# UNIVERSIDADE FEDERAL DO RIO GRANDE DO NORTE IDCA3703 - PROGRAMAÇÃO PARALELA



ERNANE FERREIRA ROCHA JUNIOR

## **SUMÁRIO**

1. INTRODUÇÃO	. 3
2. METODOLOGIA	
3. RESULTADOS	
4. CONCLUSÃO	6
5 ANEXOS	-

### 1. INTRODUÇÃO

A computação paralela é uma ferramenta essencial para o processamento eficiente de grandes volumes de dados e simulações numéricas. No contexto da linguagem C, a biblioteca OpenMP oferece uma abordagem prática para o desenvolvimento de aplicações paralelas em arquiteturas multicore, fornecendo diversas diretivas para controle de paralelismo e sincronização entre threads. Um exemplo clássico de aplicação paralelizável é a estimativa do número  $\pi$  (pi) pelo método de Monte Carlo, que se baseia em simulações probabilísticas para determinar a razão entre pontos aleatórios dentro de um quarto de círculo e o total de pontos lançados em um quadrado.

Neste experimento, objetiva-se reimplementar uma estimativa de  $\pi$  utilizando diferentes estratégias de sincronização de variáveis compartilhadas entre *threads* em *OpenMP*: #pragma omp critical, #pragma omp atomic e a cláusula reduction. Além disso, foram implementadas versões alternativas propositalmente ineficientes, que realizam sincronizações com maior frequência, para demonstrar o impacto negativo dessas práticas no desempenho da aplicação. A comparação entre as abordagens busca avaliar o custo de cada mecanismo em termos de desempenho (tempo de execução) e a sua aplicabilidade em contextos práticos, considerando também a clareza e produtividade no desenvolvimento do código.

#### 2. METODOLOGIA

Para realizar a estimativa de  $\pi$ , foi implementado um algoritmo baseado no método de Monte Carlo, onde pares de números aleatórios (x, y) são gerados dentro do intervalo [0, 1] e testados quanto à condição  $x^2 + y^2 \le 1$ . A razão entre o número de pontos que satisfazem essa condição e o total de pontos lançados aproxima o valor de  $\frac{\pi}{4}$ . Multiplicando esse valor por 4 obtém-se a estimativa final de  $\pi$ . O número total de lançamentos foi definido como N=999.999.999, um valor suficientemente grande para evidenciar diferenças de desempenho entre as abordagens paralelas.

Todas as implementações foram desenvolvidas em C, utilizando a biblioteca OpenMP para paralelizar o laço principal. As threads geradas utilizam geradores de números pseudoaleatórios independentes por meio da função  $rand_r()$ , que é thread-safe, com seeds diferentes baseados no tempo e no identificador da thread, garantindo a independência estatística dos experimentos.

Três versões principais do algoritmo foram comparadas:

- 1. **Versão com** #*pragma omp critical*: cada *thread* acumula um contador local de acertos e o valor final é somado à variável compartilhada usando uma região crítica.
- 2. **Versão com** #pragma omp atomic: semelhante à anterior, mas a soma à variável compartilhada é feita com operação atômica.
- 3. **Versão com cláusula** *reduction*: a variável de contagem é reduzida automaticamente pelas *threads*, sem a necessidade de instruções de sincronização explícitas.

Adicionalmente, foram desenvolvidas duas versões ineficientes: uma com #pragma omp critical e outra com #pragma omp atomic utilizadas a cada acerto (isto é, a cada iteração bem-sucedida do teste de condição), o que simula uma má prática de sincronização excessiva. Todas as versões foram compiladas com suporte à *OpenMP* usando gcc com a flag -fopenmp e executadas em ambiente controlado, medindo-se o tempo total de execução de cada versão com auxílio da função gettimeofday().

#### 3. RESULTADOS

Os testes foram realizados utilizando o mesmo valor de N=999.999.999 pontos para todas as versões do algoritmo, assegurando comparabilidade entre os experimentos. O tempo de execução e o valor estimado de  $\pi$  foram registrados para cada implementação. A tabela abaixo resume os resultados obtidos:

Versão	Estratégia de Sincronização	$\pi$ (Estimado)	Tempo de Execução (s)
v1	#pragma omp critical (local count)	3.141576695141577	03.098
v2	#pragma omp atomic (local count)	3.141576695141577	03.095
v3	reduction(+:count)	3.141576695141577	03.048
<b>v4</b>	#pragma omp atomic (por acerto)	3.141631403141631	34.350
v5	#pragma omp critical (por acerto)	3.141676511141676	60.818

Observa-se que as três primeiras versões — que utilizam contadores locais com sincronização posterior (v1, v2, v3) — apresentam tempos de execução muito semelhantes, todos em torno de 3 segundos, com estimativas de  $\pi$  praticamente idênticas. A versão com reduction se destaca levemente em desempenho, pois evita chamadas explícitas de sincronização e é otimizada internamente pelo compilador.

Em contrapartida, as versões ineficientes (v4 e v5), nas quais a sincronização ocorre a cada acerto no laço de simulação, apresentam tempos drasticamente maiores — mais de **10x** mais lentas — devido à contenção intensa entre *threads*, que bloqueiam umas às outras continuamente ao acessar a variável compartilhada.

Esses resultados ilustram claramente o impacto do tipo e frequência de sincronização sobre o desempenho de aplicações paralelas, mesmo em algoritmos simples como o de Monte Carlo.

## 4. CONCLUSÃO

A partir dos experimentos realizados com diferentes mecanismos de sincronização no algoritmo de Monte Carlo para estimativa de  $\pi$ , foi possível observar com clareza como a escolha adequada da estratégia pode impactar significativamente o desempenho de aplicações paralelas com *OpenMP*.

As versões que utilizam contadores locais seguidos de uma sincronização única (com *critical*, *atomic* ou *reduction*) apresentaram excelente desempenho e produziram estimativas consistentes de  $\pi$ . Dentre elas, a versão com cláusula *reduction* demonstrou leve superioridade, tanto por eliminar a necessidade de código adicional de sincronização quanto por possibilitar otimizações automáticas feitas pelo compilador.

Em contraste, as versões que aplicam sincronização diretamente dentro do laço de contagem — especialmente com *critical* a cada acerto — apresentaram desempenho substancialmente inferior, evidenciando o alto custo da contenção por acesso frequente a regiões críticas.

Com base nos resultados e na análise realizada, é possível estabelecer um roteiro prático para a escolha do mecanismo de sincronização:

- Usar *reduction* sempre que for possível expressar a operação em forma de redução (ex.: somas, médias, mínimos/máximos), pela simplicidade e eficiência.
- Usar *atomic* quando o acesso à variável compartilhada for pontual e a operação puder ser representada com operações atômicas simples, como incrementos.
- Usar *critical* apenas quando as operações críticas forem complexas ou não suportadas por *atomic*, e evitar seu uso em trechos executados com alta frequência.
- Evitar sincronização dentro de laços intensos, especialmente quando múltiplos *threads* podem tentar acessar uma região crítica simultaneamente, o que degrada seriamente a escalabilidade.

Portanto, a escolha consciente e contextualizada do mecanismo de sincronização não apenas melhora o desempenho da aplicação, mas também contribui para a sua clareza, escalabilidade e manutenibilidade.

## 5. ANEXOS

• Repositório no Github com o programa desenvolvido: <a href="https://github.com/ErnaneJ/parallel-programming-dca3703">https://github.com/ErnaneJ/parallel-programming-dca3703</a>