)$ então $u = v$.

Uma transformação linear $T : V \rightarrow W$ é sobrejetiva se todo elemento do contradomínio é imagem de algum elemento do domínio, isto é, se $w \in W$ então existe $v \in V$ tal que $T(v) = w$. Assim, T é sobrejetiva se, e somente se, $W = Im(T)$, isto é, se, e somente se, $dim W = dimIm(T)$.

Uma transformação linear $T : V \rightarrow W$ é bijetiva se T é injetiva e sobrejetiva.

Teorema 4.4 *Seja $T : V \rightarrow W$ uma transformação linear. Então T é injetiva se, e somente se, $N(T) = \{O_V\}$.*

Exemplo 4.5 *No exercício anterior, resolvendo chegamos que o núcleo de T tem dimensão 1. Logo, $N(T) \neq (0, 0, 0)$. Assim, pelo teorema anterior T não é injetiva.*

Exercício 4.2 *Verifique que a transformação linear $T : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^3$ definida por $T(x, y) = (x + y, x + 2y, 3x + 3y)$ é injetiva.*

Exercício 4.3 *Seja $T : \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}^2$ transformação linear definida por $T(x, y, z) = (x + y, y - z)$. Verifique que T não é injetiva.*

Teorema 4.5 *Seja $T : V \rightarrow W$ uma transformação linear. Se $\{v_1, \dots, v_n\}$ uma é base de V então $\{T(v_1), \dots, T(v_n)\}$ gera $Im(T)$. Isto é, $Im(T) = [T(v_1), T(v_2), \dots, T(v_n)]$*

Exemplo 4.6 *Seja $T : \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}^3$, $T(x, y, z) = (x + y + z, x + 2y - 2z, y - 3z)$. A Imagem de T é gerada por $T(1, 0, 0)$, $T(0, 1, 0)$ e $T(0, 0, 1)$, ou seja, por $(1, 1, 0)$, $(1, 2, 1)$ e $(1, -2, -3)$. Escal-*

lonando a matriz $\begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 1 & 2 & 1 \\ 1 & -2 & -3 \end{bmatrix}$, chegamos na matriz $\begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$. Logo, $\{(1, 1, 0), (0, 1, 1)\}$ é uma base para $Im(T)$.

Teorema 4.6 *(Teorema do núcleo e da imagem) Seja $T : V \rightarrow W$ uma transformação linear, sendo V espaço de dimensão finita. Então $dimV = dimN(T) + dimIm(T)$.*

Exemplo 4.7 *No exemplo anterior, $T : \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}^3$, $T(x, y, z) = (x + y + z, x + 2y - 2z, y - 3z)$, conhecendo as dimensões do domínio (= 3) e da imagem (= 2), podemos concluir que $dimN(T) = 1$, sem precisar encontrar a base do núcleo de T .*

Exemplo 4.8 No exemplo acima, sabemos que $\dim N(T) = 1$. Qual seria uma base para $N(T)$? Sabemos que $N(T) = \{(x, y, z) \in \mathbb{R}^3 : T(x, y, z) = (0, 0, 0)\}$, ou seja, $N(T) = \{(x, y, z) : x + y + z = 0, x + 2y - 2z = 0 \text{ e } y - 3z = 0\}$. Assim $N(T)$ é o conjunto das soluções do sistema

$$\begin{cases} x + y + z = 0 \\ x + 2y - 2z = 0 \\ y - 3z = 0 \end{cases} .$$

Resolvendo o sistema chegamos, por exemplo, na base $(4, -3, -1)$ para $N(T)$.

Exercícios.

- 1) Mostre que uma transformação linear $T : \mathbb{R}^5 \rightarrow \mathbb{R}^3$ não pode ser injetiva.
- 2) Mostre que uma transformação linear $T : \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}^4$ não pode ser sobrejetiva.
- 3) Seja $T : V \rightarrow W$ uma transformação linear. Mostre que:
 - a) se $\dim V > \dim W$ então T não é injetiva;
 - b) se $\dim V < \dim W$ então T não é sobrejetiva.
- 4) Seja $F : \mathbb{R}^5 \rightarrow \mathbb{R}^3$ dada por $F(x, y, z, s, t) = (x+y+z+s+t, 2x+3y+4z-5s+t, x+4y+6z-8s)$.
 - a) Encontre uma base para a imagem de F
 - b) Qual a dimensão do núcleo de F ?
 - c) Encontre uma base para $N(F)$.
- 5) Seja $G : \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}^3$ definida por $G(x, y, z) = (x + y - 2z, y + 3z, x + 2y + z)$
 - a) Encontre uma base para o núcleo de G
 - b) Qual a dimensão da imagem de G ?
 - c) Encontre uma base para ImG .

Teorema 4.7 Sejam V e W espaços vetoriais de mesma dimensão e seja $T : V \rightarrow W$ uma transformação linear. São equivalentes:

- a) T é injetiva
- b) T é sobrejetiva

Definição 4.3 Dizemos que uma transformação linear $T : V \rightarrow W$ é um isomorfismo se T é bijetiva. Neste caso, dizemos que V e W são isomorfos.

Teorema 4.8 Se V e W são espaços vetoriais de mesma dimensão (finita) então V e W são isomorfos.

Temos então que qualquer espaço vetorial real V de dimensão finita é isomorfo a \mathbb{R}^n onde n é a dimensão de V .

Por exemplo, o espaço P_4 dos polinômios de graus menores ou iguais a 4 é isomorfo a \mathbb{R}^5 ; o espaço das matrizes reais $M(2, 3)$ é isomorfo a \mathbb{R}^6 .

4.3 Composta e inversa de transformações lineares

Sejam $T : V \rightarrow W$ e $F : W \rightarrow U$ são transformações lineares. Se $v \in V$ então $T(v) \in W$. Logo podemos aplicar F em $T(v)$ e obter $F(T(v)) \in U$. Desse modo, podemos definir uma função de V em U , que é chamada a composição de T e F e é denotada por $F \circ T : V \rightarrow U$, e $(F \circ T)(v) = F(T(v))$.

Observe que para poder definir $F \circ T$ é necessário que o domínio de F seja igual à imagem de T (ou simplesmente que o domínio de F esteja contido na imagem de T).

Exemplo 4.9 *Sejam $T : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^3$ e $F : \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}^4$ definidas por $T(x, y) = (x + y, x - y, 2x)$ e $F(x, y, z) = (x + y, y + z, z + x, -y)$ então $(T \circ F) : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^4$ é definida por $(F \circ T)(x, y) = F(T(x, y)) = F(x + y, x - y, 2x) = (2x, 3x - y, 3x + y, y - x)$.*

Teorema 4.9 *Se $T : V \rightarrow W$ e $F : W \rightarrow U$ são transformações lineares então $F \circ T : V \rightarrow U$ também é uma transformação linear.*

Seja $T : V \rightarrow W$ uma transformação linear bijetiva. A inversa de T é a função denotada por $T^{-1} : W \rightarrow V$, onde $T^{-1}(w) = v$ se, e somente se, $T(v) = w$. Também, $T \circ T^{-1} : W \rightarrow W$ é a função identidade em W e $T^{-1} \circ T : V \rightarrow V$ é a função identidade em V .

Teorema 4.10 *Se $T : V \rightarrow W$ é uma transformação linear bijetiva então $T^{-1} : W \rightarrow V$ também é uma transformação linear.*

Exemplo 4.10 *Seja a transformação linear $T : \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}^3$, definida por $T(x, y, z) = (x + y, y + z, x + y + z)$. Para verificar se T é injetiva basta verificar se $N(T) = \{(0, 0, 0)\}$. Temos: $(x, y, z) \in N(T) \Leftrightarrow T(x, y, z) = (0, 0, 0) \Leftrightarrow (x + y, y + z, x + y + z) = (0, 0, 0)$. Resolvendo o sistema chegamos que a única solução é $x = 0, y = 0, z = 0$, ou seja, $N(T) = \{(0, 0, 0)\}$. Assim, T é injetiva e como o domínio e a imagem de T tem a mesma dimensão, então T é bijetiva. Portanto existe a inversa $T^{-1} : \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}^3$ e $T^{-1}(x, y, z) = (a, b, c) \Leftrightarrow T(a, b, c) = (x, y, z) \Leftrightarrow (a + b, b + c, a + b + c) = (x, y, z) \Leftrightarrow$*

$$\begin{cases} a + b = x \\ b + c = y \\ a + b + c = z \end{cases}$$

Resolvendo o sistema chegamos em $a = -y + z, b = x + y - z$ e $c = z - x$. Assim, a inversa é dada por $T^{-1}(x, y, z) = (-y + z, x + y - z, z - x)$.

Exercício 4.4

1) *Seja $T : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$, definida por $T(x, y) = (x + y, 2x - y)$.*

a) *Mostre que T é uma transformação linear.*

b) *Mostre que T é bijetiva.*

c) *Encontre T^{-1} .*

2) *Seja a transformação linear $T : \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}^3$, definida por $T(x, y, z) = (2x - 3y + z, 4x - y, 3x)$.*

a) *Mostre que T é uma transformação linear.*

b) *Mostre que T é bijetiva.*

c) *Encontre T^{-1} .*

d) *Encontre $T \circ T$*

3) *Seja $T : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$, definida por $T(x, y) = (x + y, y)$.*

a) *Mostre que T é uma transformação linear.*

b) *Mostre que T é bijetiva.*

c) *Encontre $T^{-1}, T \circ T, T \circ T^{-1}$ e $T^{-1} \circ T^{-1}$.*

4.4 Operador linear

Já vimos que, para uma matriz $A_{m \times n}$, podemos associar uma transformação linear $T_A : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$. Veremos agora que dada uma transformação linear $T : V \rightarrow W$, é possível associar uma matriz A a T . Faremos isso para o caso de T ser um operador linear. Para o caso geral, o procedimento é semelhante e pode ser encontrado nos livros listados na bibliografia.

Definição 4.4 Um operador linear sobre um espaço vetorial V é uma transformação linear $T : V \rightarrow V$.

Já vimos também que se V é um espaço vetorial e $B = \{v_1, \dots, v_n\}$ é uma base de V , então cada v em V se escreve de maneira única como combinação linear dos elementos da base, isto é, existem únicos escalares a_1, \dots, a_n tais que $v = a_1v_1 + \dots + a_nv_n$. Assim, considerando B como base ordenada, podemos tomar o vetor das coordenadas de v em relação à base B :

$$[v]_B = \begin{bmatrix} a_1 \\ \vdots \\ a_n \end{bmatrix}.$$

4.5 Matriz de um operador linear

Sejam V um espaço vetorial, $B = \{v_1, \dots, v_n\}$ uma base de V e $T : V \rightarrow V$ um operador linear. Como $T(v_i) \in V$ para todo i , então cada $T(v_i)$ se escreve como combinação linear da base (ordenada) B :

$$T(v_1) = a_{11}v_1 + a_{21}v_2 + \dots + a_{n1}v_n$$

$$T(v_2) = a_{12}v_1 + a_{22}v_2 + \dots + a_{n2}v_n$$

$$\vdots$$

$$T(v_n) = a_{1n}v_1 + a_{2n}v_2 + \dots + a_{nn}v_n$$

A transposta da matriz dos coeficientes é chamada a matriz de T em relação à base B e é

$$\text{denotada por } [T]_B. \text{ Assim, } [T]_B = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{bmatrix}$$

Teorema 4.11 Sejam V um espaço vetorial, $B = \{v_1, \dots, v_n\}$ uma base de V e $T : V \rightarrow V$ um operador linear. Então $[T]_B[v]_B = [T(v)]_B$.

Exemplo 4.11 Sejam $T : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$ definido por $T(x, y) = (2x + y, x - y)$ e seja $B = \{(0, 1), (1, 1)\}$ uma base de V . Temos:

$$T(0, 1) = (1, -1) = -2(0, 1) + 1(1, 1)$$

$$T(1, 1) = (3, 0) = -3(0, 1) + 3(1, 1)$$

$$\text{Assim, } [T]_B = \begin{bmatrix} -2 & -3 \\ 1 & 3 \end{bmatrix}$$

Para $v = (-2, 5)$, $T(v) = T(-2, 5) = (1, -7)$. Assim, $v = (-2, 5) = 7(0, 1) - 2(1, 1)$ e

$$T(v) = -8(0, 1) + 1(1, 1). \text{ Logo, } [v]_B = \begin{bmatrix} 7 \\ -2 \end{bmatrix} \text{ e } [T(v)]_B = \begin{bmatrix} -8 \\ 1 \end{bmatrix} = [T]_B[v]_B.$$

Considerando a base canônica $B' = \{(1, 0), (0, 1)\}$, temos

$$T(1, 0) = (2, 1) = 2(1, 0) + 1(0, 1)$$

$$T(0, 1) = (1, -1) = 1(1, 0) - 1(0, 1).$$

$$\text{Logo, } [T]_{B'} = \begin{bmatrix} 2 & 1 \\ 1 & -1 \end{bmatrix} \neq \begin{bmatrix} -2 & -3 \\ 1 & 3 \end{bmatrix} = [T]_B.$$

Já vimos que se A é uma matriz $n \times n$ então A está associada a uma transformação linear $T_A : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$. Se B é a base canônica de \mathbb{R}^n verifica-se que $[T_A]_B = A$.

Teorema 4.12 *Seja V um espaço vetorial e sejam $B = \{v_1, \dots, v_n\}$ e $B' = \{w_1, \dots, w_n\}$ bases de V . Se $T : V \rightarrow V$ é um operador linear então $[T]_{B'} = P[T]_B P^{-1}$ onde $P = [I]_{B'}^B$ é a matriz de mudança da base B para a base B' .*

Exemplo 4.12 *No exemplo anterior, temos*

$$(0, 1) = 0(1, 0) + 1(0, 1) \text{ e}$$

$$(1, 1) = 1(1, 0) + 1(0, 1).$$

$$\text{Logo a matriz de mudança de base é } P = [I]_{B'}^B = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix} \text{ e } P^{-1} = \begin{bmatrix} -1 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} = [I]_B^{B'}.$$

$$\text{Assim, } [T]_{B'} = P[T]_B P^{-1}, \text{ isto é, } \begin{bmatrix} 2 & 1 \\ 1 & -1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -2 & -3 \\ 1 & 3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -1 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}.$$

Definição 4.5 *Dizemos que duas matrizes $n \times n$ A e B são semelhantes se existe uma matriz $n \times n$ inversível P tal que $A = P^{-1}BP$.*

Teorema 4.13 *Duas matrizes representam o mesmo operador linear T se, e somente se elas são semelhantes.*

Exercícios.

1) Seja $T : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$ definida por $T(x, y) = (2x - 5y, 2y)$

a) Encontre $[T]_B$ para $B = \{(1, 0), (0, 1)\}$

b) Encontre $[T]_{B'}$ para $B' = \{(1, 2), (2, 1)\}$

2) Seja $T : \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}^3$ definida por $T(x, y, z) = (2x + y, y - z, x + y + z)$

a) Encontre $[T]_B$ para $B = \{(1, 0, 0), (0, 1, 0), (0, 0, 1)\}$

b) Encontre $[T]_{B'}$ para $B' = \{(1, 1, 1), (1, 1, 0), (1, 0, 0)\}$

5 Autovalores e Autovetores

Definição 5.1 *Sejam V um espaço vetorial e $T : V \rightarrow V$ um operador linear. Dizemos que um escalar λ é um autovalor de T , se existe um vetor não nulo $v \in V$ tal que $T(v) = \lambda v$. Neste caso, dizemos que v é um autovetor de T , associado ao autovalor λ .*

Exemplos 5.1

1) Seja $T : V \rightarrow V$ definido por $T(v) = 2v$. Então 2 é um autovalor (o único) de T e todo vetor não nulo de V é um autovetor associado ao autovalor 2.

2) Seja $T : V \rightarrow V$ a aplicação nula. Então 0 é um autovalor (o único) de T e todo vetor não

nulo de V é um autovetor associado ao autovalor 0.

3) Seja $T : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$ definida por $T(x, y) = (-y, x)$. Então $T(x, y) = \lambda(x, y) \Rightarrow (-y, x) = (\lambda x, \lambda y) \Rightarrow -y = \lambda x$ e $x = \lambda y \Rightarrow -y = \lambda^2 y \Rightarrow \lambda^2 = -1$ ou $y = 0$. Como $\lambda \in \mathbb{R}$ então $\lambda^2 \neq -1$, logo, $y = 0$ e, portanto, $x = \lambda y = 0$, ou seja, $(x, y) = (0, 0)$. Assim, não existem autovalores para T .

3b) Seja $T : \mathbb{C}^2 \rightarrow \mathbb{C}^2$ definida por $T(x, y) = (-y, x)$, onde \mathbb{C} é o corpo dos números complexos e estamos considerando \mathbb{C}^2 um espaço vetorial complexo. Desenvolvendo como no exemplo anterior, chegamos que $x = \lambda y$ e $\lambda^2 = -1$. Como estamos trabalhando num espaço vetorial complexo, temos dois autovalores: $\lambda_1 = i$ e $\lambda_2 = -i$. Assim, para $\lambda_1 = i$ temos $x = iy$ e os autovetores associados ao autovalor $\lambda_1 = i$ são da forma (iy, y) , $y \neq 0$; para $\lambda_2 = -i$ temos $x = -iy$ e os autovetores associados ao autovalor $\lambda_2 = -i$ são da forma $(-iy, y)$, $y \neq 0$;

4) Seja $T : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$ definida por $T(x, y) = (x, x - 2y)$. Se (x, y) é um autovetor associado a um autovalor λ então

$$T(x, y) = \lambda(x, y) \Rightarrow (x, x - 2y) = (\lambda x, \lambda y) \Rightarrow \begin{cases} x = \lambda x \\ x - 2y = \lambda y \end{cases}$$

Se $x = 0$ então $y \neq 0$ e $-2y = \lambda y$. Logo, $\lambda = -2$. Assim, -2 é um autovalor de T e os vetores da forma $v = (0, y)$, $y \neq 0$, são autovetores associados ao autovalor -2 . Se $x \neq 0$ então $\lambda = 1$ e $x - 2y = y$, ou seja, $x = 3y$. Assim, 1 é um autovalor de T e os vetores da forma $v = (3y, y)$, $y \neq 0$, são autovetores associados ao autovalor 1 .

5.1 Autovalores e Autovetores de uma matriz

Definição 5.2 Seja A uma matriz $n \times n$. Um autovalor de A é um escalar λ para o qual existe um vetor coluna v $n \times 1$ não nulo, tal que $Av = \lambda v$. O vetor v aqui é também chamado de autovetor associado ao autovalor λ .

Dada uma matriz $n \times n$ A , vamos proceder de modo a procurar os autovalores e autovetores de A . Se v é um autovetor de A associado ao autovalor λ , então $Av = \lambda v = \lambda Iv$ onde I é a matriz identidade $n \times n$. Logo, $Av - \lambda Iv = O$, ou seja, $(A - \lambda I)v = O$.

Podemos considerar $(A - \lambda I)v = O$ como um sistema com n equações lineares a n incógnitas onde $(A - \lambda I)$ é a matriz dos coeficientes e v é a matriz das incógnitas. O sistema possui solução não nula se, e somente se, o posto da matriz $A - \lambda I$ é menor que n . Neste caso, $A - \lambda I$ é equivalente por linhas a uma matriz escalonada M com, pelo menos, uma linha nula, ou seja, $\det M = 0$. Portanto, $\det(A - \lambda I) = \det M = 0$.

Assim, existe um vetor $v \neq O$ tal que $Av = \lambda v$ se, e somente se, $\det(A - \lambda I) = 0$.

Denotando $P(\lambda) = \det(A - \lambda I)$, temos que os autovalores de A são as raízes de $P(\lambda)$.

Definição 5.3 O polinômio $P(\lambda) = \det(A - \lambda I)$ definido acima é chamado o polinômio característico de A .

Exemplo 5.2 Para $A = \begin{bmatrix} -1 & 4 \\ 1 & 2 \end{bmatrix}$, $P(\lambda) = \det(A - \lambda I) = \det \begin{bmatrix} -1 - \lambda & 4 \\ 1 & 2 - \lambda \end{bmatrix} = (-1 - \lambda)(2 - \lambda) - 4 \Rightarrow P(\lambda) = -2 - \lambda + \lambda^2 - 4 = \lambda^2 - \lambda - 6$.

Assim, as raízes do polinômio característico $P(\lambda) = \lambda^2 - \lambda - 6$ são $\lambda = -2$ e $\lambda = 3$.

Para $\lambda = -2$, existe um vetor coluna v tal que $Av = -2v$. Assim, $\begin{bmatrix} -1 & 4 \\ 1 & 2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix} = -2 \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix} \Rightarrow \begin{bmatrix} -1x + 4y \\ x + 2y \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -2x \\ -2y \end{bmatrix} \Rightarrow \begin{cases} -1x + 4y = -2x \\ x + 2y = -2y \end{cases}$. Resolvendo o sistema, chegamos que as soluções são da forma $x = -4y$. Assim, os autovetores associados ao autovalor $\lambda = -2$ são os vetores $v = \begin{bmatrix} -4y \\ y \end{bmatrix}$, $y \neq 0$.

Para $\lambda = 3$, procedendo da mesma forma, concluímos que os autovetores associados ao autovalor $\lambda = 3$ são da forma $v = \begin{bmatrix} x \\ x \end{bmatrix}$, $x \neq 0$.

Exercício 5.1 Para a matriz $A = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 2 \\ 0 & 1 & 3 \\ 0 & 0 & -5 \end{bmatrix}$ encontre os autovalores e autovetores associados.

Resposta: $\lambda = 1$ com autovetores associados da forma $v = \begin{bmatrix} x \\ y \\ 0 \end{bmatrix}$, $x \neq 0$ ou $y \neq 0$.

$\lambda = -5$ com autovetores associados da forma $v = \begin{bmatrix} 2z \\ 3z \\ -6z \end{bmatrix}$, $z \neq 0$.

Exercício 5.2 Para a matriz $A = \begin{bmatrix} 1 & 2 & -1 \\ 1 & 0 & 1 \\ 4 & -4 & 5 \end{bmatrix}$ encontre os autovalores e autovetores associados.

Resposta: $\lambda = 1$ com autovetores associados da forma $v = \begin{bmatrix} -y \\ y \\ 2y \end{bmatrix}$, $y \neq 0$.

$\lambda = 2$ com autovetores associados da forma $v = \begin{bmatrix} -2y \\ y \\ 4y \end{bmatrix}$, $y \neq 0$. $\lambda = 3$ com autovetores

associados da forma $v = \begin{bmatrix} -y \\ y \\ 4y \end{bmatrix}$, $y \neq 0$.

5.2 Polinômio característico de um operador linear

Sejam $T : V \rightarrow V$ um operador linear, B uma base de V e $[T]_B$ a matriz de T na base B . Temos então para $v \in V$, $v \neq O$: $T(v) = \lambda v \Leftrightarrow [T(v)]_B = [\lambda v]_B = \lambda[v]_B$. Mas $[T(v)]_B = [T]_B[v]_B$

Assim, $T(v) = \lambda v \Leftrightarrow [T]_B[v]_B = \lambda[v]_B \Leftrightarrow ([T]_B - \lambda I)[v]_B = 0 \Leftrightarrow \det([T]_B - \lambda I) = 0$ (como no caso de autovalores de matrizes) $\Leftrightarrow P(\lambda) = 0$ onde $P(\lambda) = \det([T]_B - \lambda I)$ é o polinômio característico de $[T]_B$.

O polinômio P acima é chamado o polinômio característico de T e suas raízes são os autovalores de T . Observe que P independe da base B pois se B' é outra base de V então $[T]_{B'} = A[T]_B A^{-1}$ para alguma matriz A . Logo, $\det([T]_{B'} - \lambda I) = \det(A[T]_B A^{-1} - \lambda A I A^{-1}) = \det(A([T]_B - \lambda I)A^{-1}) = \det(A)\det([T]_B - \lambda I)\det(A^{-1}) = \det(A)\det(A^{-1})\det([T]_B - \lambda I) = \det([T]_B - \lambda I)$.

Exemplo 5.3 Seja $T : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$ definida por $T(x, y) = (x, 8x - 3y)$. Tomando $B = \{(1, 0), (0, 1)\}$ a base canônica, temos:

$$T(1, 0) = (1, 8) = 1(1, 0) + 8(0, 1)$$

$$T(0, 1) = (0, -3) = 0(1, 0) - 3(0, 1)$$

Logo, $[T]_B = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 8 & -3 \end{bmatrix}$ e $P(\lambda) = \det \begin{bmatrix} 1 - \lambda & 0 \\ 8 & -3 - \lambda \end{bmatrix} = (1 - \lambda)(-3 - \lambda)$, cujas raízes são $\lambda = 1$ e $\lambda = -3$.

Para $\lambda = 1$, $T(x, y) = 1(x, y) = (x, y)$. Como $T(x, y) = (x, 8x - 3y)$ então $x = x$ e $y = 8x - 3y$, ou seja, x é qualquer e $y = 2x$. Assim, os autovetores associados ao autovalor $\lambda = 1$ são da forma $(x, 2x)$, $x \neq 0$.

Para $\lambda = -3$, $T(x, y) = -3(x, y) = (-3x, -3y)$. Como $T(x, y) = (x, 8x - 3y)$ então $-3x = x$ e $-3y = 8x - 3y$, ou seja, $x = 0$. Assim, os autovetores associados ao autovalor $\lambda = -3$ são da forma $(0, y)$, $y \neq 0$.

Exercícios 5.3 Página 195 do livro do Boldrini: 2,3,4,5,6,7,8,9,10,11,13,16.

5.3 Diagonalização

Definição 5.4 Dizemos que um operador linear T sobre um espaço vetorial V é diagonalizável se existe uma base B de V tal que $[T]_B$ é uma matriz diagonal.

Teorema 5.1 Seja T um operador linear no espaço vetorial V . Então T é diagonalizável se, e somente se, existe uma base B de V formada por autovetores de T .

Exemplo 5.4 No exemplo anterior, para o operador linear $T : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$ definido por $T(x, y) = (x, 8x - 3y)$, podemos tomar os autovetores $(1, 2)$ e $(0, -5)$. Como estes vetores são L.I. então $B = \{(1, 2), (0, -5)\}$ é uma base para \mathbb{R}^2 (pois $\dim \mathbb{R}^2 = 2$). Assim,

$$T(1, 2) = (1, 2) = 1(1, 2) + 0(0, -5)$$

$$T(0, -5) = (0, 15) = 0(1, 2) - 3(0, -5)$$

$$\text{Logo, } [T]_B = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & -3 \end{bmatrix}$$

Exemplo 5.5 Para $T : \mathbb{C}^2 \rightarrow \mathbb{C}^2$ definida por $T(x, y) = (-y, x)$, vimos que temos dois autovalores: $\lambda_1 = i$ e $\lambda_2 = -i$ com autovetores da forma (iy, y) , $y \neq 0$ e $(-iy, y)$, $y \neq 0$. Os autovetores $v_1 = (i, 1)$ e $v_2 = (-i, 1)$ formam uma base de \mathbb{C}^2 (verifique) e

$$T(v_1) = T(i, 1) = (-1, i) = i(i, 1) + 0(-i, 1)$$

$$T(v_2) = T(-i, 1) = (-1, -i) = 0(i, 1) - i(-i, 1)$$

$$\text{Assim, para } B = \{v_1, v_2\} \text{ temos } [T] = \begin{bmatrix} i & 0 \\ 0 & -i \end{bmatrix}.$$

Definição 5.5 Dizemos que uma matriz A é diagonalizável se existe uma matriz invertível P tal que $P^{-1}AP$ é uma matriz diagonal.

Teorema 5.2 Uma matriz quadrada de ordem n é diagonalizável se, e somente se, A tem n autovetores linearmente independentes. Neste caso tomando uma matriz P , onde as colunas de P são os n autovetores L.I. de A então a matriz $P^{-1}AP$ é uma matriz diagonal.

Exemplo 5.6 Para $A = \begin{bmatrix} -1 & 4 \\ 1 & 2 \end{bmatrix}$, já vimos que A possui dois autovalores, com autovetores associados da forma $(-4y, y)$ e (x, x) . Logo, podemos considerar os vetores $v = (-4, 1)$ e $w = (1, 1)$ formando uma base de \mathbb{R}^2 , pois são L.I.. Assim, para $P = \begin{bmatrix} -4 & 1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix}$, $P^{-1} = \begin{bmatrix} -1/5 & 1/5 \\ 1/5 & 4/5 \end{bmatrix}$. Logo, $P^{-1}AP = \dots = \begin{bmatrix} -2 & 0 \\ 0 & 3 \end{bmatrix}$. Verifique que PAP^{-1} não é uma matriz diagonal.

O problema então de saber se uma matriz de ordem n , ou um operador linear sobre um espaço de dimensão n , é diagonalizável, consiste em verificar se o operador linear possui uma base formada por autovetores, isto é, se existem n autovetores que são L.I.

Os próximos resultados valem tanto para operadores lineares quanto para matrizes, já que podemos identificar matrizes com operadores lineares e identificar espaço vetorial de dimensão n com \mathbb{R}^n .

Teorema 5.3 Se v_1, v_2, \dots, v_m são autovetores associados, respectivamente, a autovalores distintos $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_m$ então v_1, v_2, \dots, v_m são vetores L.I.

Teorema 5.4 Sejam T um operador linear em V , e $n = \dim V$. Se T possui n autovalores distintos então T é diagonalizável.

Exemplo 5.7 Seja $T : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$ definida por $T(x, y) = (x, x - 2y)$. Já vimos que seus autovalores são 1 e -2. Logo, T é diagonalizável.

Exemplo 5.8 Já vimos que a matriz $A = \begin{bmatrix} -1 & 4 \\ 1 & 2 \end{bmatrix}$ possui dois autovalores distintos: $\lambda_1 = 3$ e $\lambda_2 = -2$. Logo, A é diagonalizável.

Definição 5.6 Seja T um operador linear em um espaço V e seja λ um autovalor de T . O conjunto $E_\lambda = \{v \in V : T(v) = \lambda v\}$ é chamado de autoespaço de λ .

Fica como exercício verificar que E_λ é um subespaço de V .

Para verificar se um operador linear $T : V \rightarrow V$ é diagonalizável procedemos da seguinte forma:

1. Encontramos os autovalores de T ;
2. Para cada autovalor λ de T encontramos uma base para E_λ , ou seja, encontramos o número máximo de autovetores L.I. associados a λ ;
3. Consideramos $B = \{v_1, v_2, \dots, v_n\}$ o conjunto de todos os autovetores encontrados no item

anterior.

Se $n = \dim V$ então B é uma base de V formada por autovetores, portanto, T é diagonalizável. Caso contrário, T não é diagonalizável.

Exemplo 5.9 Seja $T : \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}^3$, $T(x, y, z) = (3x - 3y - 4z, 3y + 5z, -z)$. Resolvendo, encontramos os autovalores de T : $\lambda_1 = 3$ com autovetores associados da forma $(x, 0, 0)$, $x \neq 0$ e $\lambda_2 = -1$ com autovetores associados da forma $(z, -20z, 16z)$, $z \neq 0$. Temos que uma base para E_{λ_1} é $B_1 = \{(1, 0, 0)\}$ e uma base para E_{λ_2} é $B_2 = \{(1, -20, 16)\}$. Assim, não é possível encontrar 3 autovetores linearmente independentes. Logo, T não é diagonalizável.

Exemplo 5.10 Para a matriz $A = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 2 \\ 0 & 1 & 3 \\ 0 & 0 & -5 \end{bmatrix}$, já vimos que os autovalores são $\lambda = 1$, com autovetores associados da forma $(x, y, 0)$, e $\lambda = -5$ com autovetores associados da forma $(2z, 3z, -6z)$, $z \neq 0$. Assim, para $\lambda = 1$ obtemos dois autovetores L.I.: $(1, 0, 0)$ e $(0, 1, 0)$, e para $\lambda = -5$, obtemos o autovetor $(2, 3, -6)$. Portanto, $\{(1, 0, 0), (0, 1, 0), (2, 3, -6)\}$ é uma base de \mathbb{R}^3 formada por autovetores. Tomando

$$P = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 2 \\ 0 & 1 & 3 \\ 0 & 0 & -6 \end{bmatrix}, \text{ temos } P^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 2/6 \\ 0 & 1 & 3/6 \\ 0 & 0 & -1/6 \end{bmatrix} \text{ e } P^{-1}AP = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & -5 \end{bmatrix}$$

Exercício 5.4

1) Para a matriz $A = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 2 & 2 \end{bmatrix}$ verifique se A é diagonalizável. Caso seja, encontre a matriz P tal que $P^{-1}AP$ seja uma matriz diagonal.

2) Idem para $A = \begin{bmatrix} -1 & 1 \\ 4 & 2 \end{bmatrix}$.

3) Verifique se $T : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$ dada por $T(x, y) = (12x - 10y, 15x - 13y)$ é diagonalizável. Caso seja, encontre uma base B de \mathbb{R}^2 tal que $[T]_B$ seja uma matriz diagonal.

4) Idem para $T : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$ dada por $T(x, y) = (y, -x)$

5) Idem para $T : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$ dada por $T(x, y) = (5x + y, -4x + y)$.

6) Idem para $T : \mathbb{C}^2 \rightarrow \mathbb{C}^2$ dada por $T(x, y) = (x + y, -x + y)$.

Respostas.

1) Autovetores: 0 e 3; $P = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ -1 & 2 \end{bmatrix}$

2) Autovalores: -2 e 3; $P = \begin{bmatrix} -1 & 1 \\ 1 & 4 \end{bmatrix}$

3) $B = \{(1, 1), (2, 3)\}$

4) Não é diagonalizável pois não possui autovalores.

5) Não é diagonalizável pois não possui dois autovetores L.I.

6) $B = \{(1, i), (1, -i)\}$

6 Produto Interno

Neste capítulo vamos considerar espaços vetoriais sobre \mathbb{K} , onde $\mathbb{K} = \mathbb{R}$ ou $\mathbb{K} = \mathbb{C}$, ou seja, os espaços vetoriais podem ser reais ou complexos, dependendo de ser $\mathbb{K} = \mathbb{R}$ ou $\mathbb{K} = \mathbb{C}$.

6.1 Definição e exemplos

Definição 6.1 Seja V um espaço vetorial. Um produto interno sobre V é uma função de $V \times V$ em \mathbb{K} , denotada por $\langle \cdot, \cdot \rangle$, satisfazendo:

- a) $\langle v, v \rangle \in \mathbb{R}$, $\langle v, v \rangle \geq 0$ e $\langle v, v \rangle = 0 \Leftrightarrow v = O$, para todo $v \in V$;
- b) $\langle au + bv, w \rangle = a\langle u, w \rangle + b\langle v, w \rangle$, para todos $u, v, w \in V$, $a, b \in \mathbb{K}$;
- c) $\langle u, v \rangle = \overline{\langle v, u \rangle}$, para todos $u, v \in V$. Aqui, \bar{a} denota o complexo conjugado de a .

A partir da definição, podemos também concluir que:

- d) $\langle w, au + bv \rangle = \bar{a}\langle w, u \rangle + \bar{b}\langle w, v \rangle$, para todos $u, v, w \in V$, $a, b \in \mathbb{K}$, por (b) e (c);
- e) $\langle v, O \rangle = \langle v, 0v \rangle = \bar{0}\langle v, v \rangle = 0\langle v, v \rangle = 0$ e $\langle O, v \rangle = \overline{\langle v, O \rangle} = \bar{0} = 0$, para todo $v \in V$, por (d).

Observe que no caso em que $\mathbb{K} = \mathbb{R}$, temos:

- c) $\langle u, v \rangle = \langle v, u \rangle$;
- d) $\langle w, au + bv \rangle = a\langle w, u \rangle + b\langle w, v \rangle$;

Podemos estender (b) e (d) para somas finitas:

- b') $\langle a_1v_1 + a_2v_2 + \dots + a_nv_n, w \rangle = a_1\langle v_1, w \rangle + a_2\langle v_2, w \rangle + \dots + a_n\langle v_n, w \rangle$
- d') $\langle w, a_1v_1 + a_2v_2 + \dots + a_nv_n \rangle = a_1\langle w, v_1 \rangle + a_2\langle w, v_2 \rangle + \dots + a_n\langle w, v_n \rangle$

Exemplo 6.1 O produto escalar em \mathbb{R}^2 , definido por $\langle (x_1, y_1), (x_2, y_2) \rangle = x_1x_2 + y_1y_2$ é um produto interno sobre \mathbb{R}^2 (verificar); o produto escalar em \mathbb{C}^2 , definido por $\langle (x_1, y_1), (x_2, y_2) \rangle = x_1\bar{x}_2 + y_1\bar{y}_2$ é um produto interno sobre \mathbb{C}^2 (verificar).

Exemplo 6.2 O produto interno do exemplo anterior pode ser expandido para qualquer espaço \mathbb{K}^n , para $u = (x_1, x_2, \dots, x_n)$ e $v = (y_1, y_2, \dots, y_n)$:

Em \mathbb{C}^n : $\langle u, v \rangle = x_1\bar{y}_1 + x_2\bar{y}_2 + \dots + x_n\bar{y}_n$ é um produto interno sobre \mathbb{C}^n .

Em \mathbb{R}^n : $\langle u, v \rangle = x_1y_1 + x_2y_2 + \dots + x_ny_n$ é um produto interno sobre \mathbb{R}^n .

O produto interno definido acima é chamado de produto interno usual de \mathbb{K}^n . Podemos ter vários produtos internos para um mesmo espaço. No exemplo a seguir, definimos um outro produto interno sobre \mathbb{R}^2 .

Exemplo 6.3 Em \mathbb{R}^2 , para $u = (x_1, y_1)$ e $v = (x_2, y_2)$, definimos $\langle u, v \rangle = \langle (x_1, y_1), (x_2, y_2) \rangle = 2x_1x_2 - x_1y_2 - x_2y_1 + y_1y_2$ é um produto interno, pois:

- a) se $v = (x_1, y_1)$ então $\langle v, v \rangle = 2x_1x_1 - x_1y_1 - x_1y_1 + y_1y_1 = 2x_1^2 - 2x_1y_1 + y_1^2 = x_1^2 + x_1^2 - 2x_1y_1 + y_1^2 = x_1^2 + (x_1 - y_1)^2 \geq 0$ e $x_1^2 + (x_1 - y_1)^2 = 0 \Leftrightarrow x_1 = 0$ e $x_1 + y_1 = 0 \Leftrightarrow x_1 = y_1 = 0$. Assim, $\langle v, v \rangle \geq 0$ e $\langle v, v \rangle = 0 \Leftrightarrow v = (0, 0)$.

Como exercício, verifique os itens (b) e (c) da definição de produto interno.

Exemplo 6.4 Para V , o espaço das funções contínuas reais no intervalo $[a, b]$, verifica-se facilmente, a partir de propriedades de integrais, que $\langle f, g \rangle = \int_a^b f(x)g(x)dx$ onde $f, g \in V$, é um produto interno em V .

Exercícios do Boldrini - pag 247 - 2 e 11a; do Lipschutz - pag 315 - 6.3

6.2 Bases Ortogonais

Definição 6.2 *Seja V um espaço vetorial com produto interno. Dizemos que dois vetores u e v de V são ortogonais se $\langle u, v \rangle = 0$.*

Notação: $u \perp v$ quando u e v são ortogonais.

Exemplo 6.5 *No espaço \mathbb{R}^2 com o produto interno usual, os vetores $u = (1, 2)$ e $v = (2, -1)$ são ortogonais, pois $\langle u, v \rangle = 1 \cdot 2 + 2 \cdot (-1) = 0$.*

Teorema 6.1 *Seja V um espaço vetorial com produto interno. Então:*

- $O \perp v$, para todo $v \in V$;
- $u \perp v \Rightarrow v \perp u$, para todos $u, v \in V$;
- $u \perp v \Rightarrow au \perp v$, para todos $u, v \in V$ e para todo $a \in \mathbb{K}$;
- $u \perp w$ e $v \perp w \Rightarrow (u + v) \perp w$, para todos $u, v, w \in V$;
- $u \perp v$ para todo $v \in V \Rightarrow u = O$.

De (c) e (d) do teorema anterior, temos que se $u \perp w$ e $v \perp w \Rightarrow (au + bv) \perp w$ e $w \perp (au + bv)$, para todos $u, v, w \in V$ e $a, b \in \mathbb{K}$.

Teorema 6.2 *Sejam v_1, v_2, \dots, v_n vetores não nulos e ortogonais dois a dois. Então o conjunto $\{v_1, v_2, \dots, v_n\}$ é L.I..*

Definição 6.3 *Uma base ortogonal é uma base formada por vetores que são dois a dois ortogonais.*

Como um conjunto com n vetores L.I. em um espaço com dimensão n formam uma base, então n vetores não nulos que são dois a dois ortogonais, formam uma base ortogonal num espaço de dimensão n .

Exemplo 6.6 *Vimos que no espaço \mathbb{R}^2 com o produto interno usual, os vetores $u = (1, 2)$ e $v = (2, -1)$ são ortogonais. Como $\dim \mathbb{R}^2 = 2$, então $B = \{(1, 2), (2, -1)\}$ é uma base ortogonal de \mathbb{R}^2 . Verifica-se facilmente que $\{(1, 0), (1, 2)\}$ é uma base não ortogonal de \mathbb{R}^2 .*

Exemplo 6.7 *As bases canônicas de \mathbb{R}^n e de \mathbb{C}^n são bases ortogonais com o produto interno usual.*

Quando se trabalha com bases ortogonais fica mais simples a determinação das coordenadas de vetores em relação à base. Considere $B = \{v_1, v_2, \dots, v_n\}$ base ortogonal de um espaço vetorial V . Se v é um vetor de V , seja a representação de v na base B dada por $v = a_1v_1 + a_2v_2 + \dots + a_nv_n$. Então $\langle v, v_1 \rangle = \langle a_1v_1 + a_2v_2 + \dots + a_nv_n, v_1 \rangle = a_1\langle v_1, v_1 \rangle + a_2\langle v_2, v_1 \rangle + \dots + a_n\langle v_n, v_1 \rangle = a_1\langle v_1, v_1 \rangle + a_2 \cdot 0 + \dots + a_n \cdot 0 = a_1\langle v_1, v_1 \rangle$. Assim, $a_1 = \frac{\langle v, v_1 \rangle}{\langle v_1, v_1 \rangle}$. De modo análogo verifica-se que para cada i , $a_i = \frac{\langle v, v_i \rangle}{\langle v_i, v_i \rangle}$.

Exemplo 6.8 Para \mathbb{R}^2 com o produto interno usual, tomando a base ortogonal

$B = \{(1, 2), (2, -1)\}$, vamos determinar as coordenadas de $(-2, 5)$ em relação a B :

$\langle(-2, 5), (1, 2)\rangle = -2 + 10 = 8$; $\langle(-2, 5), (2, -1)\rangle = -4 - 5 = -9$; $\langle(1, 2), (1, 2)\rangle = 1 + 4 = 5$;
 $\langle(2, -1), (2, -1)\rangle = 4 + 1 = 5$. Assim,

$$a_1 = \frac{\langle(-2, 5), (1, 2)\rangle}{\langle(1, 2), (1, 2)\rangle} = \frac{8}{5} \text{ e } a_2 = \frac{\langle(-2, 5), (2, -1)\rangle}{\langle(2, -1), (2, -1)\rangle} = \frac{-9}{5} = -\frac{9}{5}, \text{ ou seja, } (-2, 5) = \frac{8}{5}(1, 2) - \frac{9}{5}(2, -1). \text{ Logo, } [(-2, 5)]_B = \begin{bmatrix} 8/5 \\ -9/5 \end{bmatrix}.$$

6.3 Norma

Definição 6.4 Seja V um espaço com produto interno. A norma de um vetor v em relação a esse produto interno é definida por $\|v\| = \sqrt{\langle v, v \rangle}$. Quando $\|v\| = 1$ dizemos que v é um vetor unitário.

Assim, $\langle v, v \rangle = \|v\|^2$.

Observe que se v é um vetor não nulo, então o vetor $u = \frac{v}{\|v\|}$ é um vetor unitário com mesma direção e mesmo sentido que v , pois

$$\|u\| = \sqrt{\left\langle \frac{v}{\|v\|}, \frac{v}{\|v\|} \right\rangle} = \sqrt{\frac{1}{\|v\|^2} \langle v, v \rangle} = \sqrt{\frac{1}{\|v\|^2} \|v\|^2} = 1$$

Propriedades da norma. Seja V um espaço com produto interno. Para $u, v \in V$ e $r \in \mathbb{K}$ tem-se:

a) $\|v\| \geq 0$ e $\|v\| = 0$ se, e somente se, v é o vetor nulo

b) $\|rv\| = |r| \cdot \|v\|$

c) $|\langle u, v \rangle| \leq \|u\| \cdot \|v\|$ (desigualdade de Schwarz)

d) $\|u + v\| \leq \|u\| + \|v\|$ (desigualdade triangular)

Demonstração: a) e b) seguem da definição de norma.

c) segue da desigualdade $0 \leq \left\langle u - \frac{\langle u, v \rangle}{\|v\|^2} \cdot v, u - \frac{\langle u, v \rangle}{\|v\|^2} \cdot v \right\rangle$.

d) $\|u + v\|^2 = \langle u + v, u + v \rangle = \langle u, u + v \rangle + \langle v, u + v \rangle = \langle u, u \rangle + \langle u, v \rangle + \langle v, u \rangle + \langle v, v \rangle = \|u\|^2 + \langle u, v \rangle + \overline{\langle u, v \rangle} + \|v\|^2 = \|u\|^2 + 2\operatorname{Re}\langle u, v \rangle + \|v\|^2 \leq \|u\|^2 + 2|\langle u, v \rangle| + \|v\|^2 \leq \|u\|^2 + 2\|u\| \cdot \|v\| + \|v\|^2 = (\|u\| + \|v\|)^2$, pois se $z \in \mathbb{C}$ então $\operatorname{Re}z \leq |z|$, onde $\operatorname{Re}z$ é a parte real do número complexo z . Assim, $\|u + v\|^2 \leq (\|u\| + \|v\|)^2$, portanto, $\|u + v\| \leq \|u\| + \|v\|$. ■

Na geometria analítica a fórmula de ângulo definido por dois vetores é dada por $\cos(\theta) = \frac{\langle u, v \rangle}{\|u\| \|v\|}$. Na desigualdade de Schwarz temos que $\frac{|\langle u, v \rangle|}{\|u\| \|v\|} \leq 1$. Assim, temos que

$-1 \leq \frac{\langle u, v \rangle}{\|u\| \|v\|} \leq 1$, o que nos permite estender a definição de ângulo de vetores para qualquer

espaço com produto interno, a partir da fórmula $\cos(\theta) = \frac{\langle u, v \rangle}{\|u\| \|v\|}$

Definição 6.5 Seja V um espaço com produto interno. Uma base ortonormal é uma base formada por vetores unitários e que são dois a dois ortogonais.

Assim, para uma base ortonormal $B = \{v_1, v_2, \dots, v_n\}$ valem $\langle v_i, v_i \rangle = 1$ e $\langle v_i, v_j \rangle = 0$, caso $i \neq j$.

Recordamos que para uma base ortogonal $B = \{v_1, v_2, \dots, v_n\}$, se a representação de v na base B dada por $v = a_1v_1 + a_2v_2 + \dots + a_nv_n$, então $a_i = \frac{\langle v, v_i \rangle}{\langle v_i, v_i \rangle}$. Se a base for ortonormal, temos $\langle v_i, v_i \rangle = \|v_i\|^2 = 1$. Logo, $a_i = \langle v, v_i \rangle$, ficando mais simples ainda encontrar as coordenadas do vetor de v em relação à base ortonormal.

Exemplo 6.9 As bases canônicas de \mathbb{R}^n e de \mathbb{C}^n são bases ortonormais com o produto interno usual.

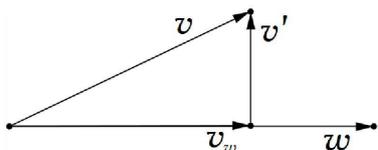
6.4 Construção de bases ortogonais e bases ortonormais

Vamos aqui descrever um processo para construir bases ortonormais a partir de bases quaisquer de um espaço com produto interno.

Definição 6.6 Para v e w vetores não nulos, definimos a projeção de v na direção de w sendo o vetor $v_w = \frac{\langle v, w \rangle}{\langle w, w \rangle} \cdot w = \frac{\langle v, w \rangle}{\|w\|^2} \cdot w$

Tomando um vetor $v' = v - cw$, temos $v' \perp w \Leftrightarrow 0 = \langle v', w \rangle = \langle v - cw, w \rangle = \langle v, w \rangle - c\langle w, w \rangle = \langle v, w \rangle - c\|w\|^2 \Leftrightarrow c = \frac{\langle v, w \rangle}{\|w\|^2}$.

Assim, v_w é o único vetor da forma cw tal que $v - cw$ é ortogonal a w , ou seja, v_w é o único vetor na direção de w tal que $(v - v_w) \perp w$.



Teorema 6.3 Seja V um espaço com produto interno, sejam w_1, w_2, \dots, w_n vetores não nulos dois a dois ortogonais e seja $w = v - c_1w_1 - c_2w_2 - \dots - c_nw_n$ onde v é um vetor e, para cada i , $c_i = \frac{\langle v, w_i \rangle}{\|w_i\|^2}$. Então w é ortogonal a cada w_i .

Observe que, no teorema anterior, c_iw_i é a projeção de v na direção de w_i .

Processo de ortogonalização de Gram-Schmidt

Seja V um espaço com produto interno e seja $B = \{v_1, v_2, \dots, v_n\}$ uma base de V . Sejam:

$$w_1 = v_1$$

$$w_2 = v_2 - \frac{\langle v_2, w_1 \rangle}{\|w_1\|^2} w_1$$

$$w_3 = v_3 - \frac{\langle v_3, w_1 \rangle}{\|w_1\|^2} w_1 - \frac{\langle v_3, w_2 \rangle}{\|w_2\|^2} w_2$$

.....

$$w_n = v_n - \frac{\langle v_n, w_1 \rangle}{\|w_1\|^2} w_1 - \frac{\langle v_n, w_2 \rangle}{\|w_2\|^2} w_2 - \dots - \frac{\langle v_n, w_{n-1} \rangle}{\|w_{n-1}\|^2} w_{n-1}$$

Então $\{w_1, w_2, \dots, w_n\}$ é uma base ortogonal para o espaço V (verifique a partir do teorema anterior). Normalizando os vetores, isto é, fazendo $u_i = \frac{1}{\|w_i\|} w_i$, para cada i , obtemos a base ortonormal $\{u_1, u_2, \dots, u_n\}$ (veja o exercício a seguir).

Exercício 6.1 Seja $B = \{v_1, v_2, \dots, v_n\}$ uma base ortogonal de um espaço vetorial com produto interno e sejam a_1, a_2, \dots, a_n escalares não nulos. Mostre que $B' = \{a_1v_1, a_2v_2, \dots, a_nv_n\}$ também é uma base ortogonal.

Exemplo 6.10 Para a base $B = \{(1, 1, 1), (1, 2, 0), (1, 0, 0)\}$ do \mathbb{R}^3 , vamos considerar $v_1 = (1, 1, 1)$, $v_2 = (1, 2, 0)$, $v_3 = (1, 0, 0)$ e vamos construir uma base ortonormal em relação ao produto interno usual de \mathbb{R}^3 , a partir de B .

$$w_1 = v_1 = (1, 1, 1) \text{ e } \|w_1\| = \sqrt{3}$$

$$w_2 = v_2 - \frac{\langle v_2, w_1 \rangle}{\|w_1\|^2} w_1 = (1, 2, 0) - \frac{\langle (1, 2, 0), (1, 1, 1) \rangle}{3} (1, 1, 1) = (1, 2, 0) - \frac{3}{3} (1, 1, 1) = (0, 1, -1)$$

e $\|w_2\| = \sqrt{2}$

$$w_3 = v_3 - \frac{\langle v_3, w_1 \rangle}{\|w_1\|^2} w_1 - \frac{\langle v_3, w_2 \rangle}{\|w_2\|^2} w_2 = (1, 0, 0) - \frac{\langle (1, 0, 0), (1, 1, 1) \rangle}{3} (1, 1, 1) - \frac{\langle (1, 0, 0), (0, 1, -1) \rangle}{2} (0, 1, -1) = (1, 0, 0) - 1/3(1, 1, 1) - 0/2(0, 1, -1) = (2/3, -1/3, -1/3)$$

e $\|w_3\| = \sqrt{6}/3$

Logo, $B_1 = \{(1, 1, 1), (0, 1, -1), (2/3, -1/3, -1/3)\}$ é uma base ortogonal. Normalizando os vetores, encontramos uma base ortonormal:

$$B_1 = \{(\sqrt{3}/3, \sqrt{3}/3, \sqrt{3}/3), (0, \sqrt{2}/2, -\sqrt{2}/2), (\sqrt{6}/3, -\sqrt{6}/6, -\sqrt{6}/6)\}.$$

Exercício 6.2 Seja $B = \{(1, 0), (0, 1)\}$ a base canônica do \mathbb{R}^2 . Construa, a partir de B , uma base ortonormal para \mathbb{R}^2 em relação ao produto interno dado por:

$$\langle (x_1, y_1), (x_2, y_2) \rangle = 2x_1x_2 + y_1y_2 - x_1y_2 - x_2y_1.$$

6.5 Complemento ortogonal

Definição 6.7 Seja S um subconjunto não vazio de um espaço V com produto interno. O complemento ortogonal de S é o conjunto dos vetores de V que são ortogonais a todos os vetores de S .

$$\text{Notação: } S^\perp = \{v \in V : v \perp w \text{ para todo } w \in S\}$$

Exemplo 6.11 Para \mathbb{R}^2 com o produto interno usual e $S = \{(1, 2)\}$, temos

$$S^\perp = \{(x, y) \in \mathbb{R}^2 : \langle (x, y), (1, 2) \rangle = 0\} = \{(x, y) \in \mathbb{R}^2 : x + 2y = 0\} = \{(x, y) \in \mathbb{R}^2 : x = -2y\} = \{(-2y, y) \in \mathbb{R}^2 : y \in \mathbb{R}\}.$$

Teorema 6.4 Seja V um espaço vetorial com produto interno. Então:

- S^\perp é um subespaço de V , para cada subconjunto não vazio S de V ;
- $V = W \oplus W^\perp$, para cada subespaço W de V .

Exercício 6.3 Página 247 do livro do Boldrini - exercícios 2, 5, 6, 7, 8, 10, 11, 12, 13.
 Página 315 do livro do Lipschutz - exercícios 6.3, 6.4, 6.5, 6.14, 6.15, 6.16, 6.17, 6.18, 6.26, 6.27.
 No livro do Lipschutz, o produto interno dos vetores v e w no \mathbb{R}^2 e \mathbb{R}^3 é denotado também por $v \cdot w$.

6.6 Operadores Auto-adjuntos ou Hermitianos

Definição 6.8 Seja T um operador linear sobre um espaço com produto interno V . Dizemos que T é um operador auto-adjunto ou hermitiano se $\langle T(u), v \rangle = \langle u, T(v) \rangle$.

Exemplo 6.12 Seja $T : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$ definida por $T(x, y) = (2x + y, x - 3y)$ e vamos considerar o produto interno usual do \mathbb{R}^2 . Para $u = (x_1, y_1)$ e $v = (x_2, y_2)$ temos:

$$\begin{aligned} \langle T(x_1, y_1), (x_2, y_2) \rangle &= \langle (2x_1 + y_1, x_1 - 3y_1), (x_2, y_2) \rangle = 2x_1x_2 + y_1x_2 + x_1y_2 - 3y_1y_2 \text{ e} \\ \langle (x_1, y_1), T(x_2, y_2) \rangle &= \langle (x_1, y_1), (2x_2 + y_2, x_2 - 3y_2) \rangle = x_1(2x_2 + y_2) + y_1(x_2 - 3y_2) = 2x_1x_2 + x_1y_2 + y_1x_2 - 3y_1y_2. \end{aligned}$$

Logo, para todos $u, v \in \mathbb{R}^2$ vale $\langle T(u), v \rangle = \langle u, T(v) \rangle$, ou seja, T é um operador hermitiano.

Teorema 6.5 Seja $B = \{v_1, \dots, v_n\}$ uma base ortonormal de um espaço vetorial com produto interno V e seja T um operador hermitiano sobre V . Então:

- $[T]_B = (a_{ij})$ tal que $a_{ij} = \bar{a}_{ji}$;
- a diagonal de $[T]_B$ consiste de números reais;
- se V é um espaço vetorial real então $[T]_B$ é uma matriz simétrica.

Demonstração: a) Como B é uma base ortonormal então $\langle v_i, v_j \rangle = 0$ de $i \neq j$ e $\langle v_i, v_i \rangle = 1$. Como B é uma base de V , cada vetor $T(v_i)$ se escreve como combinação linear dos vetores de B :

$$\begin{aligned} T(v_i) &= a_{1i}v_1 + \dots + a_{ji}v_j + \dots + a_{ni}v_n. \text{ Assim,} \\ \langle T(v_i), v_j \rangle &= \langle a_{1i}v_1, v_j \rangle + \dots + \langle a_{ji}v_j, v_j \rangle + \dots + \langle a_{ni}v_n, v_j \rangle = \\ &= a_{1i}\langle v_1, v_j \rangle + \dots + a_{ji}\langle v_j, v_j \rangle + \dots + a_{ni}\langle v_n, v_j \rangle = a_{ji}; \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} T(v_j) &= a_{1j}v_1 + \dots + a_{ij}v_i + \dots + a_{nj}v_n. \text{ Assim,} \\ \langle v_i, T(v_j) \rangle &= \langle v_i, a_{1j}v_1 \rangle + \dots + \langle v_i, a_{ij}v_i \rangle + \dots + \langle v_i, a_{nj}v_n \rangle = \\ &= \bar{a}_{1j}\langle v_i, v_1 \rangle + \dots + \bar{a}_{ij}\langle v_i, v_i \rangle + \dots + \bar{a}_{nj}\langle v_i, v_n \rangle = \bar{a}_{ij}. \end{aligned}$$

Como T é um operador hermitiano então $\langle T(v_i), v_j \rangle = \langle v_i, T(v_j) \rangle$. Logo, $a_{ji} = \bar{a}_{ij}$, para todos i, j .

b) Por (a), $a_{ii} = \bar{a}_{ii}$. Logo, a_{ii} é um número real.

c) Se todo $a_{ij} \in \mathbb{R}$ então $a_{ij} = \bar{a}_{ij} = a_{ji}$, ou seja, $[T]_B = (a_{ij})$ é uma matriz simétrica. ■

Exercício 6.4 Seja $T : \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}^3$ definida por $T(x, y, z) = ((2x - y + 3z, -x + y, 3x - 2z)$ e vamos considerar o produto interno usual do \mathbb{R}^3 .

- Verifique que T é hermitiano;
- Encontre a matriz de T em relação à base $B = \{(1, 0, 0), (0, 3/5, 4/5), (0, -4/5, 3/5)\}$;
- Encontre a matriz de T em relação à base $B_1 = \{(1, 0, 0), (1, 1, 0), (1, 1, 1)\}$.

Teorema 6.6 Seja T um operador hermitiano sobre V . Então:

- $\langle T(v), v \rangle$ é um número real;
- todos os autovalores de T são números reais;
- autovetores associados a autovalores distintos são ortogonais;
- existe uma base ortonormal de V formada por autovetores.

Em vista do item (d) do teorema anterior, se T é um operador hermitiano então T é diagonalizável, e a matriz de T em relação à base ortonormal formada por autovetores é uma matriz diagonal, onde a diagonal da matriz consiste de autovalores.

Exemplo 6.13 Seja $T : \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}^3$, $T(x, y, z) = (6x - 3y, -3x - 2y, 15z)$.

T é hermitiano, pois para $u, v \in \mathbb{R}^3$, $u = (x, y, z)$, $v = (x_1, y_1, z_1)$,

$$\langle (T(u), v) \rangle = \langle (6x - 3y, -3x - 2y, 15z), (x_1, y_1, z_1) \rangle = 6xx_1 - 3yx_1 - 3xy_1 - 2yy_1 + 15zz_1;$$

$$\langle (u, T(v)) \rangle = \langle (x, y, z), (6x_1 - 3y_1, -3x_1 - 2y_1, 15z_1) \rangle = 6xx_1 - 3xy_1 - 3yx_1 - 2yy_1 + 15zz_1.$$

Logo, $\langle (T(u), v) \rangle = \langle (u, T(v)) \rangle$, portanto, T é hermitiano.

Vamos encontrar uma base ortonormal formada por autovetores.

Tomando $B = \{(1, 0, 0), (0, 1, 0), (0, 0, 1)\}$ encontramos

$$[T]_B = \begin{bmatrix} 6 & -3 & 0 \\ -3 & -2 & 0 \\ 0 & 0 & 15 \end{bmatrix} \text{ e } P(\lambda) = \det \begin{bmatrix} 6 - \lambda & -3 & 0 \\ -3 & -2 - \lambda & 0 \\ 0 & 0 & 15 - \lambda \end{bmatrix} = \dots = (7 - \lambda)(-3 - \lambda)(15 - \lambda)$$

Assim, os autovalores são $\lambda_1 = 7$, $\lambda_2 = -3$ e $\lambda_3 = 15$.

Para $\lambda_1 = 7$, temos
$$\begin{cases} 6x - 3y = 7x \\ -3x - 2y = 7y \\ 15z = 7z \end{cases}$$
 Assim, $z = 0$ e $x = -3y$ e os autovetores são da forma $(-3y, y, 0)$, $y \neq 0$. Seja $v_1 = (-3, 1, 0)$.

Para $\lambda_2 = -3$, temos
$$\begin{cases} 6x - 3y = -3x \\ -3x - 2y = -3y \\ 15z = -3z \end{cases}$$
 Assim, $z = 0$ e $y = 3x$ e os autovetores são da forma $(x, 3x, 0)$, $x \neq 0$. Seja $v_2 = (1, 3, 0)$.

Para $\lambda_3 = 15$, temos
$$\begin{cases} 6x - 3y = 15x \\ -3x - 2y = 15y \\ 15z = 15z \end{cases}$$
 Assim, $x = y = 0$ e z é qualquer. Os autovetores são da forma $(0, 0, z)$, $z \neq 0$. Seja $v_3 = (0, 0, 1)$.

Tomando os autovetores $w_i = \frac{1}{|v_i|}$, temos $w_1 = (-3/\sqrt{10}, 1/\sqrt{10}, 0)$, $w_2 = (1/\sqrt{10}, 3/\sqrt{10}, 0)$ e $w_3 = (0, 0, 1)$, verificamos que são ortogonais:

$$\langle w_1, w_2 \rangle = \langle (-3/\sqrt{10}, 1/\sqrt{10}, 0), (1/\sqrt{10}, 3/\sqrt{10}, 0) \rangle = -3/\sqrt{10} \cdot 1/\sqrt{10} + 1/\sqrt{10} \cdot 3/\sqrt{10} + 0 \cdot 0 = 0;$$

$$\langle w_1, w_3 \rangle = \dots = 0;$$

$$\langle w_2, w_3 \rangle = \dots = 0.$$

Como w_1 , w_2 , e w_3 são três vetores unitários e ortogonais, então formam uma base ortonormal de \mathbb{R}^3 .

Exercício 6.5 Nos casos abaixo, verifique se T é um operador hermitiano, considerando o produto interno usual. Caso seja, encontre uma base formada por autovetores.

a) $T : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$, $T(x, y) = (2x + y, x + 2y)$;

b) $T : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$, $T(x, y) = (3x + 6y, 6x - 2y)$;

c) $T : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$, $T(x, y) = (2x - y, x - 2y)$;

d) $T : \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}^3$, $T(x, y, z) = (x, 2y + z, y + 2z)$;

e) $T : \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}^3$, $T(x, y, z) = (x + y, y + z, x + z)$.

7 Apêndice

7.1 Corpos

Um corpo é um conjunto não vazio \mathbb{K} munido de duas operações "+" e "." tais que

1. $\forall a, b \in \mathbb{K}, a + b \in \mathbb{K}$ e $a \cdot b \in \mathbb{K}$
2. $\forall a, b \in \mathbb{K}, a + b = b + a$ e $a \cdot b = b \cdot a$
3. $\forall a, b, c \in \mathbb{K}, (a + b) + c = a + (b + c)$ e $(a \cdot b) \cdot c = a \cdot (b \cdot c)$
4. $\exists 0 \in \mathbb{K}$ tal que $a + 0 = 0 + a = a, \forall a \in \mathbb{K}$
5. $\exists 1 \in \mathbb{K}$ tal que $a \cdot 1 = 1 \cdot a = a, \forall a \in \mathbb{K}$
6. $\forall a \in \mathbb{K} \exists b \in \mathbb{K}$ tal que $a + b = 0$ (notação: $b = -a$)
7. $\forall a \in \mathbb{K}, a \neq 0, \exists b \in \mathbb{K}$ tal que $a \cdot b = 1$ (notação: $b = a^{-1}$)
8. $\forall a, b, c \in \mathbb{K}, a \cdot (b + c) = a \cdot b + a \cdot c$

Exemplo 7.1 Os conjuntos \mathbb{R} (conjunto dos números reais), \mathbb{C} (conjunto dos números complexos), \mathbb{Q} (conjunto dos números racionais ou fracionários) são corpos com as operações usuais de adição e multiplicação.

Exemplo 7.2 O conjunto \mathbb{Z} dos números inteiros, com as operações usuais de adição e multiplicação, não é um corpo pois $2 \in \mathbb{Z}$ mas não existe $b \in \mathbb{Z}$ tal que $2b = 1$.

Exemplo 7.3 O conjunto $\mathbb{F}_2 = \{0, 1\}$ com as operações: $0 + 0 = 0; 0 + 1 = 1 + 0 = 1; 1 + 1 = 0; 0 \cdot 0 = 0 \cdot 1 = 1 \cdot 0 = 0; 1 \cdot 1 = 1$ é um corpo.

O exemplo anterior é denominado o corpo dos inteiros módulo 2. Para cada número primo existe um corpo com p elementos, chamado de corpo dos inteiros módulo p e denotado por $\mathbb{F}_p = \{0, 1, 2, \dots, p - 1\}$.

No corpo \mathbb{F}_p estão definidas as operações: $a + b = c$ onde c é o resto da divisão de $a + b$ por p ; $a \cdot b = d$ onde d é o resto da divisão de $a \cdot b$ por p .

Exemplo 7.4 No corpo $\mathbb{F}_7, 3 + 4 = 0, 5 + 5 = 3, 2 + 2 = 4, 3 \cdot 5 = 1, 6 \cdot 6 = 1, 4 \cdot 5 = 6$.

Outros exemplos de corpos podem ser encontrados no estudo de Estruturas Algébricas.

7.2 Polinômio Minimal

Denotamos por $K[t]$ o conjunto dos polinômios com coeficientes em K . Assim, escrevemos $p \in K[t]$ (ou $p(t) \in K[t]$) para dizer que p é um polinômio sobre K ou seja, um polinômio com coeficientes em K .

Definição 7.1 Um polinômio $p \in K[t]$ de grau maior ou igual a 1 é redutível sobre um corpo K se $p = fg$, onde f e g são polinômios sobre K de graus maiores ou iguais a 1. Caso p não seja redutível dizemos que p é irredutível.

Exemplo 7.5 $p(t) = t^2 + 1$ é irredutível sobre \mathbb{R} , mas é redutível sobre \mathbb{C} pois $t^2 + 1 = (t + i)(t - i)$.

Teorema 7.1

- 1) Se $f, g, h \in K[t]$ e $f = gh$ então o grau de f é igual à soma dos graus de g e de h .
- 2) Todo polinômio de grau 1 é irredutível.
- 3) Os únicos polinômios irredutíveis sobre \mathbb{C} são os de grau 1.

Definição 7.2 Uma raiz de um polinômio $p(t)$ é um elemento a tal que $p(a) = 0$.

Por exemplo, i é raiz do polinômio $p(t) = t^2 + 1$

Teorema 7.2

- 1) Se K é um corpo e $a \in K$ uma raiz de $p(t) \in K(t)$ então $p(t) = (t - a)g(t)$ para algum $g(t) \in K[t]$.
- 2) Se $p(t) \in \mathbb{C}$ é um polinômio de grau n então $p(t) = a(t - a_1)(t - a_2) \cdots (t - a_n)$ onde a_1, a_2, \dots, a_n são as raízes de $p(t)$.
- 3) Se $a + bi$ é uma raiz do polinômios $p(t) \in \mathbb{R}$ então $a - bi$ também é raiz de $p(t)$.
- 4) Se p é irredutível sobre \mathbb{R} então p tem grau 1 ou 2.

Se A é uma matriz $n \times n$ e $p(t)$ é um polinômio então $p(A)$ é a matriz $n \times n$ obtida pela substituição de t por A e do termo constante a_0 por $a_0 I$, onde A^m é o produto de A por A m vezes e I é a matriz identidade $n \times n$.

Exemplo 7.6 Para $A = \begin{bmatrix} 1 & -1 \\ 0 & 2 \end{bmatrix}$ e $p(t) = t^2 + 2t - 3$ então $p(A) = A^2 + 2A - 3I = \begin{bmatrix} 1 & -3 \\ 0 & 4 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 2 & -2 \\ 0 & 4 \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} 3 & 0 \\ 0 & 3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & -5 \\ 0 & 5 \end{bmatrix}$, sendo I a matriz identidade 2×2 .

Teorema 7.3 Se $p(t)$ é o polinômio característico da matriz A (ou de um operador linear T com $[T]_B = A$) então $p(A)$ é a matriz nula.

Definição 7.3 Dizemos que um polinômio $p(t) \in K[t]$ é mônico se o coeficiente de maior grau em t é 1.

Por exemplo, $p(t) = t^3 - 2$ é mônico.

Teorema 7.4 Se A uma matriz quadrada então existe um único polinômio mônico $p(t)$ tal que $p(t)$ é polinômio de menor grau satisfazendo $p(A) = O$.

Definição 7.4 Um polinômio mônico satisfazendo as condições do teorema anterior é chamado de polinômio minimal da matriz A .

Teorema 7.5 O polinômio característico e o polinômio minimal têm os mesmos fatores irredutíveis.

Em vista do teorema anterior, temos que as raízes do polinômio minimal são justamente os autovalores.

Exemplo 7.7 Se $p(t) = (t - 1)^2(t + 2)^3$ é o polinômio característico de uma matriz A então o polinômio minimal de A será um seguintes: $p_1(t) = (t - 1)(t + 2)$, $p_2(t) = (t - 1)(t + 2)^2$, $p_3(t) = (t - 1)(t + 2)^3$, $p_4(t) = (t - 1)^2(t + 2)$, $p_5(t) = (t - 1)^2(t + 2)^2$, $p_6(t) = (t - 1)^2(t + 2)^3$.

7.3 Forma de Jordan

Embora um operador linear T nem sempre seja diagonalizável, veremos que podemos ter $[T]_B$ em uma forma também simples.

Um bloco de Jordan é uma matriz quadrada da forma:

$$J_n(a) = [a_{ij}]_{n \times n} \text{ onde } a_{ij} = \begin{cases} a & \text{se } i = j \\ 1 & \text{se } j = i + 1 \\ 0 & \text{nos outros casos} \end{cases}$$

Exemplo 7.8 $J_4(5) = \begin{bmatrix} 5 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 5 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 5 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 5 \end{bmatrix}$ e $J_2(-2) = \begin{bmatrix} -2 & 1 \\ 0 & -2 \end{bmatrix}$.

Dizemos que uma matriz A está na forma de Jordan se A é uma matriz "diagonal de blocos" onde cada elemento de sua "diagonal" é um bloco de Jordan.

Exemplo 7.9 $A = \begin{bmatrix} 3 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 3 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 3 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & -4 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & -4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 3 & 1 & 0 & | & 0 & 0 \\ 0 & 3 & 1 & | & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 3 & | & 0 & 0 \\ - & - & - & + & - & - \\ 0 & 0 & 0 & | & -4 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & | & 0 & -4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} J_3(3) & O_{3 \times 2} \\ O_{2 \times 3} & J_2(-4) \end{bmatrix}$

Já vimos que se $A_{n \times n}$ é uma matriz quadrada (respectivamente, $T : V \rightarrow V$ um operador linear) e se λ um autovalor de A (resp. de T), então o conjunto E_λ dos autovetores associados a λ é um espaço vetorial, chamado o autoespaço de λ .

Definição 7.5 A multiplicidade geométrica de um autovalor λ é a dimensão de E_λ . A multiplicidade algébrica de λ é a multiplicidade de λ como raiz do polinômio característico de A . Isto é, se $p(t) = (t - \lambda)^r q(t)$ e $q(\lambda) \neq 0$ então a multiplicidade geométrica de λ é igual a r .

Teorema 7.6 Seja $T : V \rightarrow V$ um operador linear e sejam $p(t) = (t - \lambda_1)^{r_1} (t - \lambda_2)^{r_2} \cdots (t - \lambda_n)^{r_n}$, $m(t) = (t - \lambda_1)^{s_1} (t - \lambda_2)^{s_2} \cdots (t - \lambda_n)^{s_n}$ os polinômios característico e minimal de T , respectivamente, onde os λ_i são os autovalores distintos de T . Então existe uma base B de V tal que $[T]_B$ é uma matriz "diagonal de blocos" cujos blocos da diagonal são da forma $J_i(\lambda_j)$ tais que para cada λ_j :

- 1) Existe, pelo menos um bloco $J_i(\lambda_j)$ de ordem s_j . Os outros blocos $J_i(\lambda_j)$ são de ordem menor ou igual a s_j .
- 2) A soma das ordens dos blocos $J_i(\lambda_j)$ é igual a r_j .
- 3) O número de blocos $J_i(\lambda_j)$ é igual à multiplicidade geométrica de λ_j .

A matriz $[T]_B$ é chamada a chamada a matriz de Jordam de T .

Bibliografia

1. BOLDRINI, J. L. e outros. **Álgebra linear**. 3ª Ed. São Paulo: Harper e Row do Brasil, 1986.
2. LIPSCHUTZ, S. **Álgebra linear**. 3ª Ed. São Paulo: Editora Makron Books, 1994.
3. COELHO, F. U., LOURENÇO, M. L. **Um curso de álgebra linear**. 2ª Ed. São Paulo: EDUSP, 2005.

Índice

- Autovalor e autovetor, 36
 - de uma matriz, 37
- Base
 - Ordenada, 26
 - Ortogonal, 43
 - Ortonormal, 44
- Combinação linear, 15
- Complemento ortogonal, 46
- Coordenadas de um vetor, 26
- Corpo, 49
- Determinante, 5
- Espaço vetorial, 12
 - Base, 18
 - Base canônica, 19
 - Dimensão, 19
 - Geradores, 16
- Isomorfismo, 33
- Matriz, 3
 - Diagonalizável, 40
 - Equivalente por linhas, 7
 - Escalonada, 6
 - Inversa, 5
 - Mudança de base, 27
 - Posto, 10
 - Semelhantes, 36
 - Transposta, 4
- Norma, 44
- Operador linear, 35
 - Diagonalizável, 39
- Polinômio característico, 37
 - de um operador linear, 39
 - de uma matriz, 37
- Polinômio minimal, 50
- Produto interno, 42
 - Usual, 42
- Soma direta, 22
- Subespaço, 13
- Transformação linear, 30
 - Imagem, 31
 - Núcleo, 31
- Variáveis livres, 24
- Vetores L.I e L.D, 15
- Vetores ortogonais, 43