

Trabalho Prático: Programação com Threads

Giovanne da Silva Santos
Noé Fernandes Carvalho Pessoa

5 de julho de 2020

1 Introdução

Neste relatório, faremos a análise dos experimentos que foram feitos na implementação de multiplicação entre matrizes utilizando um método sequencial (estratégia comum) e um método concorrente usando threads.

Na seção metodologia, dizemos o ambiente de testes, linguagem utilizada, o procedimento para gerar os resultados e como comparamos os dois métodos. Já em resultados, analisamos os resultados comparando a forma sequencial com a concorrente em relação ao tempo de execução. Por fim, na seção conclusão iremos concluir a análise dos resultados, comentando o que foi possível determinar a partir deles.

2 Metodologia

A linguagem de programação utilizada foi o Python em sua versão 3.7.3. Vale ressaltar que esta linguagem utiliza apenas um core do processador do computador. As bibliotecas usadas foram: a *threading*, para o uso das threads e a *numpy* para o uso de facilidades estatísticas.

No desenvolvimento do algoritmo, decidimos respeitar o modelo de pseudocódigo proposto no documento da tarefa tanto na forma sequencial quanto na forma concorrente, evitando inclusive usar estruturas e funções do numpy na função *multiplicar* (responsável por multiplicar as matrizes), pois ouvimos que algumas ferramentas do numpy poderiam fazer uso do paralelismo quando o python em si não o faz. Ou seja, estaríamos usando funções que poderiam ou não estar executando em paralelo sem ter conhecimento disso (já que não temos acesso ao código da função da biblioteca) e isso poderia prejudicar a análise do desempenho real da linguagem.

Tendo isso em vista, também é importante informar que a configuração do computador em que foram feitos os experimentos é: 4 gb de memória RAM, Processador Intel(R) Pentium(R) CPU G4400 @ 3.30GHz, 3300 Mhz, com 2 núcleos e 2 processadores lógicos.

O método de comparação foi focado na análise das tabelas e gráfico de tempo de execução por método (sequencial ou threads) e na análise do *speed-up*. Sendo seu cálculo feito da seguinte forma:

$$speedup = \frac{T_{sequencial}}{T_{concorrente}}$$

Sendo $T_{sequencial}$ o tempo de execução do método sequencial e $T_{concorrente}$ o tempo de execução do método concorrente. Caso o *speedup* seja superior a 1, então de fato o método concorrente é melhor em termos de desempenho do que o sequencial.

Dessa forma, para gerar os 20 testes de cada matriz por método, criamos uma lista *tempo* em que foram inseridos os tempos de execução de cada teste, usando o pacote *time*. No final, usamos a lista *tempo* para calcular todas as outras informações necessárias para a análise tais como tempo mínimo, tempo médio, tempo máximo, desvio padrão, etc.

3 Resultados

As tabelas a seguir trazem os valores em tempo de execução obtidos para cada matriz quadrada analisada em um total de 20 testes. Foram realizados 20 testes para a versão sequencial e mais 20 para a versão com threads. Os dados coletados foram os seguintes:

| Matriz 4x4 | Sequencial | Threads |
|------------------|------------|------------|
| Tempo Mínimo (s) | 0.00001073 | 0.00016642 |
| Tempo Médio (s) | 0.00001115 | 0.00019702 |
| Tempo Máximo (s) | 0.00001454 | 0.00065351 |

Figura 1: Tabela da matriz 4x4

| Matriz 8x8 | Sequencial | Threads |
|------------------|------------|------------|
| Tempo Mínimo (s) | 0.00006604 | 0.00037694 |
| Tempo Médio (s) | 0.00006748 | 0.00041264 |
| Tempo Máximo (s) | 0.00007915 | 0.00095749 |

Figura 2: Tabela da matriz 8x8

| Matriz 16x16 | Sequencial | Threads |
|------------------|------------|------------|
| Tempo Mínimo (s) | 0.00045466 | 0.00105476 |
| Tempo Médio (s) | 0.00046185 | 0.00108699 |
| Tempo Máximo (s) | 0.00056577 | 0.00144482 |

Figura 3: Tabela da matriz 16x16

| Matriz 32x32 | Sequencial | Threads |
|------------------|------------|------------|
| Tempo Mínimo (s) | 0.00335479 | 0.00437474 |
| Tempo Médio (s) | 0.00336152 | 0.00454404 |
| Tempo Máximo (s) | 0.00339818 | 0.00556159 |

Figura 4: Tabela da matriz 32x32

| Matriz 64x64 | Sequencial | Threads |
|------------------|------------|------------|
| Tempo Mínimo (s) | 0.02697372 | 0.02617502 |
| Tempo Médio (s) | 0.02701625 | 0.02775373 |
| Tempo Máximo (s) | 0.02712345 | 0.03066611 |

Figura 5: Tabela da matriz 64x64

| Matriz 128x128 | Sequencial | Threads |
|------------------|------------|------------|
| Tempo Mínimo (s) | 0.20298147 | 0.2008357 |
| Tempo Médio (s) | 0.20485501 | 0.20371631 |
| Tempo Máximo (s) | 0.20554328 | 0.20595646 |

Figura 6: Tabela da matriz 128x128

| Matriz 256x256 | Sequencial | Threads |
|------------------|------------|------------|
| Tempo Mínimo (s) | 1.59878254 | 1.49788713 |
| Tempo Médio (s) | 1.61471089 | 1.51745002 |
| Tempo Máximo (s) | 1.61695147 | 1.60785341 |

Figura 7: Tabela da matriz 256x256

| Matriz 512x512 | Sequencial | Threads |
|------------------|-------------|-------------|
| Tempo Mínimo (s) | 13.65529847 | 12.68542266 |
| Tempo Médio (s) | 13.8528955 | 12.89457064 |
| Tempo Máximo (s) | 14.37008238 | 13.37885165 |

Figura 8: Tabela da matriz 512x512

| Matriz 1024x1024 | Sequencial | Threads |
|------------------|--------------|--------------|
| Tempo Mínimo (s) | 115.95298171 | 106.99426126 |
| Tempo Médio (s) | 118.17975917 | 114.49046715 |
| Tempo Máximo (s) | 122.91936707 | 148.83837128 |

Figura 9: Tabela da matriz 1024x1024

| Matriz 2048x2048 | Sequencial | Threads |
|------------------|---------------|--------------|
| Tempo Mínimo (s) | 991.96751285 | 928.58719277 |
| Tempo Médio (s) | 1005.1074438 | 953.85583936 |
| Tempo Máximo (s) | 1060.42918944 | 963.36278105 |

Figura 10: Tabela da matriz 2048x2048

Nas tabelas, temos uma melhora de desempenho com o uso das *threads*, principalmente em instâncias maiores, mesmo que não seja tão significativa com o uso de um núcleo apenas.

| Matriz | Speed-up |
|-----------|----------|
| 4x4 | 0.0566 |
| 8x8 | 0.1635 |
| 16x16 | 0.4249 |
| 32x32 | 0.7398 |
| 64x64 | 0.9734 |
| 128x128 | 1.0056 |
| 256x256 | 1.0641 |
| 512x512 | 1.0743 |
| 1024x1024 | 1.0322 |
| 2048x2048 | 1.0537 |

Figura 11: Cálculo do speed-up das matrizes

Na tabela de *speed-up*, é visto que houve *speed-up* nas instâncias 128x128, 256x256, 1024x1024 e 2048x2048, ou seja, nas cinco maiores instâncias, embora que quase houve na instância 64x64. Talvez se fosse utilizado mais de um core, tivesse ocorrido *speed-up* em mais instâncias. Vale repetir que, quando o valor dá 1 ou mais, significa que houve *speed-up* no uso do método concorrente em relação ao sequencial.

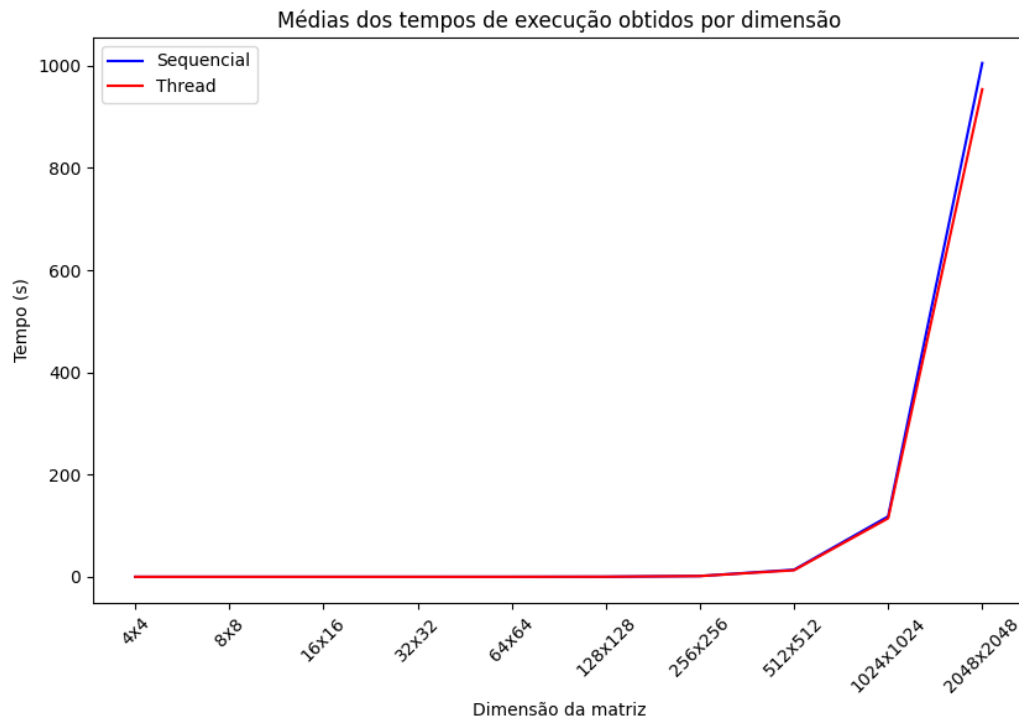


Figura 12: Gráfico de linhas comparando os métodos de execução

No gráfico da média do desempenho dos dois métodos é evidenciado que houve uma diferença de performance nas maiores instâncias, visto que as linhas de sequencia e thread (concorrente) começam a se separar a partir da instância de matriz de tamanho 128x128 com a linha do método sequencial mais acima da linha do método concorrente.

4 Conclusão

Como, para threads, python pode apenas fazer uso de um núcleo do processador, os resultados se refletem na pouca diferença entre os tempos de execução apresentados nas tabelas 1-11. É interessante notar que o valor de speed-up das matrizes (figura 11) só ultrapassou 1.0 a partir da matriz de dimensão 128. Ou seja, em todas as matrizes de dimensão menor o uso de threads torna a solução menos eficiente do que a sequencial.

Já no gráfico que apresenta os tempos médios de execução para cada dimensão de matriz (figura 12), podemos notar visualmente o que os valores das tabelas apresentam: em termos de performance, o ganho foi muito pequeno. As duas linhas do gráfico só se descolam visualmente a partir da matriz de dimensão 1024.

Concluimos, então, que o uso de threads no contexto analisado, utilizando python, não representa ganho considerável em tempo de execução do programa. Provavelmente, utilizar processos com o módulo multiprocessing representaria melhores resultados. No final, pode-se dizer que python não é a melhor escolha se há interesse em explorar o paralelismo da máquina.