

**UNIVERSIDADE FEDERAL DO RIO GRANDE DO NORTE**  
**CENTRO DE TECNOLOGIA**  
**DEPARTAMENTO DE ENGENHARIA DE COMPUTAÇÃO E AUTOMAÇÃO**

**Perfilagem do algoritmo de Decomposição LU**

**Discentes:** Flávio Henrique Lopes Barbosa, Jaysa Keylla Siqueira Barbosa, José Augusto Agripino de Oliveira.

## **1. Introdução**

Um dos motivos para introduzir o algoritmo de decomposição LU é que ele fornece uma maneira eficiente de calcular a matriz inversa, a qual tem muitas aplicações na engenharia; ele também fornece um meio de avaliar o condicionamento do sistema.

Em álgebra linear, a decomposição LU (onde LU vem do inglês lower upper) é uma forma de fatoração de uma matriz não singular como o produto de uma matriz triangular inferior (por isso o lower) e uma matriz triangular superior (que é o upper). Às vezes se deve multiplicar a matriz a ser decomposta por uma matriz de permutação. Esta decomposição se usa em análise numérica para resolver sistemas de equações (mais eficientemente) ou encontrar as matrizes inversas.

Foi analisado o desempenho do algoritmo de decomposição LU, na forma sequencial. Na implementação do código, são usados vetores alocados dinamicamente e que são tratados como matrizes, sendo as “n” primeiras posições a primeira linha, onde “n” é o número de colunas, de “n + 1” a “2 \* n” é a segunda linha, e assim sucessivamente.

Foi feita a perfilagem do código, que é a ação de traçar um perfil. No nosso caso é descobrir quanto tempo o código como um todo leva para executar e o tempo gasto em cada método ou função, além disso, examinar o que está causando isso.

## **2. Metodologia**

Para fazer o perfilamento utilizamos a ferramenta GProf (GNU profiling), que está inserida no GCC (GNU Compiler Collection). O GProf, serve para medir o tempo gasto pelas funções de um algoritmo, como também mostra quantas vezes uma função foi chamada.

Perfilagem, ou profiling, ajuda a investigação de onde o programa está gastando mais tempo de processamento. Assim permitindo que o seu desempenho seja melhorado, reescrevendo as funções que estão sendo mais custosas. Podemos também verificar as funções que estão sendo mais requisitadas .

Para executar o Gprof, primeiro é preciso compilar e linkar o programa que se quer analisar, com a opção profiling habilitada. Depois, é só executar o programa e em seguida o GProf. Segue um exemplo abaixo:

1. `$ gcc -pg -o decomposicaoLU.out decomposicaoLU.c`
2. `$ ./decomposicaoLU.out`
3. `$ gprof ./decomposicaoLU.out gmon.out > decomposicaoLU.txt`

A saída gerada pelo GProf é dividida em *Flat Profile* e *Call Graph*. O *Flat Profile* nos mostra quanto tempo o programa gastou em cada função, como também quantas vezes a função foi chamada. Já o *Call Graph* enumera para cada função quais funções a chamaram, como quais outras funções ela chamou e quantas vezes.

Para que pudéssemos analisar de maneira variada, para sabermos o comportamento do algoritmo de decomposição LU com diferentes tamanhos de matrizes de entrada, utilizamos diferentes matrizes com ordens variadas de 1000, 2000, 3500, 5500 e 7000. Sendo os valores dessas matrizes gerados automaticamente ao utilizar a função rand() presente em C.

### 3. Resultados

#### 3.1 Saída do programa para matriz quadrada de ordem 1000

Flat profile:

Each sample counts as 0.01 seconds.

% time	cumulative seconds	self seconds	calls	self s/call	total s/call	name
100.00	1.84	1.84	1	1.84	1.84	gauss
0.00	1.84	0.00	2	0.00	0.00	preencheMatriz

Call graph:

```
granularity: each sample hit covers 4 byte(s) for 0.54% of 1.84 seconds
```

index	% time	self	children	called	name
[1]	100.0	1.84	0.00	1/1	main [2]
		1.84	0.00	1	gauss [1]
		0.00	0.00	1/2	preencheMatriz [3]
		-----			
[2]	100.0	0.00	1.84		<spontaneous>
		1.84	0.00	1/1	main [2]
		0.00	0.00	1/2	gauss [1]
		0.00	0.00	1/2	preencheMatriz [3]
[3]	0.0	0.00	0.00	1/2	gauss [1]
		0.00	0.00	1/2	main [2]
		0.00	0.00	2	preencheMatriz [3]
		-----			

#### 3.2 Saída do programa para matriz quadrada de ordem 2000

Flat profile:

Each sample counts as 0.01 seconds.

% time	cumulative seconds	self seconds	calls	self s/call	total s/call	name
99.79	14.35	14.35	1	14.35	14.37	gauss
0.21	14.38	0.03	2	0.01	0.01	preencheMatriz

Call graph:

```
granularity: each sample hit covers 4 byte(s) for 0.07% of 14.38 seconds
```

index	% time	self	children	called	name
[1]	100.0	0.00	14.38		<spontaneous>
		14.35	0.01	1/1	main [1]
		0.01	0.00	1/2	gauss [2]
					preencheMatriz [3]
-----					
[2]	99.9	14.35	0.01	1/1	main [1]
		14.35	0.01	1	gauss [2]
		0.01	0.00	1/2	preencheMatriz [3]
-----					
[3]	0.2	0.01	0.00	1/2	gauss [2]
		0.01	0.00	1/2	main [1]
		0.03	0.00	2	preencheMatriz [3]
-----					

### 3.3 Saída do programa para matriz quadrada de ordem 3500

Flat profile:

Each sample counts as 0.01 seconds.

% time	cumulative seconds	self seconds	calls	self s/call	total s/call	name
99.88	69.37	69.37	1	69.37	69.41	gauss
0.12	69.45	0.08	2	0.04	0.04	preencheMatriz

Call graph:

granularity: each sample hit covers 4 byte(s) for 0.01% of 69.45 seconds

index	% time	self	children	called	name
[1]	100.0	0.00	69.45		<spontaneous>
		69.37	0.04	1/1	main [1]
		0.04	0.00	1/2	gauss [2]
					preencheMatriz [3]
[2]	99.9	69.37	0.04	1/1	main [1]
		69.37	0.04	1	gauss [2]
		0.04	0.00	1/2	preencheMatriz [3]
[3]	0.1	0.04	0.00	1/2	gauss [2]
		0.04	0.00	1/2	main [1]
		0.08	0.00	2	preencheMatriz [3]

### 3.4 Saída do programa para matriz quadrada de ordem 5500

Flat profile:

Each sample counts as 0.01 seconds.

% time	cumulative seconds	self seconds	calls	self s/call	total s/call	name
99.96	294.44	294.44	1	294.44	294.50	gauss
0.04	294.56	0.12	2	0.06	0.06	preencheMatriz
0.00	294.57	0.01				_init

Call graph:

granularity: each sample hit covers 4 byte(s) for 0.00% of 294.57 seconds

index	% time	self	children	called	name
[1]	100.0	0.00	294.56		<spontaneous>
		294.44	0.06	1/1	main [1]
		0.06	0.00	1/2	gauss [2]
					preencheMatriz [3]
[2]	100.0	294.44	0.06	1/1	main [1]
		294.44	0.06	1	gauss [2]
		0.06	0.00	1/2	preencheMatriz [3]
[3]	0.0	0.06	0.00	1/2	gauss [2]
		0.06	0.00	1/2	main [1]
		0.12	0.00	2	preencheMatriz [3]
[4]	0.0	0.01	0.00		<spontaneous>
					_init [4]

### 3.5 Saída do programa para matriz quadrada de ordem 7000

Flat profile:

```
Each sample counts as 0.01 seconds.
%   cumulative   self           self         total
time  seconds    seconds    calls   s/call   s/call   name
99.95    569.65    569.65         1    569.65    569.77    gauss
  0.04    569.89     0.24         2     0.12     0.12    preencheMatriz
  0.00    569.91     0.02
```

Call graph:

```
granularity: each sample hit covers 4 byte(s) for 0.00% of 569.91 seconds

index % time    self  children    called    name
-----
[1]   100.0      0.00  569.89      1/1      <spontaneous>
      569.65      0.12      1/1      main [1]
      0.12      0.00      1/2      gauss [2]
      1/2      preencheMatriz [3]
-----
[2]   100.0      569.65  0.12      1/1      main [1]
      569.65      0.12      1      gauss [2]
      0.12      0.00      1/2      preencheMatriz [3]
      1/2
-----
[3]    0.0        0.12  0.00      1/2      gauss [2]
      0.12      0.00      1/2      main [1]
      2        preencheMatriz [3]
-----
[4]    0.0        0.02  0.00      <spontaneous>
      0.02      0.00      _init [4]
```

Ao compararmos os tempos de execução do código para as diferentes entradas, é possível notar que o tempo de execução cresce de maneira muito acentuada. Isso ocorre pelo crescimento ter ordem quadrática, justamente por ser uma matriz de duas dimensões.

Além disso, é evidente o tempo extremamente longo gasto na função “gauss” - próximo de 100% do tempo em todos os testes -, por ser onde são criadas as matrizes LU, ou seja, ocorre iterações sucessivas e o cálculo de cada componente das matrizes resultante.

Ademais, com base nos resultados, é possível notar que a entrada da matriz quadrada de ordem 7000 faz com que o algoritmo leve aproximadamente 9 minutos e 30 segundos para que seja finalizada a execução, que é o tempo ideal para que o algoritmo seja analisado e paralelizado.

## 4. Conclusões

A partir do teste de perfilagem, pudemos observar e comprovar empiricamente através das simulações com várias amostras, que o maior gargalo do algoritmo de Decomposição LU é o método “gauss”. Tal análise baseou-se na variável tempo de execução de cada método específico da aplicação.