Hyslan Silva Cruz Iara Regina Grilo Papais Carolina Cristina Ferreira de Mello Pires

Transformações Lineares e suas aplicações

Link do vídeo

Suzano

Hyslan Silva Cruz Iara Regina Grilo Papais Carolina Cristina Ferreira de Mello Pires

Transformações Lineares e suas aplicações

Monografia de graduação à Universidade Virtual do Estado de São Paulo, como requisito parcial para a obtenção do título de Licenciatura em Matemática.

Orientadora: Lorena Salvi Stringheta

Universidade Virtual do Estado de São Paulo

Orientadora: Lorena Salvi Stringheta

Suzano

2024

Agradecimentos

A conclusão desta monografia representa um marco importante em nossas vidas acadêmica e profissional. Ao longo dessa jornada, tivemos a oportunidade de contar com o apoio e a colaboração de diversas pessoas e instituições, às quais expresso minha mais profunda gratidão.

À minha família e amigos,

minha base sólida e porto seguro em todos os momentos. Agradeço por acreditarem em nosso potencial, por incentivarem nossos sonhos e por celebrarem cada conquista ao nosso lado. A vocês, dedico este trabalho com imenso amor e reconhecimento.

A minha orientadora, Professora Lorena Salvi Stringheta,

reconheço a importância fundamental de sua orientação, sabedoria e paciência ao longo da pesquisa. Sua expertise e dedicação nos inspiraram e guiaram na construção deste trabalho. Agradeço pelas valiosas contribuições, pelo tempo dedicado e pela confiança depositada em nosso grupo.

Aos demais membros da banca examinadora,

Professores(as),

agradeço a oportunidade de apresentar nossa pesquisa e receber seus valiosos feedbacks. Agradeço por terem dedicado seu tempo e conhecimento à avaliação deste trabalho.

À Universidade Virtual do Estado de São Paulo,

minha segunda casa durante os anos de graduação. Agradeço à instituição por nos proporcionar uma formação de qualidade, por nos colocar em contato com professores excepcionais e por nos oferecer os recursos necessários para o desenvolvimento desta pesquisa de forma gratuita.

Aos colegas de curso e amigos da Licenciatura em Matemática,

com quem compartilhamos momentos de aprendizado, desafios e alegrias. Agradeço pelas trocas de conhecimento, pelo apoio mútuo e pela amizade que nos acompanham desde o início da graduação.

Aos projetos integradores e demais serviços de pesquisa além da plataforma acadêmica,

que nos proporcionaram acesso a materiais essenciais para a realização deste trabalho. Agradeço a todos os profissionais que me auxiliaram na busca por informações e na utilização de ferramentas para uma boa pesquisa.

A todos que, direta ou indiretamente, contribuíram para a realização deste trabalho,

nossa sincera gratidão. Cada palavra de incentivo, cada sugestão e cada ajuda foram valiosas para o nosso aprimoramento e para a conquista deste objetivo.

Este trabalho é fruto de um esforço coletivo e representa a soma de conhecimentos, experiências e apoio de muitas pessoas. Agradecemos a todos que fizeram parte dessa jornada e que nos ajudaram a alcançar este importante marco em nossas vidas.

"Hoje, ainda almejamos saber por que estamos aqui e de onde viemos.O desejo profundo da humanidade pelo conhecimento é justificativa suficiente para nossa busca contínua. (Stephen Hawking)

Resumo

Só após ao fim da conclusão.

Palavras-chave: Transformação Linear, Álgebra Linear, Matrizes

Abstract

Same above.

Keywords: Linear Transformation, Linear Algebra. Matrices.

Lista de ilustrações

Figura 1 – Exemplo 01: Vetor no plano	17
Figura 2 – Exemplo 02: Exemplo de vetor no espaço	17
Figura 3 – Retirado de (BOLDRINI et al., 1986), pg. 113	20
Figura 4 – Retirado de (BOLDRINI et al., 1986), pg. 113	21
Figura 5 – Retirado de (BOLDRINI et al., 1986), pg. 115	22
Figura 6 – Retirado de (CAMARGO; BOULOS, 2005), pg. 52	23
Figura 7 – Exemplo 13	26
Figura 8 - Retirado de (NOGUEIRA, 2013)	27
Figura 9 – Retirado de (STEINBRUCH; WINTERLE, 1987)	28
Figura 10 – Retirado de (BOLDRINI et al., 1986), pg. 152	29
Figura 11 – Retirado de (ANTON, 2010), pg. 445	30
Figura 12 – Retirado de (AMORIM, 2017)	32
Figura 13 – Retirado de (AMORIM, 2017)	33

Lista de tabelas

Tabela 1 – Vetores e escalares utilizados na combinação linear	21
--	----

Lista de abreviaturas e siglas

ABNT Associação Brasileira de Normas Técnicas

Lista de símbolos

\mathbb{R}	Conjunto dos números reais.
3	Existe.
\in	Pertence.
	Tal que.
\therefore	Portanto.
Ø	Conjunto vazio.
σ	Somatório.
\cap	Interseção.

Letra grega Omega.

Sumário

1	INTRODUÇÃO	14
1.1	Justificativa	14
1.1.1	Objetivo Geral	15
1.1.2	Objetivos Específicos	15
2	ESPAÇOS VETORIAIS	16
2.1	Subespaços Vetoriais	18
2.2	Combinação Linear	20
2.3	Dependência e Independência Linear	22
2.4	Base	23
2.5	Dimensão	24
3	TRANSFORMAÇÕES LINEARES	25
3.1	Núcleo de uma Transformação Linear	28
3.2	Isomorfismo	29
4	APLICAÇÕES DE TRANSFORMAÇÕES LINEARES	32
4.1	Circuitos Elétricos	32
5	CONSIDERAÇÕES FINAIS	35
	REFERÊNCIAS	36

1 Introdução

Uma área da Matemática que tem implicações na computação gráfica, genética, criptografia, redes elétricas entre outros é a Álgebra Linear (AL). Com estrutura que permite um tratamento algébrico simples, a AL estuda os aspectos relacionados ao Espaço Vetorial (EV). Um conceito central da AL é a Transformação Linear (TL), que desempenham papel fundamental na análise e compreensão dos sistemas lineares de equações, geometria analítica, física, engenharia e outros campos de estudo (FIGUEREIDO, 2009).

Contextualizando o início dos estudos da AL, que é o estudo dos espaços vetoriais e das TL entre eles e possui variadas aplicações (SOUZA SILVA; COSTA DA SILVA, 2017), nos meados do século XVIII, Euler e Louis Lagrange publicaram o "Recherche d'Arithmétique", entre 1773 e 1775, no qual estudavam certos conceitos da TL. Posteriormente, Johann Carl Friedrich Gauss, também estudou sobre assuntos que apresentou similaridade com a matriz de transformação linear.

No século XIX e XX, Giuseppe Peano cunha o termo "sistema linear"com a primeira definição de axiomática para espaço vetorial. Atualmente, a apresentação da AL, temas abordados nesse campo da matemática são frequentemente esquecidos. Este estudo busca o entendimento e compreender sobre as transformações lineares em sua totalidade e aplicações no contexto atual contemporâneo.

Passo esse brevíssimo contexto histórico e motivador para a nossa pesquisa e deleite desramo de estudado, iremos nos adiantar a certos conceitos matemáticos elementares já bastantes fundamentados no decorrer dos anos escolares do ensino básico regular. para isto, passaremos a certas definições matemáticas primordiais que serão apresentadas nesta monografia para as discussões advindas a posteriori neste estudo.

Portanto, dividimos esta monografia em 4 capítulos: revisão literária fundamentais, pesquisas de artigos, teses e discussões recentes sobre as transformações lineares em diversas aplicações, seu contexto educacional atual em questão de matéria aplicada e por conseguinte nossa metodologia utilizada, os resultados obtidos dessa pesquisa e, por fim, nossa discussão final, a saber, do uso da transformação linear atualmente.

1.1 Justificativa

As transformações lineares se fazem presentes em diversos campos da matemática, e sua aplicação é fundamental para a solidificar a base teórica de problemas práticos. A partir da compreensão de conceitos e das propriedades das TL, a modelagem e a solução de problemas complexos são facilitadas, como na tecnologia e computação, por exemplo.

Capítulo 1. Introdução

Procura-se contribuir com o raciocínio lógico e a capacidade de abstração, necessários para o desenvolvimento das habilidades matemáticas e analíticas. Essa investigação visa contribuir com o avanço do conhecimento nessa área e fundamentar o desenvolvimento de novos métodos, teorias e aplicações.

1.1.1 Objetivo Geral

Este trabalho objetiva compreender a aplicação da transformação linear.

1.1.2 Objetivos Específicos

Como objetivos específicos, são apresentados:

- Uso da transformação linear na sociedade;
- Aplicação em modelagem matemática e em contexto computacional da transformação linear;
- Contextualização da transformação linear no campo da inteligência artificial.

2 Espaços Vetoriais

Começaremos pela definição de um espaço vetorial utilizando aquelas apresentadas por (BOLDRINI et al., 1986) e (ULHOA; LOURENÇO, 2018), onde, podemos tratar como um vetor ao designar um elemento do espaço vetorial de um número \mathbb{R} definido tal que:

Definição 01: Seja um conjunto V, não vazio, com duas operações: soma, $V \times V \to V$, e multiplicação por escalar, $R \times V \to V$, tais que, para quaisquer $u, v, w \in \mathbb{R}$, satisfaçam as propriedades:

- 1. $(u+v)+w=u+(v+w), \forall u,v,w\in V$ (propriedade associativa.)
- 2. 1u = u.
- 3. $u + v = v + u, \forall u, v \in V$ (propriedade comutativa).
- 4. $\exists 0 \in V \text{ tal que } u + 0 = u.$
- 5. $\exists -u \in V \text{ tal que } u + (-u) = 0.$
- 6. a(u + v) = au + av.
- 7. (a + b)v = av + bv.
- 8. (ab)v = a(bv).
- 9. 1u = u.

Observação: 0 é o vetor nulo.

Observação: Limitaremos nossa discussão, demonstrações e aplicações dentro do conjunto dos números reais apenas.

Exemplo 01: Suponhamos uma matriz $M_{(2,2)}$, onde, é denotado por $M_{(m,n)}$, dado por $M = [a_{ij}]_{m \times n}$ podendo ser interpretada dessa forma, $V = M_{(2,2)}$, onde V, é um conjunto não vazio, seu escalar pertencente ao conjunto dos \mathbb{R} , que satisfazem todas as propriedades de um espaço vetorial.

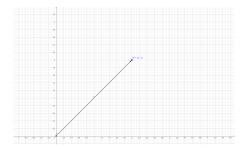


Figura 1 – Exemplo 01: Vetor no plano.

A partir disto, podemos perceber o uso analítico dos espaços vetoriais para resolução de problemas em geral. Vejamos mais alguns exemplos.

Exemplo 02: O exemplo anterior, trata-se de uma matriz de \mathbb{R}^2 pode ser dito como, no plano, agora iremos expandir para \mathbb{R}^3 , seja um vetor A = (x, y, z) ou representado pela forma matricial:

$$A = \begin{bmatrix} a \\ b \\ c \end{bmatrix}$$

Assim, por quaisquer números reais, podemos fazer uma projeção ortogonal no espaço, segue um exemplo traçado:

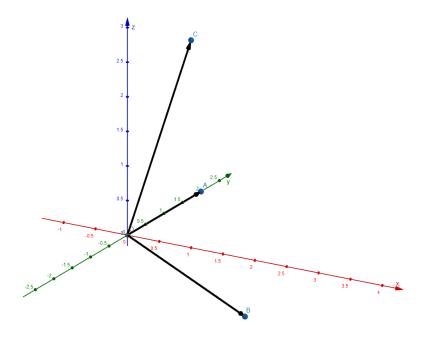


Figura 2 – Exemplo 02: Exemplo de vetor no espaço.

Exemplo 03: Consideremos n - uplas de números reais.

$$V = \mathbb{R}^n = \{(x_1, x_2, \dots, x_n); x_i \in \mathbb{R}\}$$
e se $u = (x_1, x_2, \dots, x_n), v = (y_1, y_2, \dots, y_n)$ e $a \in \mathbb{R}$,
$$u + v = (x_1 + y_1, x_2, y_2, \dots, x_n, y_n)$$
 e $au = (ax_1, ax_2, \dots, ax_n)$

Por tratarmos de uma quantidade n de números, o campo tridimensional deixa de ser visto, e passamos a ter \mathbb{R}^n dimensões, as propriedades não deixam de valer independente a quantidade de dimensões.

2.1 Subespaços Vetoriais

Nesta seção iremos introduzir conceitos no estudo de espaço vetorial para subespaço vetorial.

Definição 02: Dado um espaço vetorial V, um subconjunto W, não vazio, será um subespaço vetorial de V se:

- 1. Para quaisquer $u, v \in W$ tivermos $u + v \in W$.
- 2. Para quaisquer $a \in R, u \in W$ tivermos $au \in W$.

Teorema 01: Um subconjunto não vazio W de V é um subespaço de V se, e somente se, para cada par de vetores α , β em W e cada escalar c em F, o vetor $c\alpha + \beta$ está em W.

Demonstração: Suponhamos que W seja um subconjunto não vazio de V, tal que, $c\alpha+\beta$ pertença a W para todos os vetores α , β em W e todos escalares c em F. Como W é não vazio, existe um vetor ρ em W, logo $(-1)\rho+\rho=0$ está em W. Então se α é um vetor arbitrário em W e c é um escalar arbitrário, o vetor $c\alpha=c\alpha+0$ está em W. Em particular $(-l)\alpha=-\alpha$ está em W. Finalmente se α e β estão em W, então $\alpha+\beta=1\alpha+\beta$ está em W. Assim, W é um subespaço de V.

Exemplo 04: Considere o espaço vetorial \mathbb{R}^3 . O conjunto de todos os vetores que residem no plano xy, ou seja, $\{(x,y,0) \mid x,y \in \mathbb{R}\}$, forma um subespaço vetorial de \mathbb{R}^3 .

Se o conjunto dado forma um subespaço vetorial de \mathbb{R}^3 , precisamos verificar as três propriedades fundamentais:

- 1. Contém o vetor nulo: O vetor nulo em \mathbb{R}^3 é (0,0,0). Este vetor também está contido no plano xy, pois z=0.
- 2. É fechado sob adição: Se tomarmos dois vetores $(x_1, y_1, 0)$ e $(x_2, y_2, 0)$ no plano xy, a sua soma será $(x_1 + x_2, y_1 + y_2, 0)$, que também reside no plano xy.
- 3. É fechado sob multiplicação por escalar: Para qualquer escalar c e vetor (x, y, 0) no plano xy, $c \cdot (x, y, 0) = (cx, cy, 0)$, que também está no plano xy.

Então, o conjunto de todos os vetores (x,y,0) com $x,y\in\mathbb{R}$ forma um subespaço vetorial de \mathbb{R}^3 .

Exemplo 05: No espaço vetorial das funções reais de uma variável real, $V = \{f(x) \mid f : \mathbb{R} \to \mathbb{R}\}$, considere o conjunto de todas as funções lineares, ou seja, $\{f(x) = mx + b \mid m, b \in \mathbb{R}\}$. Esse conjunto forma um subespaço vetorial de V. Novamente, você pode verificar as propriedades para confirmar.

Se o conjunto dado forma um subespaço vetorial de V, novamente precisamos verificar as três propriedades fundamentais:

- 1. Contém a função nula: A função nula em V é f(x)=0. Esta função é uma função linear, pois pode ser escrita como $f(x)=0\cdot x+0$. Portanto, a função nula está contida no conjunto.
- 2. É fechado sob adição: Se tomarmos duas funções lineares $f_1(x) = m_1 x + b_1$ e $f_2(x) = m_2 x + b_2$, a sua soma será $f_1(x) + f_2(x) = (m_1 + m_2)x + (b_1 + b_2)$, que também é uma função linear. Portanto, o conjunto é fechado sob adição.
- 3. É fechado sob multiplicação por escalar: Para qualquer escalar c e função linear f(x) = mx + b, a multiplicação por escalar cf(x) = c(mx + b) = (cm)x + (cb) também é uma função linear. Assim, o conjunto é fechado sob multiplicação por escalar.

Portanto, o conjunto de todas as funções lineares f(x)=mx+b com $m,b\in\mathbb{R}$ forma um subespaço vetorial de V.

Exemplo 06: No espaço das matrizes reais 2×2 , $M_{(2,2)}$, considere o conjunto de todas as matrizes simétricas, ou seja, aquelas em que $A = A^T$. Esse conjunto forma um subespaço vetorial de $M_{(2,2)}$. Você pode demonstrar isso verificando as propriedades de um subespaço vetorial

Para tal, é imperativo investigar as três propriedades basilares:

- 1. **Presença da Matriz Nula:** A matriz nula em $M_{(2,2)}$ é a matriz $\begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$. Nota-se que esta matriz é simétrica, posto que $A=A^T$. Portanto, a matriz nula está asseguradamente contida no conjunto em questão.
- 2. **Fechamento sob Adição:** Considerando duas matrizes simétricas A e B, a sua soma A+B é também simétrica, visto que $(A+B)^T=A^T+B^T=A+B$. Logo, o conjunto demonstra ser fechado sob adição.
- 3. **Fechamento sob Multiplicação por Escalar:** Para qualquer escalar c e matriz simétrica A, a multiplicação por escalar cA é igualmente simétrica, haja vista que $(cA)^T = cA^T = cA$. Deste modo, o conjunto revela-se fechado sob multiplicação por escalar.

Assim sendo, constata-se que o conjunto de todas as matrizes simétricas configura-se como um subespaço vetorial de $M_{(2,2)}$.

2.2 Combinação Linear

Dentro de um espaço vetorial, conforme demonstrado que podemos ter subconjuntos de espaços vetoriais, é possível a obtenção de novos vetores a partir de vetores dados (BOLDRINI et al., 1986).

Definição 03: Sejam V um espaço vetorial \mathbb{R} , $v_1, v_2, \ldots, v_n \in V$ e $a_1, \ldots, a_n \in \mathbb{R}$. Então, o vetor $v = a_1v_1 + a_2v_2 + \ldots + a_nv_n$ é um elemento de V podendo ser chamado combinação linear de v_1, \ldots, v_n .

Se
$$V \subset W$$
, podemos adotar a notação $W = [v_1, \dots, v_n]$, onde expandindo-o $W = [v_1, \dots, v_n] = \{v \in V; v = a_1v_1 + \dots + a_nv_n, a_i \in \mathbb{R}, 1 \leqslant i \leqslant n\}$

Exemplo 07: Presuma um vetor $V=\mathbb{R}^3, v\in V, v\neq 0$. Se imaginarmos sua reta que contém o vetor v, onde, $[v]=av:a\in\mathbb{R}$

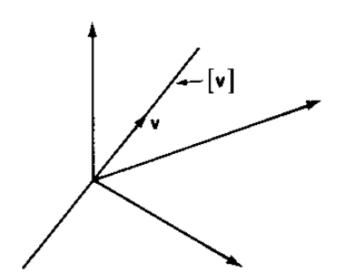


Figura 3 – Retirado de (BOLDRINI et al., 1986), pg. 113.

Exemplo 08: Se obtemos $v_1, v_2 \in \mathbb{R}^3$ e $v_3 \in [v_1, v_2]$, então $[v_1, v_2, v_3] = [v_1, v_2]$, então v_3 é um combinação linear de v_1 e v_2 .

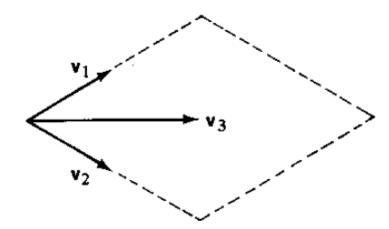


Figura 4 – Retirado de (BOLDRINI et al., 1986), pg. 113.

Exemplo 09: Consideremos o espaço vetorial \mathbb{R}^3 e os vetores $\mathbf{v} = \begin{pmatrix} 2 \\ 3 \\ 1 \end{pmatrix}$ e $\mathbf{w} = \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 2 \end{pmatrix}$. Sejam também os escalares a=3 e b=-1. Então temos, os seguintes elementos.

Vetor	Componentes	Escalar
v	2, 3, 1	3
\mathbf{w}	1, -1, 2	-1

Tabela 1 – Vetores e escalares utilizados na combinação linear

Definimos a combinação linear dos vetores v e w como:

$$a\mathbf{v} + b\mathbf{w} = 3 \begin{pmatrix} 2 \\ 3 \\ 1 \end{pmatrix} + (-1) \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 2 \end{pmatrix}.$$

Aplicando as operações, obtemos:

$$a\mathbf{v} + b\mathbf{w} = \begin{pmatrix} 6\\9\\3 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} -1\\1\\-2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 6-1\\9+1\\3-2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 5\\10\\1 \end{pmatrix}.$$

Portanto, a combinação linear dos vetores ${\bf v}$ e ${\bf w}$ com os coeficientes a=3 e b=-1 é o vetor

$$\begin{pmatrix} 5 \\ 10 \\ 1 \end{pmatrix}$$

2.3 Dependência e Independência Linear

Dado a combinação linear, devemos saber, a priori, se algum desses vetores não é combinação linear dos outros e assim por diante. Para isto precisamos saber sua dependência e independência linear.

Definição 03: Sejam V um espaço vetorial e $\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n \in \mathbf{V}$. Dizemos que o conjunto $\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n$ é linearmente independente (LI), ou que os vetores $\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n$ são LI, se a equação $a_1\mathbf{v}_1 + \dots + a_n\mathbf{v}_n = 0$

implica que $a_1 = a_2 = \ldots = a_n = 0$. No caso em que exista algum $a_i \neq 0$ dizemos que v_1, \ldots, v_n é linearmente dependente (**LD**), ou que os vetores $\mathbf{v}_1, \ldots, \mathbf{v}_n$ são **LD**.

Teorema 02: Uma combinação linear é **LD** se, e somente se um destes vetores for uma combinação linear dos outros.

$$\{\mathbf{v}_1,\ldots,\mathbf{v}_n\} = \mathbf{L}\mathbf{D} \iff \exists i \mid \sum_{i\neq j} c_i \mathbf{v}_i$$

Demonstração: Sejam $\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n$ **LD** e $a_1 \mathbf{v}_1 + \dots + a_j \mathbf{v}_j + \dots + a_n \mathbf{v}_n = 0$

Um dos coeficientes deve ser diferente de zero. Suponhamos que seja $a_j \neq 0$. Então

$$\mathbf{v}_j = -\frac{1}{a_j}(a_1\mathbf{v}_1 + \ldots + a_{j-1}\mathbf{v}_{j-1} + a_{j+1}\mathbf{v}_{j+1} + \ldots + a_n\mathbf{v})_{\mathbf{n}}$$
e portanto $\mathbf{v}_j = -\frac{a_1}{a_j}\mathbf{v}_1 + \ldots - \frac{a_n}{a_j}\mathbf{v}_n$

Logo, v_j é uma combinação linear dos outros vetores.

Exemplo 10: Sejam $V = \mathbb{R}^3$ e $v_1, v_2 \in V$, $\{v_1, v_2\}$ é $LD \iff v_1$ e v_2 estiverem na mesma reta, que passa pela origem. $(v_1 = \lambda v_2)$.

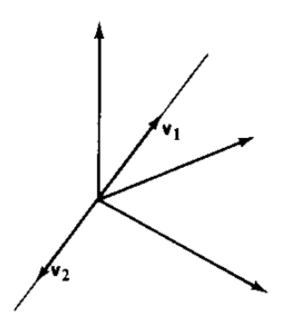


Figura 5 – Retirado de (BOLDRINI et al., 1986), pg. 115.

2.4 Base

Seja V um espaço vetorial. Uma base para V é um conjunto finito $B = \{\mathbf{u}_1, \dots, \mathbf{u}_n\}$ de elementos de V, tal que B é Linearmente independente e gera o espaço vetorial V, ou seja, qualquer elemento de V pode ser escrito como combinação linear dos elementos de B. O subespaço gerado por B coincide com um subespaço H de um espaço vetorial V, então

$$\mathbf{H} = Span\{\mathbf{b}_1, \dots, \mathbf{b}_p\}$$

A definição de base se aplica ao caso em $\mathbf{H} = \mathbf{V}$, porque todo espaço vetorial é subespaço dele mesmo. Assim, uma base de \mathbf{V} é um conjunto linearmente independente que gera \mathbf{V} (LAY, 1999). Então se tivermos uma tripla ordenada linearmente independente $\mathbf{E} = (\vec{e}_1, \vec{e}_2, \vec{e}_3)$ será uma base de \mathbf{V}^3 .

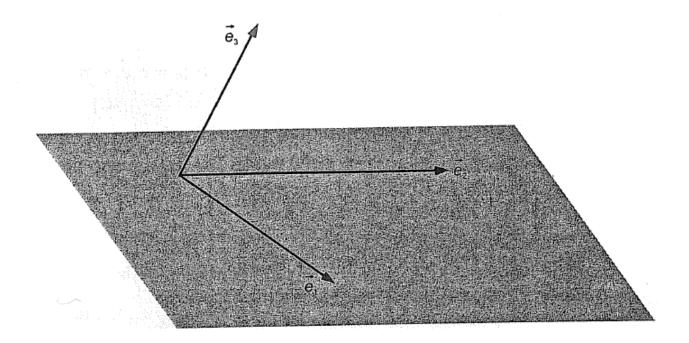


Figura 6 – Retirado de (CAMARGO; BOULOS, 2005), pg. 52.

Para analisar as propriedades da base de um espaço vetorial de forma generalizada, consideremos desta forma.

Teorema 3: Sejam $\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \dots, \mathbf{v}_n \mid \mathbf{v} \neq 0$, estes que geram um espaço vetorial \mathbf{V} . Então, dentre este vetores podemos extrair uma base de \mathbf{V} .

Se $\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \dots, \mathbf{v}_n$ são **LI**, então eles cumprem as condições para uma base, e não temos mais nada a fazer. Se $\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \dots, \mathbf{v}_n$ são **LD**, então existe uma combinação linear deles, com algum coeficiente não zero, obtendo o vetor nulo

$$\mathbf{x}_1\mathbf{v}_1 + \mathbf{x}_2\mathbf{v}_2 + \ldots + \mathbf{x}_n\mathbf{v}_n = 0$$

Se $\mathbf{x}_n \neq 0$. Então é possível escrever

$$\mathbf{v}_n = \frac{-\mathbf{x}_1}{\mathbf{x}_n} \mathbf{v}_1 + \frac{-\mathbf{x}_2}{\mathbf{x}_n} \mathbf{v}_2 + \ldots + \frac{-\mathbf{x}_{n-1}}{\mathbf{x}_n} \mathbf{v}_{n-1}$$

ora, \mathbf{v}_n é uma combinação linear de $\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_{n-1}$ e, portanto, $\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_{n-1}$ geram \mathbf{V} . Se $\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_{n-1}$ for \mathbf{LD} , então existe uma combinação linear deles que dará o vetor nulo e com algum coeficiente $\neq 0$, portanto, é possível extrair o vetor que corresponde a este coeficiente. Se continuarmos, com as iterações, após uma quantidade n de passos, obteremos um subconjunto de $\{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n\}$ formado por $r(r \leqslant n)$ vetores $\mathbf{LI} \ \mathbf{v}_{i1}, \mathbf{v}_{i2}, \dots, \mathbf{v}_{ir}$, que ainda geram \mathbf{V} , por fim, formará uma base.

2.5 Dimensão

A dimensão de um espaço vetorial V é o número de elementos de uma base para V, que denotamos por $\dim(V)$. Caso $V = \{e\}$, o conjunto vazio é uma base para V e $\dim(V) = 0$. Qualquer base de um espaço vetorial tem sempre o mesmo número de elementos.

Teorema 4: Seja V um espaço vetorial e $\{\mathbf{u}_1, \dots, \mathbf{u}_n\}$ um conjunto de elementos que geram V. Então, dentre esses elementos podemos extrair uma base para V.

Teorema 5: Seja V um espaço vetorial gerado por um conjunto finito de n elementos $\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \dots, \mathbf{u}_n$. Então, qualquer conjunto linearmente independente em V possui no máximo n elementos.

Teorema 6: Qualquer base de um espaço vetorial tem sempre o mesmo número (finito) de elementos.

Teorema 7 (Completamento): Qualquer conjunto de elementos **LI** de um espaço vetorial **V** de dimensão finita pode ser completado até formar uma base para **V**.

Teorema 8: Seja V um espaço vetorial e U e W subespaços vetoriais de V, então:

$$\dim(\mathbf{U} + \mathbf{W}) = \dim(\mathbf{U} + \dim(\mathbf{W}) - \dim(\mathbf{U} \cap \mathbf{W})$$

Teorema 9: Seja V um espaço vetorial e $\beta = \{\mathbf{u}_1, \dots, \mathbf{u}_n\}$ uma base ordenada para V, isto é, os elementos estão ordenados na ordem em que aparecem. Então, todo elemento de V pode ser escrito de maneira única como combinação linear de $\mathbf{u}_1, \dots, \mathbf{u}_n$.

3 Transformações Lineares

Neste capítulo, iremos tratar sobre um tipo especial de função ou aplicação, onde, segundo (STEINBRUCH; WINTERLE, 1987), o domínio e o contradomínio são espaços vetoriais reais. Assim, tanto a variável independente como a variável dependente são vetores, razão pela qual essas funções são chamadas vetoriais.

Nosso estudo das funções vetoriais lineares em questão, será focado, nas transformações lineares.

Definição 04: Sejam V e W dois espaços vetoriais. Uma transformação linear (aplicação linear) é uma função de V em W, $F:V\to W$, que satisfaz as seguintes condições:

- 1. Para quaisquer \mathbf{u} e \mathbf{v} em \mathbf{V} , $\mathbf{F}(\mathbf{u} + \mathbf{v}) = \mathbf{F}(u) + \mathbf{F}(v)$. Homogeneidade
- 2. Para quaisquer $k \in \mathbb{R}$ e $\mathbf{v} \in \mathbf{V}$, $F(k\mathbf{v}) = k\mathbf{F}(\mathbf{v})$. Aditividade

No caso especial em que V = W, a transformação linear é denominada **operador linear** do espaço vetorial V (ANTON, 2010).

Válido em:
$$\forall \mathbf{v}, \mathbf{v} \in \mathbf{V}$$
 e $\forall k \in \mathbb{R}$.

Trataremos F como T por convenção daqui em diante. Para se dizer que T é uma transformação linear do espaço vetorial V no espaço vetorial W, será denotado por $T:V\longrightarrow W$, onde T é a função, cada vetor $v\in V$ tem uma só imagem $w\in W$, indicado por w=T(v).

Tomemos por dois conjuntos de vetores, $V = \mathbb{R}^2$ e $W = \mathbb{R}^3$.

Uma transformação de $\mathbf{T}:\mathbb{R}^2\longrightarrow\mathbb{R}^3$ associa vetores $\mathbf{v}=(x,y)\in\mathbb{R}^2$ com vetores $\mathbf{w}=(x,y,z)\in\mathbb{R}^3$

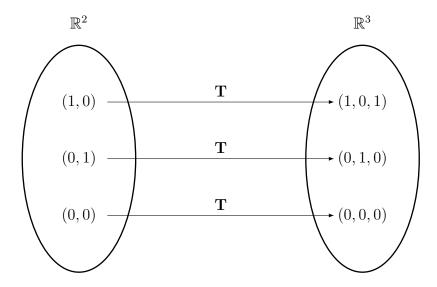
Exemplo 11: Declarado esta transformação linear $\mathbf{T}(x,y)=(x,y,x+y)$. Iremos selecionar alguns vetores em \mathbb{R}^2 e calcular suas imagens sob a transformação \mathbf{T} . Por exemplo, os vetores (1,0) e (0,1). Para (1,0), temos:

$$\mathbf{T}(1,0) = (1,0,1+0) = (1,0,1)$$

e para (0, 1), temos:

$$\mathbf{T}(0,1) = (0,1,0+1) = (0,1,1).$$

Segue a imagem em \mathbb{R}^3 :



Uma função $T : \mathbb{R}^2 \longrightarrow \mathbb{R}^3$ com $T = \{(x, y, x + y)\}$

Exemplo 12: Se tomarmos um vetor arbitrário e fazemos uma transformação linear idêntica, ou seja, $1\alpha = \alpha$, é uma transformação linear de V em V. A transformação é definida por $0\alpha = 0$, é também uma transformação linear de V em V (HOFFMAN; KUNZE, 1979).

De acordo com o exemplo acima, percebe-se, que será uma função onde o gráfico passa a reta pela origem se supormos uma função afim, \mathbb{R}^1 em \mathbb{R}^1 . Uma transformação linear mantém combinações lineares $W = [\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n]$ são vetores que pertencem a \mathbf{V} e possui seus escalares c_1, \dots, c_n , então:

$$\mathbf{T}(c_1\mathbf{v}_1,\ldots,c_n\mathbf{v}_n) = \mathbf{T}(c_1\mathbf{v}_1 + c_2\mathbf{v}_2) = c_1(\mathbf{T}\mathbf{v}_1) + c_2(\mathbf{T}\mathbf{v}_2)$$

Exemplo 13: Tomemos um caso que desejamos dobrar nosso espaço vetorial, dado um vetor $\mathbf{V} = (2,2)$; $\mathbf{V}in\mathbb{R}^2$, a transformação linear será dada por, $\mathbf{T}(x,y) = (2x,2y)in\mathbb{R}^2$. Nosso domínio e contradomínio está em \mathbb{R}^2 , portanto o resultado será por $\mathbf{W} = (2 \times 2, 2 \times 2)$ \therefore $\mathbf{W} = (4,4)$

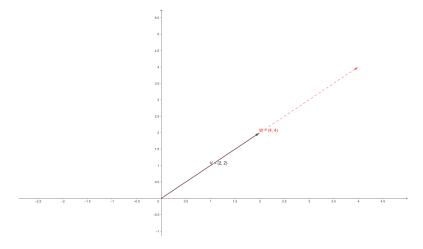


Figura 7 – Exemplo 13.

Para uma matriz de transformação linear T de V em si mesma, existe uma matriz única A de dimensão $n \times n$ que representa T. Essa matriz é definida pela seguinte propriedade:

$$T(v = Av)$$

para todo vetor v em V. A matriz A é chamada de matriz de transformação de T.

Consideremos agora no segmento da transformação linear e no campo da geometria o uso de operações como rotações, reflexões e projeções. Tomemos o espaço vetorial bidimensional \mathbb{R}^2 com base canônica $\mathbf{e}_1=(1,0)$ e $\mathbf{e}_2=(0,1)$. A rotação de 90 graus no sentido anti-horário pode ser representada pela seguinte matriz de transformação:

$$\mathbf{R} = [[0, 1], [-1, 0]]$$

A matriz R chamada de matriz de rotação, possui algumas propriedades:

1. **Ortogonalidade:** A matriz R é ortogonal, ou seja sua transporta é inversa:

$$\mathbf{R}^T = \mathbf{R}^{-1}$$

2. **Determinante:** O determinante da matriz \mathbf{R} é igual a -1.

$$\det(\mathbf{R}) = -1$$

Ao rotacionar um vetor $\mathbf{v}=(x,y)$ em 90 graus no sentido anti-horário, basta aplicar a matriz de rotação em \mathbf{v} .

$$\mathbf{v}' = \mathbf{R} \times \mathbf{v} = [[-1, 0], [0, -1]] \times [x, y] = [y, -x]$$

No caso em questão, o operador de rotação de um angulo qualquer como θ em torno e origem em \mathbb{R}^2 , tratando-se o operador $\mathbf{R}: \mathbb{R}^2 \longrightarrow \mathbb{R}^2$, resulta em $\mathbf{R}(u+v) = \mathbf{R}(u) + \mathbf{R}(v)$.

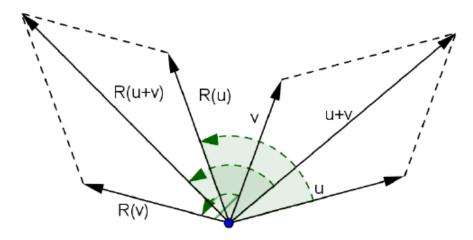


Figura 8 – Retirado de (NOGUEIRA, 2013)

3.1 Núcleo de uma Transformação Linear

Em transformações lineares. O núcleo, também chamado de espaço nulo de uma transformação linear T, denotado por N(T), é o conjunto de todos os vetores no domínio de T que são mapeados para o vetor nulo. Portanto, representa o conjunto de soluções para a equação homogênea T(x) = 0. O núcleo é definido como:

$$\mathbf{N}(\mathbf{T}) = \{ x \in \mathbf{U} \mid \mathbf{T}(x) = 0 \}$$

onde U representa o domínio de T.

Para $\mathbf{N}(\mathbf{T}) = \{\mathbf{v} \in \frac{\mathbf{V}}{\mathbf{T}(\mathbf{v})} = 0\}$, segue o diagrama:

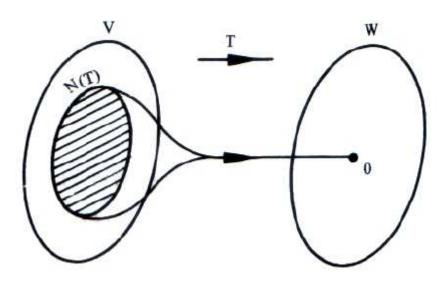


Figura 9 – Retirado de (STEINBRUCH; WINTERLE, 1987)

então, $N(T) \subset V$ e $N(T) \neq \emptyset$, pois $0 \in N(T)$, se T(0) = 0.

De acordo com (LANG, 2003), que, enfatizou a importância do núcleo na compreensão da injetividade de uma transformação linear, ou seja, a capacidade de preservar a identidade dos vetores. O núcleo de uma transformação linear possui duas propriedades, que regem:

- 1. O núcleo de uma transformação linear $T: V \longrightarrow W$ é um subespaço vetorial de V.
- 2. Uma transformação linear $T: V \longrightarrow W$ é injetora se, e somente se, $N(T) = \{0\}$.

Se $\mathbf{v})_1$ e $\mathbf{v})_2$ pertencem ao núcleo $\mathbf{N}(\mathbf{T})$ e k um número real qualquer. Então, $\mathbf{T}(\mathbf{v}_1)=0$ e $\mathbf{T}(\mathbf{v}_2)=0$. Logo:

$$\mathbf{T}(\mathbf{v}_1 + \mathbf{v}_2) = \mathbf{T}(\mathbf{v}_1) + \mathbf{T}(\mathbf{v}_2) = 0 + 0 = 0$$

portanto, $\mathbf{v}_1 + \mathbf{v}_2 \in \mathbf{N}(\mathbf{T})$.

Exemplo 14: Dado $\mathbf{T}: \mathbb{R}^2 \longrightarrow \mathbb{R} \mid (x,y) \to x+y$, o núcleo, que iremos chamar, neste caso, $\ker \mathbf{T} \in \ker \mathbf{T} = \{(x,y) \in \mathbb{R}^2; x+y=0\}$, onde a reta $y=-x \in \ker \mathbf{T} = \{(x,-x); x \in \mathbb{R}^2\}$

 \mathbb{R} = $\{x(1,-1); x \in \mathbb{R}\}$ = [(1,-1)]. A imagem da transformação, ou seja, $Im\mathbf{T} = \mathbb{R}$, todavia, um vetor $\mathbf{w} \in \mathbb{R}$, $\mathbf{w} = \mathbf{T}(\mathbf{w},0)$.

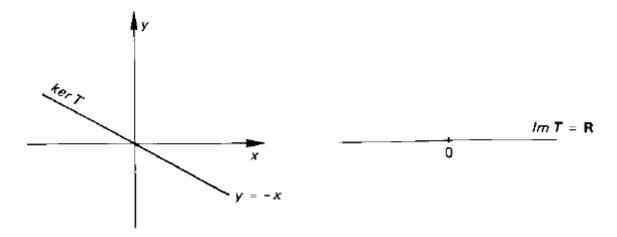


Figura 10 – Retirado de (BOLDRINI et al., 1986), pg. 152

Percebe-se que a imagem de uma transformação é $\mathbf{T}: \mathbf{V} \longrightarrow \mathbf{W}$ é um subespaço de \mathbf{W} , pois, se tomarmos dois vetores, $\mathbf{w}_1 + \mathbf{w}_2 \in Im\mathbf{T}$ e $\alpha \mathbf{w}_1 \in Im\mathbf{T}$. Existem vetores \mathbf{v} e $\mathbf{u} \in \mathbf{V} \mid \mathbf{T}(\mathbf{v}) = \mathbf{w}_1 + \mathbf{w}_2$ e $\mathbf{T}(\mathbf{u}) = \alpha \mathbf{w}_1$.

Se $\mathbf{w}_1, \mathbf{w}_2 \in Im\mathbf{T}$, existem vetores $\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2 \in \mathbf{V} \mid \mathbf{T}(\mathbf{v}_1) = \mathbf{w}_1$ e $\mathbf{T}(\mathbf{v}_2) = \mathbf{w}_2$. Tendo $\mathbf{v} = \mathbf{v}_1 + \mathbf{v}_2$ e $\mathbf{u} = \alpha \mathbf{v}_1$, logo:

$$\mathbf{T}(\mathbf{v}) = \mathbf{T}(\mathbf{v}_1 + \mathbf{v}_2) = \mathbf{T}(\mathbf{v}_1) + \mathbf{T}(\mathbf{v}_2) = \mathbf{w}_1 + \mathbf{w}_2$$

e $\mathbf{T}(\mathbf{u}) = \mathbf{T}(\alpha \mathbf{v}_1) = \alpha \mathbf{T}(\mathbf{v}_1) = \alpha \mathbf{w}_1$, portanto, $Im\mathbf{T}$ é um subespaço vetorial de \mathbf{W} .

3.2 Isomorfismo

Um conceito intrigante surge com o isomorfismo. Uma transformação linear $\mathbf{T}:\mathbf{U}\longleftrightarrow\mathbf{V}$, entre espaços vetoriais \mathbf{U} e \mathbf{V} , que é bijetora. Um isomorfismo só é válido se atender a duas condições cruciais:

- 1. **Injetividade:** T é injetora, o que significa que mapeia vetores distintos do domínio para vetores distintos no contradomínio. Em outras palavras, T preserva a identidade.
- 2. **Sobrejetividade:** T é sobrejetora, mapeando todo vetor em V a partir de um vetor em U. Isso significa que a imagem de T abrange todo o espaço V.

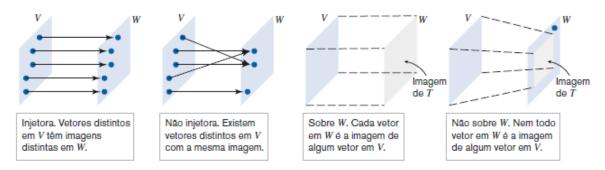


Figura 11 – Retirado de (ANTON, 2010), pg. 445

Se \mathbf{T} satisfaz ambas as condições, podemos afirmar que ela estabelece uma correspondência biunívoca entre \mathbf{U} e \mathbf{V} . Essa relação especial permite que representamos cada vetor em \mathbf{V} por um único vetor em \mathbf{U} , e vice-versa. É notável também ressaltar, que, todo espaço vetorial \mathbf{V} de dimensão n é isomorfo a \mathbb{R}^n , portanto dois espaços vetoriais de dimensão finita são isomorfos se tiverem a mesma dimensão.

O núcleo de uma transformação e seu isomorfismo tem uma conexão que é o Teorema do Núcleo e da Imagem. Este teorema estabelece uma relação crucial entre a dimensão do núcleo, a dimensão da imagem e a dimensão do domínio de uma transformação linear T:

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

onde $Im(\mathbf{T})$ representa a imagem de $Im(\mathbf{T})$, o conjunto de todos os vetores em \mathbf{V} que são alcançados por \mathbf{T} .

O Teorema do Núcleo e da Imagem oferece ferramentas valiosas para determinar se uma transformação linear é um isomorfismo. Se a dimensão do núcleo for zero e a dimensão da imagem for igual à dimensão do domínio, podemos concluir que T é um isomorfismo.

Teorema: Sejam E, F espaços vetoriais de dimensão finita. Para toda transformação linear $\mathbf{T}: E \longrightarrow F$ tem-se que $\dim E = \dim \mathbf{N}(\mathbf{T}) + \dim Im(\mathbf{T})$.

Se $\{\mathbf{T}(\mathbf{u}_1), \dots, \mathbf{T}(\mathbf{u}_p)\}$ é uma base de $Im(\mathbf{T})$ e $\{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_q\}$ é uma base de $\mathbf{N}(\mathbf{T})$ então $\{\mathbf{u}_1, \dots, \mathbf{u}_p, \mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_q\}$ é uma base de E. Logo, se tivemos

$$\alpha_1 \mathbf{u}_1 + \ldots + \alpha_p + \beta \mathbf{v}_1 + \ldots + \beta \mathbf{u}_q = 0,$$

então, com a transformação em ambos os membros da igualdade, obtemos

$$\alpha_1 \mathbf{T}(\mathbf{u}_1) + \ldots + \alpha_p \mathbf{T}(\mathbf{u}_p) = 0.$$

Como $\mathbf{T}(\mathbf{u}_1),\ldots,\mathbf{T}(\mathbf{u}_p)$ são \mathbf{LI} , resultando em $\alpha_1=\ldots=\alpha_p=0$. Portanto se reduz a igualdade

$$\beta_1 \mathbf{v}_1 + \ldots + \beta_a \mathbf{v}_a = 0.$$

Da mesma forma $\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_q$ são **LI**, concluí-se que $\beta_1 = \dots = \beta_q = 0$. Então ambos os vetores \mathbf{u} e \mathbf{v} são **LI**.

Agora, se considerarmos um vetor arbitrário $\mathbf{w} \in E$. Como $\mathbf{T}(\mathbf{w}) \in Im(\mathbf{T})$, definimos

$$\mathbf{T}(\mathbf{w}) = \alpha_1 \mathbf{T}(\mathbf{u}_1) + \ldots + \alpha_p \mathbf{T}(\mathbf{u}_p),$$

pois $\{\mathbf{T}(\mathbf{u}_1), \dots, \mathbf{T}(\mathbf{u}_p)\}$ é uma base da imagem de \mathbf{T} . Manipulando a expressão temos $\mathbf{T}[\mathbf{w} - (\alpha_1 \mathbf{u}_1 + \dots + \alpha_p \mathbf{u}_p)] = 0.$

Dessa forma, o vetor $\mathbf{w} - (\alpha_1 \mathbf{u}_1 + \ldots + \alpha_p \mathbf{u}_p)$ pertence ao núcleo de \mathbf{T} , podendo ser expresso como uma combinação linear dos elementos da base $\{\mathbf{v}_1, \ldots, \mathbf{v}_q\}$. Temos então

$$(\alpha_1 \mathbf{u}_1 + \ldots + \alpha_p \mathbf{u}_p) = \beta_1 \mathbf{v}_1 + \ldots + \beta_q \mathbf{v}_q,$$

ou seja, $\mathbf{w} = \alpha_1 \mathbf{u}_1 + \ldots + \alpha_p \mathbf{u}_p + \beta_1 \mathbf{v}_1 + \ldots + \beta_q \mathbf{v}_q$. O que prova que os vetores $\{\mathbf{u}_1, \ldots, \mathbf{u}_p, \mathbf{v}_1, \ldots, \mathbf{v}_q\}$ geram E e portanto constituem uma base.

4 Aplicações de Transformações Lineares

As TL têm contribuições significativas para o campo da AL. (STRANG, 2010), renomado matemático e professor do MIT - Massachusetts Institute of Technology, aborda, por exemplo, o processamento de sinais e imagens para compressão, filtragem, reconstrução e análise de dados, a análise de redes e sistemas dinâmicos da engenharia elétrica e ciência da computação, a geometria e a computação gráfica para manipular objetos em espaços tridimensionais, videogames e modelagem em três dimensões, além de cripto segurança e, mais recentemente, análise de dados em decisões gerenciais e aprendizagem de máquina.

A seguir, baseando em um estudo desenvolvido na Universidade Federal de Alagoas (AMORIM, 2017), apresentamos algumas aplicações das TL na área de engenharia.

4.1 Circuitos Elétricos

Um circuito elétrico é composto por geradores que criam correntes elétricas com magnitudes limitadas pelos resistores posicionados em série ou em paralelo, exemplificado na figura 12. Existem três unidades básicas da física: potencial elétrico V(volts = V), resistência elétrica $R(\text{ohms} = \omega)$ e corrente elétrica I(ampères = A),), como por exemplo, baterias, que mantêm a diferença de potencial constante entre seus dois terminais.

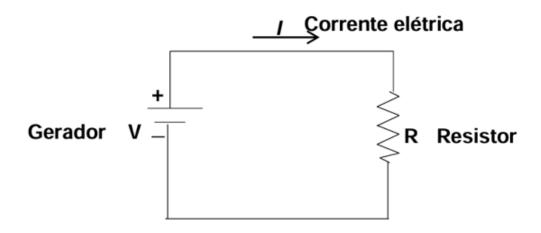


Figura 12 – Retirado de (AMORIM, 2017)

Para a montagem ou avaliação de um circuito, é necessário descobrir qual a corrente elétrica que passa em cada trecho do circuito e as quedas de potencial. Dependendo do fluxo

da corrente elétrica, as intensidades de corrente e as quedas de tensão podem ser positivas ou negativas. Três princípios básicos devem ser considerados:

• Lei de Ohm: A diferença de potencial medida através de um resistor é o produto da corrente que passa por ele e a sua resistência, representado por

$$V = R \times I$$

- , onde V é a tensão, em Volts(V, R é a resistência, em ohm(ω) e I é a corrente, em ampère(A).
- Lei da corrente de Kirchhoff: Se houver um ponto de ramificação, junção ou nó, a corrente pode se dividir e a soma das correntes que chegam no nó devem ser iguais à soma das correntes que saem do nó, representado por

$$\mathbf{I} = \mathbf{I}_1 + \mathbf{I}_2$$

• Lei das malhas ou Lei de Voltagem de Kirchhoff: A soma algébrica das variações no potencial ao longo de qualquer malha fechada deve ser igual a zero. Para exemplificar a aplicação das leis, considera-se o circuito da figura

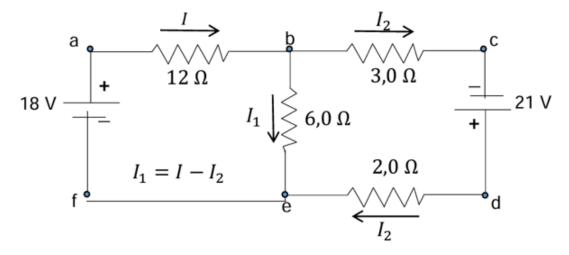


Figura 13 – Retirado de (AMORIM, 2017)

Economia e finanças: Nesta área as transformações lineares são aplicadas para descrever e analisar as relações entre variáveis econômicas, como oferta e demanda, investimentos e retornos financeiros. Elas são usadas em modelos de regressão linear, análise de séries temporais e precificação de ativos financeiros.

Engenharia e física: Na engenharia e física, as transformações lineares são fundamentais para descrever sistemas físicos e resolver problemas de engenharia. Elas são usadas em mecânica para representar sistemas de equações diferenciais lineares que descrevem o movimento de corpos sólidos e fluidos, em eletrônica para modelar circuitos elétricos lineares e em controle de sistemas para projetar controladores lineares.

No exemplo abaixo foi selecionado a área de engenharia em análise de estruturas estáticas, no qual calcula a força em cada membro que compõe a estrutura, no caso das treliças que será o caso analise temos barras e juntas.

Em análise de estruturas estáticas, uma aplicação comum de transformação linear é na resolução de sistemas de equações lineares para determinar as forças internas e externas em cada membro da estrutura.

Por exemplo, considere uma treliça, que é uma estrutura composta por membros retos ligados por juntas. Para analisar as forças em cada membro da treliça sob diferentes condições de carga, pode-se usar transformações lineares para representar as forças em cada membro em termos de forças externas aplicadas e das reações nas juntas.

Ao formular as equações de equilíbrio para a estrutura, elas podem ser representadas como um sistema de equações lineares. A aplicação de técnicas de álgebra linear, como métodos de matriz e transformações, permite resolver eficientemente esses sistemas e determinar as forças em cada membro da treliça. Essa análise é crucial para garantir que a estrutura seja segura e capaz de suportar as cargas esperadas. Suponha que temos uma treliça simples com três membros e quatro nós, como mostrado abaixo:

Podemos atribuir forças desconhecidas em cada membro da treliça (F1, F2, F3) e forças de reação nas juntas (R1x, R1y, R3x, R3y). Podemos então escrever as equações de equilíbrio para cada nó:

Para o nó 1:

$$\sigma Fx=R1x-F1=0$$
 $\sigma Fy=R1y=0$ Para o nó 2:
$$\sigma Fx=-F1=0$$
 $\sigma Fy=-F2=0$ Para o nó 3:
$$\sigma Fx=-R3x+F1=0$$
 $\sigma Fy=R3y-F3=0$

Além disso, podemos ter equações de equilíbrio global, como a soma das forças horizontais e verticais igual a zero.

Essas equações formam um sistema de equações lineares que pode ser representado na forma matricial Ax = b, onde A é a matriz de coeficientes, x é o vetor de incógnitas (neste caso, as forças em cada membro e as reações nas juntas) e b é o vetor de termos constantes (neste caso, zeros devido ao equilíbrio).

Ao resolver esse sistema linear, podemos determinar as forças em cada membro da treliça e as reações nas juntas, o que nos permite analisar a estabilidade e a integridade estrutural da treliça.

5 Considerações Finais

That's all folks!

Referências

AMORIM, S. R. de. *Quatro aplicações da álgebra linear na engenharia* — Universidade Federal de Alagoas, Delmiro Gouveia, 2017. Citado 3 vezes nas páginas 8, 32 e 33.

ANTON, H. *Elementary Linear Algebra*. John Wiley & Sons, 2010. ISBN 9780470458211. Disponível em: https://books.google.com.br/books?id=YmcQJoFyZ5gC. Citado 3 vezes nas páginas 8, 25 e 30.

BOLDRINI, J. L. et al. *Algebra Linear*. 3. ed. São Paulo: Harbra, 1986. Citado 6 vezes nas páginas 8, 16, 20, 21, 22 e 29.

CAMARGO, I. de; BOULOS, P. *Geometria analítica: um tratamento vetorial*. São Paulo: Prentice Hall, 2005. ISBN 9788587918918. Citado 2 vezes nas páginas 8 e 23.

CARVALHO, J. de. *Introdução à álgebra linear*. Instituto de Matemática Pura e Aplicado, 1971. (Monografías de matemática). Disponível em: https://books.google.com.br/books?id="cnired">cnired Cnired.

FIGUEREIDO, L. M. *Álgebra linear I*. 3. ed. [S.l.: s.n.], 2009. v. 1. ISBN 8589200442. Citado na página 14.

HOFFMAN, K.; KUNZE, R. *Álgebra Linear*. 2. ed. Rio de Janeiro: Livros Técnicos e Científicos, 1979. Citado na página 26.

LANG, S. *Álgebra Linear*. Rio de Janeiro: Ciência Moderna, 2003. ISBN 9788573932539. Citado na página 28.

LAY, D. C. *Álgebra linear e suas aplicações*. 2. ed. Rio de Janeiro: LTC, 1999. ISBN 8521611560. Citado na página 23.

NOGUEIRA, L. B. *Transformações lineraes no plano e aplicações*. Dissertação (Mestrado) — Universidade Federal de Goiás, Instituo de Matemática e Estatística, 2013. Citado 2 vezes nas páginas 8 e 27.

SOUZA SILVA, E.; COSTA DA SILVA, J. DO S. Transformações lineares: Sequencia didática e o uso do geogebra. In: ULBRA. *VII CONGRESSO INTERNACIONAL DE ENSINO DA MATEMÁTICA*. Canoas - Rio Grande do Sul, 2017. Citado na página 14.

STEINBRUCH, A.; WINTERLE, P. *Álgebra Linear*. Pearson Universidades, 1987. ISBN 9780074504123. Disponível em: https://books.google.com.br/books?id=q36CPgAACAAJ. Citado 3 vezes nas páginas 8, 25 e 28.

STRANG, G. *Álgebra linear e suas aplicações*. Cengage Learning, 2010. ISBN 9788522107445. Disponível em: https://books.google.com.br/books?id=T8QGRAAACAAJ. Citado na página 32.

ULHOA, F. C.; LOURENÇO, M. L. *Um Curso de Álgebra Linear*. 2. ed. São Paulo: EDUSP, 2018. Citado na página 16.