Cálculo Numérico e Teoria dos Grafos aplicados em simulação computacional de circuitos eletrônicos

Rafael Marasca Martins e Lucas Carvalho

Resumo —

Palavras-Chave — Circuitos, Grafos, Métodos numéricos, Simulação

I. INTRODUÇÃO

II. MATRIZES

A. Definição

De acordo com (ANTON; RORRES, 2010, p. 26), uma *matriz* é um agrupamento retangular de números e tem tamanho definido por *linhas* e *colunas*, sendo estas, respectivamente, o número de fileiras horizontais e verticais.

Uma matriz A com m linhas e n colunas $(m \times n)$ é representada da seguinte forma:

$$A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} \end{bmatrix}$$

Onde a_{ij} é o elemento na posição (i, j).

B. Soma de Matrizes

Sejam A e B matrizes com igual número de linhas e colunas na forma:

$$A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} \end{bmatrix}$$

е

$$B = \begin{bmatrix} b_{11} & b_{12} & \dots & b_{1n} \\ b_{21} & b_{22} & \dots & b_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ b_{m1} & b_{m2} & \dots & b_{mn} \end{bmatrix}$$

A soma dessas duas matrizes é dada por:

$$A + B = \begin{bmatrix} a_{11} + b_{11} & a_{12} + b_{12} & \dots & a_{1n} + b_{1n} \\ a_{21} + b_{21} & a_{22} + b_{22} & \dots & a_{2n} b_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} + b_{m1} & a_{m2} + b_{m2} & \dots & a_{mn} b_{mn} \end{bmatrix}$$

C. Igualdade de Matrizes

Duas matrizes são ditas iguais se e somente se tiverem o mesmo número de linhas e colunas e todas as suas entradas forem iguais. Ou seja, dadas A e B:

$$A = \begin{bmatrix} a_{11} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & \dots & a_{mn} \end{bmatrix}, B = \begin{bmatrix} b_{11} & \dots & b_{1n} \\ b_{21} & \dots & b_{2n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ b_{m1} & \dots & b_{mn} \end{bmatrix}$$

Tem-se que:

$$A = B \iff \begin{bmatrix} a_{11} = b_{11} & \dots & a_{1n} = b_{1n} \\ a_{21} = b_{21} & \dots & a_{2n} = b_{2n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} = b_{m1} & \dots & a_{mn} = b_{mn} \end{bmatrix}$$

D. Multiplicação de Matrizes

Seja A uma matriz $(m \times r)$ e B uma matriz $(r \times n)$, onde M e N não são necessariamente iguais, na seguinte forma:

$$A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1r} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2r} \\ a_{31} & a_{32} & \dots & a_{3r} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mr} \end{bmatrix}$$

e

$$B = \begin{bmatrix} b_{11} & b_{12} & b_{13} & \dots & b_{1n} \\ b_{21} & b_{22} & b_{23} & \dots & b_{2n} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ b_{r1} & b_{r2} & b_{r3} & \dots & b_{rn} \end{bmatrix}$$

O produto matricial entre A e B, denotado AB, será uma matriz $(m \times n)$ seguindo a regra (ANTON; ROR-RES, 2010, p. 30):

$$AB = C = \begin{bmatrix} c_{11} & c_{12} & c_{13} & \dots & c_{1n} \\ c_{21} & c_{22} & c_{23} & \dots & c_{2n} \\ c_{21} & c_{22} & c_{23} & \dots & c_{2n} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ c_{m1} & c_{m2} & c_{m3} & \dots & c_{mn} \end{bmatrix}$$

Onde

$$c_{ij} = \sum_{n=1}^{r} a_{in} b_{nj}$$

Vale ainda ressaltar que o produto matricial é anticomutativo, ou seja, $AB \equiv -BA$.

E. Matriz Transposta

Se A for uma matriz $(m \times n)$, sua matriz transposta A^T será uma matriz $(n \times m)$ obtida pela troca das linhas pelas colunas de A (ANTON; RORRES, 2010, p. 34). Ou seja, se:

$$A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ a_{31} & a_{32} & \dots & a_{3n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} \end{bmatrix}$$

Então:

$$A^{T} = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{21} & a_{31} & \dots & a_{m1} \\ a_{12} & a_{22} & a_{32} & \dots & a_{m2} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{1n} & a_{2n} & a_{3n} & \dots & a_{mn} \end{bmatrix}$$

III. SISTEMAS DE EQUAÇÕES LINEARES

A. Definição

Segundo (ANTON; RORRES, 2010, p. 2), uma vel encontrar sua solução pelo metodo (dire *equação linear de n variáveis* é uma equação que pode ser Jordan. Seja a matriz aumentada do sistema:

escrita na forma:

$$a_1x_1 + a_2x_2 + \dots + a_nx_n = b$$

Onde a_k , $k=1,2,\ldots,n$ são constantes e x_k , $k=1,2,\ldots,n$ são variáveis. Note que todos os termos são monômios de grau 1, ou seja, todas os termos são *lineares* e, portanto, a soma de todos os termos é linear.

Então, tem-se que uma equação linear é uma equação na qual figuram apenas constantes e variáveis lineares.

Pode-se expandir esse conceito. Se as variáveis $x_k, k=1,2,\ldots,n$ forem organizadas em m equações lineares, cada uma com novos coeficientes $a_k, k=1,2,\ldots,n$ e uma nova constante b, essa organização será chamada de sistema de equações lineares. Matematicamente:

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

Um sistema de equações lineares pode ter uma, nenhuma ou infinitas soluções (ANTON; RORRES, 2010, p. 4) e sua solução, caso exista, pode ser expressa por (s_1, s_2, \ldots, s_n) , onde $s_1 = x_1, s_2 = x_2, \ldots, s_n = x_n$.

B. Forma Matricial

É conveniente transformar o sistema anterior no produto de matrizes Ax = b, onde A é a matriz $(m \times n)$ dos coeficientes, b é o vetor (matriz $(m \times 1)$) dos termos constantes e x é o vetor das incógnitas (ANTON; RORRES, 2010, p. 33). Então, o sistema pode ser representado da seguinte forma:

$$Ax = b \iff \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ a_{31} & a_{32} & \dots & a_{3n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ b_3 \\ \vdots \\ b_m \end{bmatrix}$$

Dessa forma, existem diversos métodos, diretos e iterativos, que podem resolver o sistema na forma matricial.

C. Método de Gauss-Jordan

Dado um sistema linear determinado, é possível encontrar sua solução pelo metodo (direto) de Gauss-Jordan. Seja a matriz aumentada do sistema:

$$(A|B) = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{21} & \dots & a_{n1} & | & b_1 \\ a_{12} & a_{22} & \dots & a_{n2} & | & b_2 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & | & \vdots \\ a_{1n} & a_{2n} & \dots & a_{nn} & | & b_n \end{bmatrix}$$

Onde a_{ij} e b_i são entradas das matrizes dos coeficientes e das constantes, respectivamente.

O método de Gauss-Jordan consiste em realizar operações elementares sobre a matriz aumentada a fim de reduzi-la à forma escalonada reduzida por linhas (ANTON; RORRES, 2010, p. 15) como segue:

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 & \dots & 0 & | & s_1 \\ 0 & 1 & \dots & 0 & | & s_2 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & | & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & 1 & | & s_n \end{bmatrix}$$

As operações elementares permitidas são:

- 1. multiplicação da linha por escalar;
- 2. troca de linhas;
- 3. adição de uma linha com um múltilo de outra.

A fase direta (ou eliminação gaussiana) é aquela em que os números abaixo do elemento da diagonal principal são zerados, enquanto na fase inversa são zerados os elementos acima (ANTON; RORRES, 2010, p.15).

De modo geral, a linha i é multiplicada pelo recíproco do elemento na diagonal principal a_{ii} , que transforma o elemento na diagonal principal (pivô) em 1. Então, as linhas L_j abaixo e acima de i serão somadas com $-a_{ji} \cdot L_i$, sendo L_i a linha de partida, o que zera todos os elementos acima e abaixo do pivô, já que o este passou a ser unitário.

Um dos problemas do passo a passo descrito é o caso do pivô ser nulo, o que resulta em uma divisão por zero.

Para garantir a generalidade e tornar o algoritmo computacionalmente viável, é preciso adicionar um passo extra: antes de efetuar as divisões, buscar na coluna i o maior elemento em valor absoluto e, se necessário, trocar sua linha com L_i . Esse passo é chamado de Pivoteamento Parcial e é descrito por (RUGGIERO; LOPES, 1988, p. 127).

O seguinte algoritmo descreve uma implementação computacional do método, assumindo um sistema determinado de n equações e n variáveis:

Algoritmo 1 Gauss-Jordan

```
1: função PIVOPARCIAL(A, b, i)
```

```
2: maior \leftarrow Aii
```

```
indice \leftarrow i
           para j \leftarrow i até N faça
                 se |\text{maior}| < |A_{ii}| então
                      maior \leftarrow A_{ii}
                      indice \leftarrow i
                 fim se
 8:
           fim para
 9:
           se indice \neq i então
10:
                 troque A_i por A_{indice}
11:
                 troque b_i por b_{indice}
12:
           fim se
13:
14: fim função
15: função GAUSSJORDAN(A, b)
           para i \leftarrow 1 até N faça
16:
17:
                 pivoParcial(A, b, i)
18:
                 \operatorname{div} \leftarrow A_{ii}
                 \mathbf{para} \ \mathbf{j} \leftarrow i \ \mathrm{at\'e} \ \mathbf{N} \ \mathbf{faça}
19:
                      A_{ij} \leftarrow A_{ij} \cdot \frac{1}{div}
20:
                 fim para
21:
                 b_i \leftarrow b_i \cdot \frac{1}{div}
22:
                 para k \leftarrow 0 até N faça
23:
                      se k=i então
24:
                            continue
25:
26:
                      fim se
                      mult \leftarrow A_{ki}
27:
                      para 1 \leftarrow k faça
28:
                           A_{kl} \leftarrow A_{kl} - mult \cdot A_{il}
29:
30:
                      b_k \leftarrow b_k - mult \cdot b_i
31:
32:
                 fim para
           fim para
33:
34: fim função
```

D. Método de Gauss-Seidel

Muitas vezes, a utilização de métodos diretos leva a erros significativos de arredondamento (PIRES, 2015, p. 173), além de serem computacionalmente custosos. Uma possível solução para isso é o emprego de *métodos iterativos*, que consistem em gerar uma nova aproximação à solução real a cada *passo iterativo* com base em uma *função de iteração*.

Então, dado um sistema de equações lineares qualquer Ax=b, é necessário transformá-lo em um sistema do tipo x=Cx+g para resolvê-lo iterativamente (RUG-GIERO; LOPES, 1988, p. 167). Feita a transformação, toma-se o x do lado esquerdo da equação como o vetor solução aproximada no passo k+1 e o x do lado direito como o vetor solução aproximada no passo k. Ou seja:

$$x^{(k+1)} = Cx^{(k)} + a$$

Então, dado um "chute" inicial $x^{(0)}$, define-se $x^{(k+1)}$ como a função de iteração $\varphi(x)$ do sistema:

$$\varphi(x) = Cx^{(k)} + g$$

Com $k = 0, 1, 2, ..., n; n \in \mathbb{N}$.

Existem diversos meios de encontrar as matrizes C e g. Um deles é o método de Gauss-Seidel, que consiste em separar a matriz A em três matrizes: L (triangular inferior), D (diagonal) e R (triangular inferior), ou seja:

$$A = L + D + R \iff$$

$$\begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 0 & 0 & \dots & 0 \\ a_{21} & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & 0 \end{vmatrix} + \begin{vmatrix} a_{11} & 0 & \dots & 0 \\ 0 & a_{22} & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & a_{nn} \end{vmatrix} + \begin{vmatrix} 0 & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ 0 & 0 & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & 0 \end{vmatrix}$$

Então, (RUGGIERO; LOPES, 1988, p. 164) dá a seguinte demonstração:

$$Ax = b \iff (L + D + R)x = b$$

Seria conveniente ainda fatorar a matriz D da expressão A = (L + D + R). Para tal, é necessário dividir cada linha pelo elemento na diagonal principal, o que resulta nas seguintes matrizes:

$$D_1 = I = \begin{bmatrix} 1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 1 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & 1 \end{bmatrix}$$

e

$$R_1 = \begin{bmatrix} 0 & 0 & \dots & 0 \\ \frac{a_{21}}{a_{22}} & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{a_{n1}}{a} & \frac{a_{n2}}{a} & \dots & 0 \end{bmatrix}$$

e

$$L_1 = \begin{bmatrix} 0 & \frac{\omega_{12}}{a_{11}} & \dots & \frac{\omega_{1n}}{a_{11}} \\ 0 & 0 & \dots & \frac{a_{2n}}{a_{22}} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & 0 \end{bmatrix}$$

Logo, Ax = b pode ser reescrito como:

$$Ax = b \iff D(L_1 + I + R_1)x = b$$
$$\iff (L_1 + I + R_1)x = D^{-1}b$$

$$\iff L_1x + Ix + R_1x = D^{-1}b$$

$$\iff Ix = -L_1x - R_1xD^{-1}b$$

$$\iff x = -L_1x - R_1x + D^{-1}b$$

Portanto, o método de Gauss-Seidel é dado por:

$$x^{(k+1)} = \varphi(x) = -L_1 x^{(k+1)} - R_1 x^{(k)} + D^{-1} b$$

Ou ainda:

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 0 & \dots & 0 \\ a_{21} & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 0 & \dots & 0 \\ a_{21} & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & 0 \end{bmatrix} \quad \begin{cases} x^{(k+1)} + L_1 x^{(k+1)} = -R_1 x^{(k)} + D^{-1}b \\ \Leftrightarrow (L_1 + I) x^{(k+1)} = -R_1 x^{(k)} + D^{-1}b \\ \Leftrightarrow x^{(k+1)} = -(L_1 + I)^{-1} R_1 x^{(k)} + (L_1 + I)^{-1} D^{-1}b \end{cases}$$

$$\Leftrightarrow x^{(k+1)} = -(L_1 + I)^{-1} R_1 x^{(k)} + (L_1 + I)^{-1} D^{-1}b$$
 fica demonstrado que o método de Gauss-Seidel obedece a

hipótese $x^{(k+1)} = \varphi(x) = Cx^{(k)} + g$. Para o cálculo computacional do vetor solução

aproximada $x^{(k+1)}$ é dada pela seguinte fórmula (GOLUB; LOAN, 2015, p. 513):

$$x_i^{(k+1)} = \frac{1}{a_{ii}} \cdot \left(b_i - \sum_{j=1}^{i-1} a_{ij} x_j^{(k+1)} - \sum_{j=i+1}^n a_{ij} x_j^{(k)} \right)$$

Onde x_i é a i-ésima linha do vetor solução aproximada, b_i é a i-ésima linha do vetor das constantes e a_{ij} é a entrada da matriz dos coeficientes na posição (i, j).

A convergência do método de Gauss-Seidel, isto é, se a aproximação tende ao valor exato, é garantida para qualquer valor contanto que seja cumprido o critério de Sassenfeld (RUGGIERO; LOPES, 1988, p. 171). Sejam:

$$\beta_1 = \frac{1}{|a_{11}|} \cdot \sum_{j=2}^{n} |a_{1j}|$$

$$\beta_i = \frac{1}{|a_{ii}|} \cdot \left(\sum_{j=1}^{i-1} \beta_j \cdot |a_{ij}| - \sum_{j=i+1}^{n} |a_{ij}| \right)$$

O critério de Sassenfeld diz que o método convergirá se $\beta = \max_{1 \le i \le n} (\beta_i) < 1$ (RUGGIERO; LOPES, 1988, p. 173).

Além disso, dada uma tolerância esperada ε , as iterações do método de Gauss-Seidel devem ser interrompidas se $\max_{1 \leq i \leq n} |x_i^{(k)} - x_i^{(k+1)}| < \varepsilon$, ou seja se a maior distância entre os elementos do vetor solução aproximada nos passos k e k+1 for menor do que a tolerância (RUG-GIERO; LOPES, 1988, p. 155).

Assumindo um sistema com número igual de incógnitas e equações que cumpe o critério de Sassenfeld, tem-se o seguinte algoritmo para solução computacional:

Algoritmo 2 Gauss-Seidel

```
1: função GAUSSSEIDEL(A, b, x^{(0)}, \varepsilon, maxiter)
            x^{(k)} \leftarrow x^{(0)}
 2:
             x^{(k+1)} \leftarrow x^{(k)}
 3:
             para k \leftarrow 1 até maxiter faça
 4:
 5:
                   para i \leftarrow 1 até N faça
                          S_1 \leftarrow 0
 6:
                          S_2 \leftarrow 0
 7:
                         \mathbf{para}\ \mathbf{j} \leftarrow 1\ \mathrm{at\'e}\ i-1\ \mathbf{faça}
 8:
                               S_1 \leftarrow S_1 + A_{ij} * x_i^{(k+1)}
 9:
10:
                         para j \leftarrow i+1 até N faça
11:
                         S_2 \leftarrow S_2 + A_{ij} * x_j^{(k)} fim para x_i^{(k+1)} \leftarrow \frac{1}{A_{ii}} * (b_1 - S_1 - S_2)
12:
13:
14:
15:
                   se (max_{1 \leq i \leq n}|x_i^{(k)} - x_i^{(k+1)}| < \varepsilon) então
16:
17:
                   fim se
18:
                   x^{(k)} \leftarrow x^{(k+1)}
19:
             fim para
20:
21: fim função
```

IV. TEORIA DOS GRAFOS

A. Definição

Segundo (BONDY; MURTY, 1976, p. 1), um grafo é o terno ordenado $G=(V(G),E(G),\psi_G)$, onde $V(G)=v_1,v_2,\ldots,v_n,n\in\mathbb{N}$ é chamado de conjunto (não vazio) de vértices, $E(G)=e_1,e_2,\ldots,e_m,m\in\mathbb{N}$ é chamado de conjunto de arestas e ψ_G é chamada de função de incidência, que associa a cada aresta um par de vértices. Dados dois vértices u e v, a aresta e conecta u e v se $\psi(e)=uv$.

O nome *grafo* se deve à possibilidade de representar tais objetos matemáticos *graficamente* (BONDY; MURTY, 1976, p. 2). Por exemplo, seja um grafo G com 4 vértices e 5 arestas $G = (V(G), E(G), \psi_G)$, onde:

$$V(G) = v_1, v_2, v_3, v_4$$

$$E(G) = e_1, e_2, e_3, e_4, e_5$$

$$\psi(e_1) = v_1 v_2,$$

$$\psi(e_2) = v_2 v_3,$$

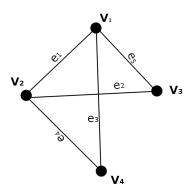
$$\psi(e_3) = v_1 v_4,$$

$$\psi(e_4) = v_2 v_4,$$

$$\psi(e_5) = v_1 v_3$$

 ${\cal G}$ pode facilmente ser representado graficamente pelo seguinte diagrama, onde cada vértice representa um ponto e cada aresta representa uma linha:

Figura 1: Exemplo (1) de um grafo



Fonte: compilação dos autores.

Um *caminho* é dado por uma sequência de vértices. Um *ciclo* é um caminho através do qual é possível "sair" de um vértice e "voltar" para o mesmo por uma aresta diferente (SEDGEWICK; WAYNE, 2011, p. 519). Se este caminho for impossível, para todos os vértices, o grafo é dito *acíclico*.

Um grafo é *conexo* se existir pelo menos um caminho de qualquer vértice à qualquer outro vértice (SED-GEWICK; WAYNE, 2011, p. 519).

B. Matriz de Incidência

Uma forma conveniente de representar um grafo é pela chamada $matriz\ de\ incidência$. Seja G um grafo com v vértices e e arestas. G pode ser escrito em termos de uma matriz $v\times e\ M(G)=[m_{ij}]$, onde m_{ij} (a entrada da matriz na i-ésima linha e na j-ésima coluna) representa quantas vezes (entre 0 e $2)\ v_i$ e e_j são incidentes, ou seja, quantas vezes a aresta e_j se "encontra" com o vértice v_i (BONDY; MURTY, 1976, p. 7). Dois vértices v_a e v_a possuem uma aresta e_c entre si se e somente se $m_{ac}=m_{bc}\neq 0$.

A matriz de incidência que representa o grafo do exemplo anterior é, nesse caso:

$$M(G) = \begin{bmatrix} & e_1 & e_2 & e_3 & e_4 & e_5 \\ & - & - & - & - & - & - \\ v_1 | & 1 & 0 & 1 & 0 & 1 \\ v_2 | & 1 & 1 & 0 & 1 & 0 \\ v_3 | & 0 & 1 & 0 & 0 & 1 \\ v_4 | & 0 & 0 & 1 & 1 & 0 \end{bmatrix}$$

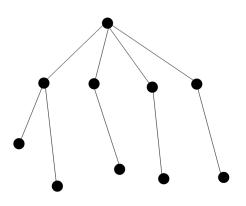
Pode-se reparar que, por exemplo, $m_{11} = m_{21}$, o

que indica (e pode ser verificado na figura 1) que e_1 é uma conexão entre v_1 e v_2 . Nota-se também que três arestas incidem com v_1 .

C. Árvore Geradora

Por definição, uma *árvore* é um grafo conexo acíclico (SEDGEWICK; WAYNE, 2011, p. 520), como explicitado na figura 2:

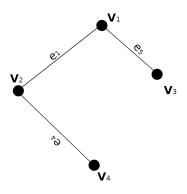
Figura 2: Exemplo de árvore



Fonte: compilação dos autores.

Uma árvore geradora de um grafo conexo G é um subgrafo que contém todos os vértices (e não necessariamente todas as arestas) de G mas nenhum de seus ciclos. Uma árvore geradora do exemplo (1) pode ser:

Figura 3: Árvore geradora de (1)

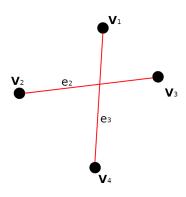


Fonte: compilação dos autores.

 $\mbox{Uma \'arvore co-geradora} \mbox{ de um grafo conexo } G \mbox{ \'e uma \'arvore formada pelas arestas (e seus respectivos} \mbox{}$

vértices) que não aparecem na árvore geradora (THULA-SIRAMAN, 2002, p. 834). Suas arestas são chamadas de *acordes*. A árvore co-geradora do exemplo anterior é:

Figura 4: Árvore co-geradora de (1)

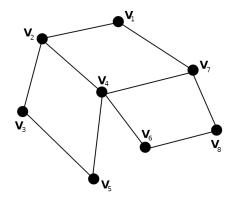


Fonte: compilação dos autores.

É possível ainda encontrar uma árvore geradora para qualquer grafo conexo computacionalmente. Para tal, basta realizar uma *busca em profundidade* no grafo e então a árvore geradora será o caminho percorrido pela busca.

A busca em profundidade (ou DFS) consiste em dois passos simples: visitar um vértice inicial e recursivamente visitar todos os seus vizinhos ainda não visitados (SEDGEWICK; WAYNE, 2011, p. 531). Seja, por exemplo, o seguinte grafo *G*:

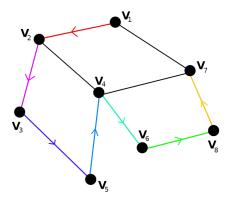
Figura 5: Exemplo (2) de um grafo



Fonte: compilação dos autores.

A seguinte figura mostra o percurso da DFS partindo de v_1 , onde cada cor representa um passo do algoritmo:

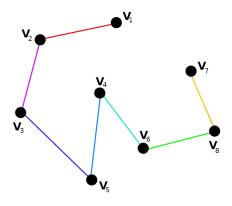
Figura 6: DFS sobre (2)



Fonte: compilação dos autores.

É fácil perceber que o subgrafo formado pelas arestas destacadas é uma árvore geradora de G:

Figura 7: Arvore Gerada pela DFS



Fonte: compilação dos autores.

O seguinte algoritmo representa uma implementação computacional do tópico discutido, assumindo um grafo conexo G e uma árvore inicialmente vazia T:

Algoritmo 3 Árvore Geradora

- 1: **função** arvore $\operatorname{GeradoraDFS}(G, T, v)$
- 2: Marque v como visitado
- 3: Insira $v \in T$
- 4: **para** Todos os vizinhos v_i não visitados de v **faça**
- 5: Insira a aresta que conecta $v \in v_i \text{ em } T$
- 6: arvoreGeradoraDFS(G, T, v_i)
- 7: **fim para**
- 8: fim função

D. Encontrando os Ciclos de um Grafo

Uma forma possível de encontrar os ciclos em um grafo é através de uma adaptação do algoritmo descrito por (PATON, 1969). A ideia geral é encontrar uma árvore geradora T do grafo G e a cada passo inserir uma aresta $e_i \in (E(G)-E(T))$ em T, encontrar o ciclo gerado pela adição de e_i e remover e_i de T, até que todas as arestas tenham passado pelo processo.

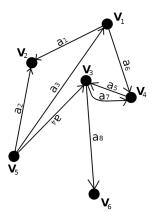
Algoritmo 4 Encontra Ciclos

```
1: \mathbf{fun\tilde{qao}} \  \, \mathrm{ENCONTRACICLOS}(G)
2: T \leftarrow arvoreGeradoraDFS(G,T,v_1)
3: \mathbf{para} \  \, \mathrm{Todas} \  \, \mathrm{as} \  \, \mathrm{arestas} \  \, e_i \  \, \mathrm{em} \  \, E(G) \  \, \mathbf{faça}
4: \mathrm{Insira} \  \, e_i \  \, \mathrm{em} \  \, T
5: \mathrm{Encontre} \  \, \mathrm{o} \  \, \mathrm{único} \  \, \mathrm{ciclo} \  \, \mathrm{presente} \  \, \mathrm{em} \  \, T
6: \mathrm{Remova} \  \, e_i \  \, \mathrm{de} \  \, T
7: \mathrm{fim} \  \, \mathbf{para}
8: \mathrm{fim} \  \, \mathbf{fun\tilde{qao}}
```

E. Digrafo e Multigrafo

Um grafo direcionado (ou digrafo) é um grafo no qual os vértices extremos de uma aresta podem (mas não necessariamente devem) estar conectados por uma via de mão única (SEDGEWICK; WAYNE, 2011, p. 566). Ou seja, dados dois vértices v_1 e v_2 , uma aresta e_1 pode representar um caminho de v_1 à v_2 mas não necessariamente o contrário. Nesse caso, a aresta é chamada de arco. Graficamente, os arcos são representados por setas que ligam dois vértices:

Figura 8: Exemplo de digrafo



Fonte: compilação dos autores.

Convencionando na matriz de incidência $m_{ij}=1$ se o arco a_j sai do vértice v_i e $m_{ij}=-1$ se o arco a_j chega ao vértice v_i , a seguinte matriz de incidência representa o

digrafo anterior:

$$M = \begin{bmatrix} a_1 & a_2 & a_3 & a_4 & a_5 & a_6 & a_7 & a_8 \\ - & - & - & - & - & - & - & - & - \\ v_1 | & 1 & 0 & -1 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ v_2 | & -1 & -1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ v_3 | & 0 & 0 & 0 & -1 & -1 & 0 & 1 & 1 \\ v_4 | & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & -1 & -1 & 0 \\ v_5 | & 0 & 1 & 1 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ v_6 | & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & -1 \end{bmatrix}$$

Note que há mais de um arco entre v_3 e v_4 . A um grafo que permite esse tipo de comportamento se dá o nome de *multigrafo*.

V. Circuitos Elétricos

A. Definição

Segundo (SADIKU; ALEXANDER, 2013, p. 4), um *circuito elétrico* é basicamente uma conexão entre componentes elétricos. Estes componentes são chamados de *elementos* do circuito. Nesse trabalho são abordados apenas *fontes de tensão constante* e *resistores*.

Fontes de tensão constante são dispositivos que geram uma *força eletromotriz* (ou diferença de potencial), ou seja, realizam *trabalho* para deslocar *cargas elétricas* (SADIKU; ALEXANDER, 2013, p. 8). A unidade da diferença de potencial (DDP) é o *volt* (V) (SADIKU; ALEXANDER, 2013, p. 9). A esse deslocamento de cargas se dá o nome de *corrente elétrica*, medida em *ampères* (A) (SADIKU; ALEXANDER, 2013, p. 6).

Resistores são elementos que se submetidos à uma DDP, *opõem-se* à passagem de corrente elétrica (SADIKU; ALEXANDER, 2013, p. 28) de acordo com sua *resistência*. Essas três quantidades são relacionadas pela *Lei de Ohm*:

$$V = R \cdot I$$

Onde V é a diferença de potencial, R é a resistência do elemento resistivo e I é a corrente que atravessa o elemento (SADIKU; ALEXANDER, 2013, p. 28).

B. Diagramas

É conveniente ainda representar os componentes elétricos graficamente para análise, sem ser necessário que se construa um circuito concreto.

A seguinte figura mostra como um resistor inserido entre dois pontos A e B pode ser representado:

Figura 9: Diagrama de um resistor



Fonte: compilação dos autores.

A próxima figura expõe a representação gráfica de uma fonte de tensão constante entre A e B:

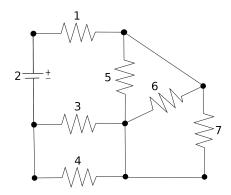
Figura 10: Diagrama de uma fonte de tensão



Fonte: compilação dos autores.

Então, estes elementos podem ser combinados a fim de gerar circuitos mais complexos. A seguir, expõe-se um exemplo desse tipo:

Figura 11: Diagrama de um circuito resistivo

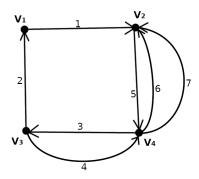


Fonte: compilação dos autores.

C. Representação por Grafos

Apesar dos diagramas serem convenientes para seres humanos visualizarem o comportamento de circuitos elétricos, a interpretação direta deles é muito difícil computacionalmente. Note, porém, que o diagrama é composto basicamente por vértices e arestas. Então, é possível rede- e diz que (BORUAH; GOGOI; CHUTIA, 2017, p. 945): senhar o diagrama como um digrafo, tomando os vértices como pontos sob diferentes potenciais e os arcos (com a mesma numeração) como os componentes elétricos, assim como mostrado por (THULASIRAMAN, 2002, p. 838). Então, o seguinte grafo representa o circuito anterior:

Figura 12: Grafo do circuito resistivo



Fonte: compilação dos autores.

O sentido dos arcos representa o sentido da corrente que será assumido na simulação. Então, a matriz de incidência resultante é:

$$M = \begin{bmatrix} a_1 & a_2 & a_3 & a_4 & a_5 & a_6 & a_7 \\ - & - & - & - & - & - & - & - \\ v_1 | & 1 & -1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ v_2 | & -1 & 0 & 0 & 0 & 1 & -1 & -1 \\ v_3 | & 0 & 1 & -1 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ v_4 | & 0 & 0 & 1 & -1 & -1 & 1 & 1 \end{bmatrix}$$

Os arcos que se incidem nos mesmos dois vértices são componentes em paralelo. Dois arcos que formam um caminho $v_i - v_j$, $v_j - v_k$, sendo os únicos arcos incidentes entre v_i , v_j e v_j , v_k , são dois componentes em série.

D. Solução Computacional

Resolver um circuito elétrico consiste em utilizar o princípio de conservação da carga elétrica e o princípio de conservação de energia para encontrar todas as variáveis desconhecidas dos componentes. Comumente são conhecidas apenas a tensão da fonte e as resistências dos resistores.

O método utilizado neste artigo consiste em uma adaptação dos métodos expostos em (THULASIRAMAN, 2002) e (BORUAH; GOGOI; CHUTIA, 2017).

A Lei das Tensões de Kirchhoff é a aplicação do princípio de conservação de energia aos circuitos elétricos

$$\sum_{k=1}^{e} b_{rk} V_k = 0$$

Onde e é o número de arcos do grafo, b_{rk} é a entrada na posição rk da matriz B dos ciclos de G e V_k é a tensão através de um arco. Em outras palavras, diz que a soma das tensões em um ciclo é nula.

Já a Lei das Correntes de Kirchhoff enuncia o emprego do princípio da conservação de carga elétrica aos circuitos elétricos da seguinte forma (BORUAH; GOGOI; CHUTIA, 2017, p. 945):

$$\sum_{k=1}^{e} a_{rk} I_k = 0$$

Onde a_{rk} é a entrada na posição rk da matriz de incidência A do grafo G, I_k é a corrente que flui pela aresta k e e é o número de arcos do grafo. Em outras palavras, diz que a soma das correntes em um nodo é nula.

A matriz B dos ciclos fundamentais é uma matriz onde cada linha representa um ciclo fundamental do grafo G e cada coluna representa um arco presente no ciclo de acordo com as seguintes regras (BORUAH; GOGOI; CHUTIA, 2017, p. 948):

- $b_{ij} = 1$ se o galho b_j no ciclo fundamental e sua referência têm a mesma orientação;
- $b_{ij} = -1$ se o galho b_j no ciclo fundamental e sua referência têm orientações opostas;
- $b_{ij} = 0$ se o galho b_j não está no ciclo fundamental.

A matriz R das resistências é uma matriz diagonal quadrada $e \times e$, onde e é o número de arcos no grafo, cujos elementos r_{ii} representam a resistência no arco i. Então, (BORUAH; GOGOI; CHUTIA, 2017, p. 949) fornece a seguinte dedução:

Dada uma tensão V_{sk} em um galho k, com corrente r_k e resistência r_k . Pela lei de Ohm:

$$v_k = z_k i_k + V_{sk}$$

Na forma matricial:

$$V_b = R_b I_b + V_s$$

Mas a lei das tensões de Kirchhoff na forma matricial é escrita como:

$$BV_b = 0$$

$$\iff B(R_bI_b + V_s) = 0$$

$$\iff BR_bI_b = -BV_s$$

Mas, sabemos que $I_b = B^t I_L$, onde I_L é a corrente no ciclo e B^t é a transposta de B. Então:

$$BR_bB^tI_L = -BV_s$$

Como B,R e B^t são conhecidos e formam uma matriz quadrada, I_L é uma matriz coluna de incógnitas e $-BV_s$ é uma matriz coluna de constantes, a equação anterior é equivalente a um sistema linear na forma Ax=b. Logo, basta resolver o sistema e substituir em $I_b=B^tI_L$ para encontrar todas as correntes.

Então, foi implementado o seguinte algoritmo para a solução computacional de circuitos elétricos, assumindo A como a matriz de incidência do grafo, R como a matriz de resistência, B como a matriz dos ciclos fundamentais, I como a matriz das correntes e V como a matriz das tensões:

Algoritmo 5 Solucionador de Circuitos

```
1: função RESOLVECIRCUITO(A, R, B, I, V)
         B \leftarrow encontraCiclos(A)
 2:
         M \leftarrow BR_bB^t
 3:
         n \leftarrow -BV_s
 4:
         x^{(0)} \leftarrow \text{vetor nulo}
 5:
         se M atende ao critério de Sassenfeld então
 6:
             I_L \leftarrow gaussSeidel(M, n, x^{(0)}, 10^{-8}, 10^3)
 7:
 8:
             I_L \leftarrow gaussJordan(M, n)
 9:
         fim se
10:
         I_b \leftarrow B^t I_L
11:
12: fim função
```

Ao fim do algoritmo, são conhecidas todas as correntes e tensões e, portanto, o circuito passa a ser determinado.

VI. RESULTADOS

VII. CONCLUSÃO

REFERÊNCIAS

ANTON, H.; RORRES, C. *Álgebra Linear*: com aplicações. 10. ed. São Paulo: BOOKMAN COMPANHIA EDITORA LTDA., 2010. 762 p. ISBN 978-04-704-3205-1.

BONDY, J. A.; MURTY, U. S. R. *Graph Theory*: With applications. 1. ed. Ontario: North Holland, 1976. 264 p. ISBN 0-444-19451-7.

BORUAH, C.; GOGOI, K.; CHUTIA, C. Analysis of some electrical circuits with the help of graph theory using

network equilibrium equations. *International Journal of Innovative Research in Science, Engineering and Technology*, India, v. 6, n. 1, p. 944–953, jan. 2017.

GOLUB, G. H.; LOAN, C. F. V. *Matrix Computations*. 3. ed. Baltimore: The Johns Hopkins University Press, 2015. 694 p. ISBN 978-0-8018-5414-9.

PATON, K. An algorithm for finding a fundamental set of cycles of a graph. *Communications of the ACM*, Londres, v. 12, n. 9, p. 514–518, set. 1969.

PIRES, A. de A. *Cálculo Numérico*: Prática com algoritmos e planilhas. 1. ed. São Paulo: Editora Atlas S.A., 2015. 225 p. ISBN 978-85-224-9882-6.

RUGGIERO, M. A. G.; LOPES, V. L. da R. *Cálculo Numérico*: Aspectos teóricos e computacionais. 2. ed. São Paulo: Makron Books, 1988. 424 p. ISBN 978-85-346-0204-4.

SADIKU, M. N. O.; ALEXANDER, C. K. *Fundamentos de Circuitos Elétricos*. 5. ed. São Paulo: AMGH Editora Ltda., 2013. 874 p.

SEDGEWICK, R.; WAYNE, K. *Algorithms*. 4. ed. Nova Jersey: Addison-Wesley, 2011. 956 p. ISBN 978-0-321-57351-3.

THULASIRAMAN, K. Circuit theory. *Encyclopedia of Physical Science and Technology*, Oklahoma, v. 2, p. 831–841, 2002.