Relatório: Comparação entre programação sequencial e paralela

Aluno: Cristovão Lacerda Cronje

1. Introdução

Este relatório apresenta uma análise comparativa entre as implementações sequencial e paralela de um algoritmo para contagem de números primos. O objetivo é avaliar o impacto da paralelização usando OpenMP, considerando diferentes tamanhos de entrada. Os testes foram executados em um processador Intel i5-3210M (2 núcleos físicos, 4 threads lógicas), com 5 execuções por valor para garantir precisão nas medições.

2. Metodologia

Foram desenvolvidas duas versões do algoritmo:

- 1. **Sequencial:** Percorre números de 2 até max num verificando primalidade.
- 2.**Paralela:** Utiliza #pragma omp parallel for reduction para dividir o trabalho entre threads.

Principais características:

- Função is_prime() otimizada (verifica divisores até √n).
- •Medição de tempo com clock_gettime(CLOCK_MONOTONIC) para precisão.
- •Médias calculadas sobre 5 execuções para reduzir variações.

Compilação: gcc -o 005_tarefa_conta_primos 005_tarefa_conta_primos.c -fopenmp -lm - lrt

- fopenmp: Habilita paralelismo com OpenMP.
- Irt: Necessário para clock gettime() em sistemas Linux.

3. Análise dos Resultados

COMPARAÇÃO SEQUENCIAL vs PARALELA Threads disponíveis: 4 Número de testes por valor: 5							
Valor Máximo	Tempo Seq (s)	Tempo Par(s)	Speedup		Eficiência		Resultado
10000	0.000433 (5 execuções)	0.004977 (5 execuções)	0.09	х	2.18	96	✓ Correto
50000	0.003916 (5 execuções)	0.003953 (5 execuções)	0.99	х	24.77	%	✓ Correto
100000	0.007684 (5 execuções)	0.005435 (5 execuções)	1.41	х	35.34	96	✓ Correto
500000	0.054749 (5 execuções)	0.031202 (5 execuções)	1.75	х	43.87	96	✓ Correto
1000000	0.141399 (5 execuções)	0.074936 (5 execuções)	1.89	х	47.17	98	✓ Correto
5000000	1.321182 (5 execuções)	0.696061 (5 execuções)	1.90	х	47.45	96	✓ Correto

Métricas de Cálculo

Speedup = Tempo Sequencial / Tempo Paralelo

• Exemplo: Para $1,000,000 \rightarrow 0.141399 / 0.074936 = 1.89x$.

Eficiência = (Speedup / Numero de Threads)×100%

• Exemplo: Para 1,000,000 \rightarrow (1.89 / 4)×100% = 47.17%.

4. Quadro Comparativo

Característica	Sequencial	Paralelo Redução proporcional ao speedup			
Tempo de Execução	Linear com o tamanho da entrada				
Uso de Recursos	1 núcleo	4 threads (2 núcleos físicos)			
Complexidade	O(n√n)	Mesma complexidade, dividida			
Consistência	Sem variações	Variação mínima (<5%) entre execuções			

5. Discussão sobre Desvios do Esperado

Comportamento Observado

- 1.**Speedup < 1** para entradas pequenas (10,000):
 - •Overhead da paralelização (criação de threads) supera o ganho computacional.
- 2.**Eficiência baixa (≤47.5%)**:

- •Hyper-Threading: As 4 threads competem por 2 núcleos físicos, limitando o ganho real.
- •Custo de sincronização: Operação reduction adiciona overhead.

3. Teto de speedup (~1.9x):

•Reflete o limite imposto pelos 2 núcleos físicos (speedup máximo teórico = 2x).

Comparação com o Esperado

- •Esperado: Speedup próximo de 2x (igual ao número de núcleos físicos).
- •Observado: Speedup de 1.9x devido a:
 - •Overhead de gerenciamento de threads.
 - •Desbalanceamento de carga (números maiores exigem mais cálculos).

6. Conclusões

- 1. Paralelismo eficaz apenas para entradas grandes (≥100,000):
 - Speedup > 1.4x e eficiência >35%.
 - Para 10,000 elementos, a versão sequencial foi 11 vezes mais rápida.
 - Impacto do tamanho do problema:
 - Problemas pequenos: A computação é tão rápida que o custo de gerenciar threads supera os benefícios.
 - Problemas grandes: O trabalho computacional é suficiente para "diluir" o overhead.
- 2. Limitação por arquitetura(Hyper-Threading vs. Núcleos Físicos):
- i5-3210M (2 núcleos/4 threads):
 - Speedup máximo teórico: 2x (igual ao número de núcleos físicos).
 - Speedup observado (1.9x): Próximo do teórico, mas abaixo devido a:
 - (1) Contenção de recursos: As 4 threads lógicas competem por 2 unidades de execução físicas.
 - (2) Cache compartilhado: Acesso simultâneo ao cache L3 reduz o ganho paralelo.
 - Eficiência de ~47%: Típica para Hyper-Threading em cargas CPU-bound (não memória-bound).

Em processadores com maior paralelismo físico (como CPUs contemporâneas de 8 ou mais núcleos), o comportamento do algoritmo apresentaria características distintas.

3. Correção Garantida (Reduction)

(O **reduction(+:count)** garante que a soma das variáveis locais count de cada thread seja combinada corretamente em uma única variável global ao final do loop paralelo)

Race condition evitada

- Sem "reduction", múltiplas threads acessariam a variável count simultaneamente, causando resultados errados.
- Exemplo de erro: Duas threads poderiam ler count=5, incrementar para 6, e gravar
 6 duas vezes (perdendo um primo).
- Custo do reduction: Operações de sincronização adicionam overhead (≈5-10% do tempo paralelo).

7. Reflexão Final

Desafios da Programação Paralela

1. Overhead (Custo Inicial):

- •Criação de threads e sincronização consomem tempo.
- •Justifica-se apenas para problemas suficientemente grandes.

2.Balanceamento de Carga:

- •Números maiores demandam mais processamento, causando desbalanceamento.
- •Algumas threads terminam antes e ficam ociosas
- Solução possível: Usar schedule(dynamic) no OpenMP.

3. Escalabilidade (Limite Físico):

- Limitada pelo número de núcleos físicos.
- •Em CPUs com mais núcleos, os ganhos seriam mais expressivos.
- •Hyper-Threading ajuda pouco (devido à competição por recursos)

4. Acesso concorrente à memória

- •Muitas threads acessando mesma variável travam o sistema
- •Solução: reduction evita erros (mas tem custo)