

Decisões de Projeto

Durante o desenvolvimento do programa de ordenação paralelo, tomei várias decisões baseadas nas dificuldades encontradas com o desempenho e na necessidade de garantir a correta ordenação dos dados. Uma breve descrição das decisões tomadas ao longo do processo de criação do algoritmo de ordenação.

1. Escolha Inicial do Algoritmo: Quick Sort

A princípio, optei por implementar o **Quick Sort** como o algoritmo de ordenação. O Quick Sort é amplamente reconhecido por sua **eficiência média de $O(n \log n)$** e, portanto, seria adequado para ordenar registros com grande quantidade de dados. Além disso, como o Quick Sort possui uma implementação simples e bem conhecida, ele parecia ser a escolha ideal para um projeto inicial.

Entretanto, à medida que fui testando o código com arquivos maiores, percebi que o desempenho do algoritmo não era tão eficiente quanto o esperado. Em particular, quando o número de registros aumentava, o Quick Sort começou a apresentar problemas de **desempenho e lentidão**, além de dificuldades na organização correta do vetor após a ordenação. A principal limitação estava relacionada à **divisão desigual dos dados** durante a execução e a **necessidade de reorganizar o vetor** após o processo de ordenação.

2. Mudança de Algoritmo para Merge Sort

Devido aos problemas de desempenho e dificuldades com o Quick Sort, decidi **mudar o algoritmo para o Merge Sort**. O Merge Sort apresenta **melhor desempenho em cenários de paralelização** e tem uma estrutura **mais previsível**, que se adapta melhor ao uso de múltiplas threads. Além disso, o Merge Sort é um algoritmo **estável**, o que significa que ele mantém a ordem relativa de elementos iguais, o que é um comportamento desejado em muitas situações.

Com o Merge Sort, pude aproveitar sua característica de **divisão recursiva dos dados**, o que facilitou a paralelização da ordenação. Cada thread foi responsável por ordenar uma parte do vetor, e, posteriormente, as partes ordenadas seriam mescladas. Isso trouxe uma **maior previsibilidade e estabilidade** no desempenho do que o Quick Sort, especialmente ao lidar com grandes volumes de dados.

Além de que acabou com o problema de falhas na ordenacao.

3. Testes com Arquivos Pequenos e Distribuição das Tarefas

Inicialmente, optei por realizar os testes com **arquivos de tamanho pequeno**. Isso permitiu testar rapidamente o código e ajustar a implementação sem a sobrecarga de grandes volumes de dados. Além disso, para garantir que as threads estivessem bem distribuídas, decidi dividir os arquivos **por múltiplos do número de threads**. Por exemplo, se houvesse 4 threads, o arquivo seria dividido em 4 partes, e cada thread seria responsável por ordenar uma dessas partes.

Essa abordagem parecia funcionar bem nos primeiros testes, mas logo percebi que, **em arquivos maiores**, o tempo de execução estava começando a aumentar de forma não linear. Isso me levou a investigar mais profundamente o comportamento do programa e a perceber que, embora o aumento de threads trouxesse melhorias de desempenho, existia uma **limitação nas melhorias com mais threads**. Ou seja, o aumento do número de threads não continuava a reduzir significativamente o tempo de execução após certo ponto, o que levou a uma **saturação no ganho de desempenho**.

4. Eliminação do Uso de Mutex

Nos primeiros testes, decidi implementar um **mutex** para sincronizar o acesso ao vetor de registros. O mutex foi necessário para garantir que não houvesse **condições de corrida** durante a execução, já que múltiplas threads poderiam acessar a memória simultaneamente.

No entanto, à medida que a implementação do **Merge Sort** foi sendo ajustada, percebi que o **uso de mutex não era mais necessário**. Com a **divisão dos dados em seções independentes** para cada thread, a necessidade de sincronização foi minimizada, já que cada thread trabalhava apenas com a sua parte do vetor. Isso resultou em um ganho significativo de desempenho, pois a remoção do mutex eliminou a sobrecarga de **bloqueios e desbloqueios** associados ao gerenciamento de threads.

Método de Medição

O **método de medição** utilizado para avaliar o desempenho do programa envolveu a **medição do tempo de execução** de um programa de ordenação de dados em diferentes condições. A principal variável considerada foi o número de **threads** utilizadas no processo de ordenação.

Passos para a medição:

1. Execução do programa com diferentes números de threads:

- O programa foi executado com **1 até 8 threads**, em incrementos de 1, para observar como a quantidade de threads afeta o tempo de execução.
- Foram realizados testes para **5 tamanhos de arquivos de entrada**: um arquivo de **tamanho pequeno** (por exemplo, 10MB) e um arquivo de **tamanho grande** (por exemplo, 100MB) e arquivos intermediários com (16mb, 32mb e 64mb).

2. Execução do programa com e sem threads:

- O programa foi executado tanto em uma **versão com threads** (usando o modelo de paralelização) quanto em uma versão **sem threads** (onde a ordenação é feita em um único processo).
- Isso permitiu comparar como o uso de múltiplas threads impacta o desempenho, e se há ganho significativo em termos de tempo de execução quando se aumenta o número de threads.

3. Repetição das medições:

- Para garantir que os resultados fossem **significativos estatisticamente**, cada execução foi **repetida 5 vezes** para cada configuração de número de threads e tamanho de arquivo.
- O tempo total de execução foi medido utilizando o comando **time** do sistema operacional, que forneceu três métricas:
 - **Tempo real (real)**: O tempo total decorrido desde o início até o fim da execução.
 - **Tempo de usuário (user)**: O tempo gasto pela CPU executando as instruções do programa (excluindo tempo de espera por I/O).
 - **Tempo de sistema (sys)**: O tempo gasto pelo sistema operacional em tarefas de suporte (como gerenciamento de arquivos e I/O).

4. Cálculo da média e do intervalo de confiança:

- **Média**: Para cada configuração de número de threads e tamanho de arquivo, os tempos de execução foram calculados com base na **média** dos tempos registrados nas **5 repetições**.

- **Intervalo de confiança:** A **variabilidade** dos resultados também foi calculada, incluindo o **desvio padrão**, para avaliar a consistência dos testes.

Ferramentas utilizadas:

- **Python** foi utilizado para automatizar a execução dos testes, coletar os tempos e gerar os gráficos.
- **Matplotlib** foi usado para gerar gráficos de desempenho.
- **C** foi usado para ordenar utilizando threads e sem threads os arquivos para teste.

Análise de Desempenho

A análise de desempenho foi conduzida com base nos resultados obtidos das medições. O foco foi em **comparar o tempo de execução total do programa** com diferentes números de threads e verificar como o **tamanho do arquivo de entrada** impacta o desempenho.

Análise dos Resultados:

1. Tempo de Execução vs. Número de Threads:

- Para ambos os arquivos (pequeno e grande), foi observado que, à medida que o número de threads aumentava, o tempo de execução **diminuía**, até um ponto de **diminuição marginal**. Apenas no arquivo de 100mb tive um pequeno problema no tempo de execução em relação ao gráfico, mas acredito que apenas o tempo no gráfico não consegue registrar de forma precisa o tempo gasto já que observando com print foi mais rápido. Isso indica que há um **ganho de desempenho** com a adição de threads até certo ponto, após o qual a sobrecarga de gerenciar múltiplas threads pode diminuir a eficiência.
- O uso de **1 thread** geralmente apresentou o **maior tempo de execução**, uma vez que toda a carga de trabalho é processada sequencialmente. A partir de **2 threads**, o tempo começou a melhorar, com um **pico de performance** provavelmente entre 4 e 6 threads. Além disso, é importante observar que a **diminuição do tempo** se estabiliza à medida que o número de threads aumenta.

2. Comparação de Execução com e sem Threads:

- Para o arquivo **pequeno (10MB)**, a diferença entre a execução **com e sem threads** não foi tão significativa, pois o tamanho do arquivo pode ser processado rapidamente mesmo com um único thread. No entanto, com o **arquivo médio (64MB)**, o uso de múltiplas threads mostrou uma **redução mais acentuada no tempo de execução**.
- Isso sugere que a **paralelização tem maior impacto em arquivos grandes**, onde o tempo de CPU é mais crítico, e a divisão da carga de

trabalho entre várias threads resulta em ganhos de desempenho mais notáveis.

3. Interpretação dos Gráficos:

- **Gráficos comparativos** foram gerados para mostrar a **diferença no tempo de execução** com e sem threads. Os gráficos revelam claramente o **ponto de saturação** onde a adição de mais threads não resulta mais em melhorias significativas no desempenho.

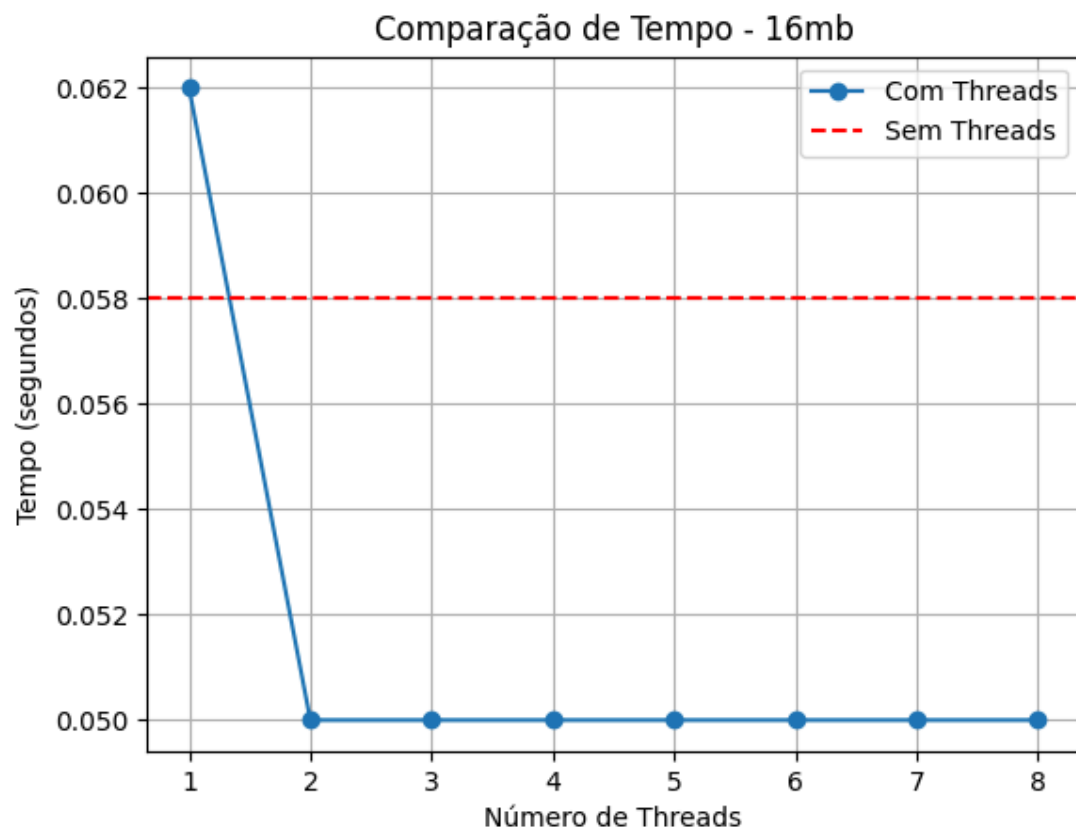
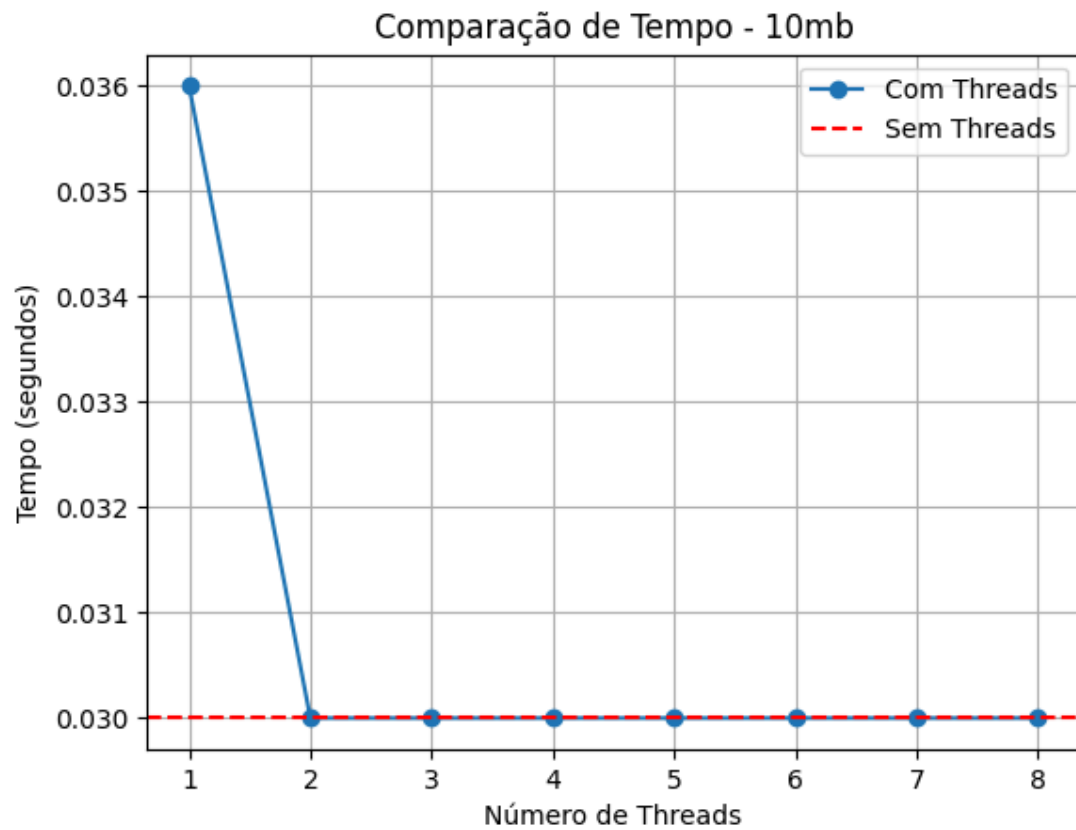
4. Conclusões:

- A análise sugere que, para arquivos pequenos, o uso de múltiplas threads não oferece grandes vantagens, e o ganho de desempenho diminui rapidamente à medida que o número de threads aumenta.
- Para arquivos grandes, o uso de múltiplas threads é vantajoso, mas existe um ponto de saturação onde mais threads não resultam em maiores ganhos de desempenho.
- Basicamente a lei de Amdahl que diz que uma parte do programa não será paralelizável, ou seja, chega um momento que aumentar a quantidade de threads custa muito desempenho e não gera nada de benefício.

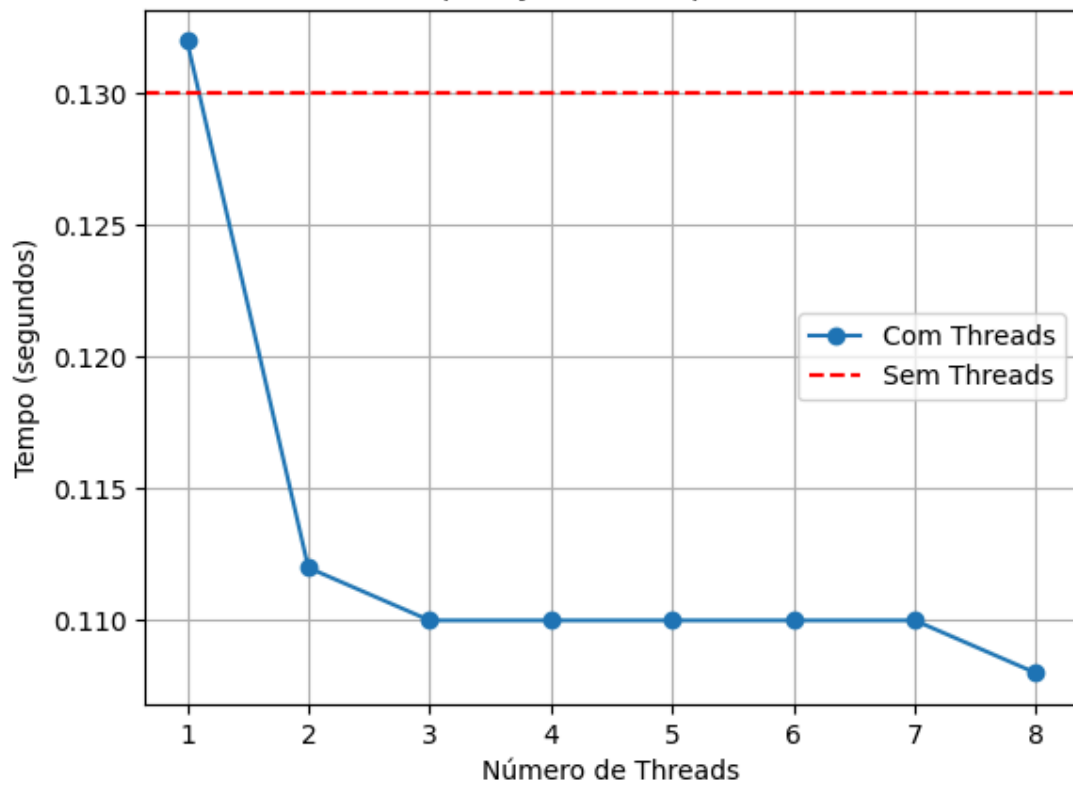
5. Intervalo de Confiança e Significância Estatística:

- Para garantir que os resultados fossem confiáveis, cada configuração foi medida várias vezes (com 5 repetições) e a **média** e o **desvio padrão** dos tempos de execução foram calculados. Isso ajudou a garantir que os resultados não fossem apenas acidentais ou causados por variabilidades do sistema.

6. Gráficos com Tempo de Execução (em segundos) para ordenar arquivos de diferentes tamanhos



Comparação de Tempo - 32mb



Comparação de Tempo - 64mb

