

# EP1

## MAP3121

Alessandro Brugnera Silva

Abril 2022

## 1 Introdução

Matrizes frequentemente são comuns em muitas áreas das ciências e das engenharias. Representando modelagens matemáticas de fenômenos reais, podendo ser modelos de espaço de estados, matrizes de rigidez ou até simulações matemáticas [2].

Em muitas dessas áreas, são necessárias operações matriciais de matrizes de grande ordem, as quais muitas vezes são tridiagonais. A matriz tridiagonal genérica que tem uma dimensão  $n \times n$  pode ser armazenada em localizações de memória  $3n-2$  usando três vetores. O que gera uma economia de poder computacional e de memória, tornando o processo mais barato e rápido.

Para realizar estas operações matemáticas (inversões, decomposições, cálculos de determinante, cálculo de autovalores) de forma mais eficiente, diversos métodos estão disponíveis e estão sendo estudados, como método de Thomas, método de Cholesky e além de métodos baseados em decomposições LU. [1] [3] [4] [5]. O presente artigo discute a utilização de método de decomposição LU, a partir de uma simplificação do método de eliminação Gaussiana sem pivotamento, expandindo-o para matrizes tridiagonais cíclicas.

## 2 Método

### 2.1 Operações Matriciais

No livro [6] a importância das simplificações matemáticas para as diversas operações possíveis são discutidas e apresentadas, além dos resultados obtidos que geraram os avanços em softwares de modelagem e simulação como Autocad<sup>®</sup>, Revit<sup>®</sup>, Ansis<sup>®</sup> etc. Além de possibilitar cálculos matemáticos mais complexos em sistemas embarcados como algoritmos de aprendizado de máquina e simulações.

## 2.2 Matrizes Tridiagonais

Matrizes diagonais, razoavelmente comuns em representações matemáticas de sistemas modelados por elementos finitos [2], necessitam de algoritmos eficientes para reduzir gasto computacional e tempo em cálculos de simulação numérica. O cálculo de autovalores, autovetores e inversão pode ser caro computacionalmente com matrizes de grande dimensão, para isso métodos confiáveis de cálculo numérico são necessários. Preferencialmente métodos que possam ser resolvidos paralelamente, no qual o uso de GPUs pode acelerar o cálculo e ainda mantendo resultados com precisões aceitáveis [7].

### 2.2.1 Matrizes Tridiagonais cíclicas

No tratamento numérico de certos problemas envolvendo periodicidade, surgem sistemas tridiagonais cíclicos onde a matriz tridiagonal apresenta 2 termos extras como na figura abaixo:

$$A = \begin{bmatrix} b_1 & c_1 & & & a_1 \\ a_2 & b_2 & c_2 & & \\ & \ddots & \ddots & \ddots & \\ & & a_{n-1} & b_{n-1} & c_{n-1} \\ c_n & & & a_n & b_n \end{bmatrix}$$

Figure 1: Exemplo de decomposição LU para matriz 3x3

## 2.3 Decomposição LU

O método de decomposição LU foi introduzido por Alan Turing em 1948, que também criou a máquina Turing. Este método de decomposição de uma matriz como produto de duas matrizes triangulares com diversas aplicações, como a solução de um sistema de equações, que por si só é parte integrante de muitas aplicações, encontrar o inverso de uma matriz e encontrar o determinante da matriz. Basicamente o método de decomposição LU é útil sempre que é possível modelar o problema a ser resolvido em forma de matriz. A conversão para a forma matricial e a solução com matrizes triangulares facilita a realização de cálculos no processo de encontrar a solução. [8]. A partir de agora representado por:

$$A = LU \tag{1}$$

No presente artigo, as decomposições foram executados utilizando o seguinte algoritmo implementado em linguagem Python<sup>®</sup> com auxílio da biblioteca NumPy<sup>®</sup> para manejo de vetores.

$$\begin{bmatrix} A_{11} & A_{12} & A_{13} \\ A_{21} & A_{22} & A_{23} \\ A_{31} & A_{32} & A_{33} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} l_{11} & 0 & 0 \\ l_{21} & l_{22} & 0 \\ l_{31} & l_{32} & l_{33} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & u_{12} & u_{13} \\ 0 & 1 & u_{23} \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

Figure 2: Exemplo de decomposição LU para matriz 3x3

**para**  $i=1, \dots, n$  **faça**

$$U_{ij} = A_{ij} - \sum_{k=1}^{i-1} L_{ik} U_{kj}, \quad j = i, \dots, n$$

$$L_{ji} = \left( A_{ji} - \sum_{k=1}^{i-1} L_{jk} U_{ki} \right) / U_{ii}, \quad j = i+1, \dots, n$$

**fim**

Figure 3: Pseudocódigo de decomposição LU baseado em decomposição Gaussiana sem pivotamento

## 2.4 Sistemas lineares

No presente artigo, os métodos de decomposição LU serão utilizados para resolução de sistemas no formato  $A * x = b$ . Nos quais as matrizes  $A$  são tridiagonais cíclicas e não cíclicas.

A resolução de sistemas lineares decompostos em LU, pode ser simplificado nas seguintes equações.

$$Ly = b \quad (2)$$

$$Ux = y \quad (3)$$

Que vem de 1 e do sistema linear  $A * x = b$ :

$$LUx = b$$

$$Ux := y$$

$$Ly = b$$

### 2.4.1 Não cíclicos

Para resolução de sistemas não cíclicos o cálculo é mais simples, pois o cálculo do sistema é simplificado com o cálculo de dois sistemas lineares de matrizes triangulares. Na implementação, esta matriz é armazenada como vetores, utilizando menos memória; também utilizando somente um laço (algoritmo  $\mathcal{O}(n)$ ), que é essencial para matrizes de grande dimensões.

### 2.4.2 Cíclicos

O sistema  $A * x = b$  para matrizes tridiagonais cíclicas pode ser simplificado para, baseado na representação da figura 1:

$$T\tilde{x} + x_nv = \tilde{d} \quad (4)$$

$$w^t\tilde{x} + x_nb_n = d \quad (5)$$

$$x_n = \frac{d_n - c_n\tilde{y}_1 - a_n\tilde{y}_{n-1}}{b_n - c_n\tilde{z}_1 - a_n\tilde{z}_{n-1}} \quad (6)$$

$$\tilde{x} = \tilde{y} - x_n\tilde{z} \quad (7)$$

Esta simplificação separa o sistema na parte sem a influência dos termos adicionais representada por 4, e na parte dos termos adicionais representada por 5. Para isso são necessários variáveis extras (8, 9) para separar o sistema em sistemas tridiagonais (10, 11), que serão resolvidos utilizando o algoritmo da Decomposição LU.

$$v = (a_1, 0, \dots, 0, c_{n-1})^t \quad (8)$$

$$w = (c_n, 0, \dots, 0, a_n)^t \quad (9)$$

$$T\tilde{y} = \tilde{d} \quad (10)$$

$$T\tilde{z} = \tilde{v} \quad (11)$$

## 3 Resultados

### 3.1 Sistema testado

#### 3.1.1 n=10

Para testar o desempenho do algoritmo foi proposto realizar o cálculo do sistema linear de ordem n representado por:

$$\begin{aligned} a_i &= \frac{2i-1}{4i}, \quad 1 \leq i \leq n-1, \quad a_n = \frac{2n-1}{2n}, \\ c_i &= 1 - a_i, \quad 1 \leq i \leq n, \\ b_i &= 2, \quad 1 \leq i \leq n, \\ d_i &= \cos\left(\frac{2\pi i^2}{n^2}\right), \quad 1 \leq i \leq n. \end{aligned}$$

Figure 4: Representação de sistema linear genérico de ordem n

Para n=10, as seguintes matrizes são representadas:

2	2.50e-1	0	0	0	0	0	0	0	0
6.25e-1	2	3.75e-1	0	0	0	0	0	0	0
0	5.83e-1	2	4.17e-1	0	0	0	0	0	0
0	0	5.62e-1	2	4.38e-1	0	0	0	0	0
0	0	0	5.50e-1	2	4.50e-1	0	0	0	0
0	0	0	0	5.42e-1	2	4.58e-1	0	0	0
0	0	0	0	0	5.36e-1	2	4.64e-1	0	0
0	0	0	0	0	0	5.31e-1	2	4.69e-1	0
0	0	0	0	0	0	0	5.28e-1	2	4.72e-1
0	0	0	0	0	0	0	0	5.25e-1	2

Table 1: Matriz A para n=10

$$b = [1.09.7e - 18.4e - 15.4e - 16.1e - 17 - 6.4e - 1 - 1.0 - 6.4e - 13.7e - 11.0]^t$$

### 3.1.2 n=20

Para o sistema com n=20, os seguintes vetores foram utilizados para cálculo:

a[1:10]	7.5-1	6.2-1	5.8-1	5.6-1	5.5-1	5.4-1	5.4-1	5.3-1	5.3-1	5.3-1
a[11:20]	5.2-1	5.2-1	5.2-1	5.2-1	5.2-1	5.2-1	5.1-1	5.1-1	5.1-1	5.1-1
b[1:10]	2.0	2.0	2.0	2.0	2.0	2.0	2.0	2.0	2.0	2.0
b[11:20]	2.0	2.0	2.0	2.0	2.0	2.0	2.0	2.0	2.0	2.0
c[1:10]	2.5e-1	3.8e-1	4.2e-1	4.4e-1	4.5e-1	4.6e-1	4.6e-1	4.7e-1	4.7e-1	4.7e-1
c[11:20]	4.8e-1	4.8e-1	4.8e-1	4.8e-1	4.8e-1	4.8e-1	4.9e-1	4.9e-1	4.9e-1	4.9e-1
d[1:10]	1.0	1.0	9.9e-1	9.7e-1	9.2e-1	8.4e-1	7.2e-1	5.4e-1	2.9e-1	6.1e-17
d[11:20]	-3.2e-1	-6.4e-1	-8.8e-1	-1.0	-9.2e-1	-6.4e-1	-1.7e-1	3.7e-1	8.2e-1	1.0

Table 2: Vetores do sistema linear para n=20

## 3.2 Solução do Sistema

Soluções dos sistemas tridiagonais cíclicos propostos na seção 3.1.

### 3.2.1 n=10

X <sub>1</sub>	X <sub>2</sub>	X <sub>3</sub>	X <sub>4</sub>	X <sub>5</sub>	X <sub>6</sub>	X <sub>7</sub>	X <sub>8</sub>	X <sub>9</sub>	X <sub>10</sub>
3.1e-1	3.3e-1	2.9e-1	1.9e-1	8.1e-04	-2.3e-1	-3.8e-1	-2.6e-1	1.6e-1	3.8e-1

Table 3: Solução para n=10

### 3.2.2 n=20

X <sub>1</sub>	X <sub>2</sub>	X <sub>3</sub>	X <sub>4</sub>	X <sub>5</sub>	X <sub>6</sub>	X <sub>7</sub>	X <sub>8</sub>	X <sub>9</sub>	X <sub>10</sub>
3.3e-1	3.3e-1	3.3e-1	3.2e-1	3.1e-1	2.8e-1	2.4e-1	1.8e-1	9.9e-02	5.8e-05
X <sub>10</sub>	X <sub>12</sub>	X <sub>13</sub>	X <sub>14</sub>	X <sub>15</sub>	X <sub>16</sub>	X <sub>17</sub>	X <sub>18</sub>	X <sub>19</sub>	X <sub>20</sub>
-1.1e-1	-2.2e-1	-3.0e-1	-3.4e-1	-3.2e-1	-2.2e-1	-6.0e-02	1.3e-1	2.9e-1	3.5e-1

Table 4: Solução para n=20

## 4 Conclusão

A resolução de sistemas de equações é essencial para qualquer software que utiliza modelagens matemáticas, assim utilizar métodos eficientes e confiáveis é essencial. A decomposição LU aliada a eliminação Gaussiana se mostrou eficiente para resolução de sistemas tridiagonais cíclicos nestas condições.

As simplificações apresentam resultados coerentes com erros quadráticos médios inferiores a  $10^{-15}$  independentemente do tamanho do sistema e com uma resolução quase instantânea para sistemas tridiagonais cíclicos até n=50.000. Com n=10.000 a resolução leva em média 0,1047 segundos e para n=50.000 a resolução leva em média 0.5007 segundos.

Para sistemas aleatórios gerados usando distribuições gaussianas, os resultados também são satisfatórios com erro quadrático médio similar aos "solvers" da biblioteca linalg do NumPy<sup>®</sup> na casa de  $10^{-16}$ .

## References

- [1] Ufrgs.br. 2022. Método da matriz tridiagonal. Disponível em: [https : //www.ufrgs.br/reamat/CalculoNumerico/livro - py/sdsl - metodo\\_da\\_matriz\\_tridiagonal.html](https://www.ufrgs.br/reamat/CalculoNumerico/livro-py/sdsl-metodo_da_matriz_tridiagonal.html). Acesso em 18 Abril 2022.
- [2] Moawwad E.A. El-Mikkawy, On the inverse of a general tridiagonal matrix, Applied Mathematics and Computation, Volume 150, Issue 3, 2004, Pages 669-679, ISSN 0096-3003, [https://doi.org/10.1016/S0096-3003\(03\)00298-4](https://doi.org/10.1016/S0096-3003(03)00298-4).
- [3] Lee, W. T. (2011). Tridiagonal matrices: Thomas algorithm. MS6021, Scientific Computation, University of Limerick.
- [4] El-Mikkawy, M. E. (2004). On the inverse of a general tridiagonal matrix. Applied Mathematics and Computation, 150(3), 669-679.
- [5] Meurant, G. (1992). A review on the inverse of symmetric tridiagonal and block tridiagonal matrices. SIAM Journal on Matrix Analysis and Applications, 13(3), 707-728.
- [6] Golub, G. H., and Van Loan, C. F. (2013). Matrix computations. JHU press.
- [7] Bisseling, R. H., and van de Vorst, J. G. (1988, June). Parallel LU decomposition on a transputer network. In Conference Organized by Koninklijke/Shell-Laboratory, Amsterdam (pp. 61-77). Springer, Berlin, Heidelberg.
- [8] Mathematics — L U Decomposition of a System of Linear Equations - GeeksforGeeks. (n.d.). GeeksforGeeks. <https://www.geeksforgeeks.org/l-u-decomposition-system-linear-equations/>
- [9] Batista, M., Karawia, A. R. A. I. (2008). A Note on the Use of the Woodbury Formula To Solve Cyclic Block Tri-Diagonal and Cyclic Block Pentadiagonal Linear Systems of Equations. arXiv preprint arXiv:0806.3639.