Lab 1 – Soma de Prefixos com Pthreads CI1316 – Programação Paralela (2º semestre/2025)

Luíza Diapp – GRR20221252 João Marcelo Caboclo – GRR20221227 Professor: W. Zola

03 de Outubro de 2025

1 Introdução

O presente trabalho tem como objetivo implementar e analisar o desempenho de um algoritmo paralelo para o cálculo da soma de prefixos utilizando **PThreads**. O foco está na utilização de um modelo de *pool de threads*, em que um conjunto fixo de threads coopera na execução de um vetor global, buscando equilibrar a carga de trabalho e reduzir o tempo de execução.

A implementação foi desenvolvida em linguagem C, utilizando três barreiras de sincronização para coordenar o início, a transição entre as fases e o término da execução. O estudo busca avaliar o impacto do paralelismo no desempenho, comparando os resultados obtidos com diferentes quantidades de threads, de modo a observar o comportamento de escalabilidade e os limites impostos pelo hardware. Essa análise permite compreender como a divisão de tarefas e a sincronização entre threads influenciam diretamente o ganho de desempenho e a eficiência da solução paralela.

2 Implementação do Algoritmo Paralelo

A versão paralela do algoritmo de soma de prefixos foi desenvolvida com base em um modelo de pool de threads (piscina de threads), onde um grupo fixo de threads opera de forma cooperativa sobre um vetor global Vector. O objetivo principal é garantir um paralelismo equilibrado e seguro, coordenado por três barreiras de sincronização que definem o início, a transição entre as fases e o término conjunto da execução.

2.1 Visão Geral e Estrutura de Duas Fases

O núcleo do processamento paralelo reside na função ps_worker, executada por todas as threads do pool. A divisão do trabalho é feita pela função ps_compute_chunk, que calcula o intervalo contíguo de índices do vetor Vector que cada thread deve processar, garantindo uma distribuição justa da carga.

O algoritmo se desenrola em duas fases principais, essenciais para a corretude da soma de prefixos paralela:

1. Fase 1: Cálculo das Somas Parciais. Cada thread trabalha de forma independente, somando apenas os elementos de sua fatia local do vetor Vector. O resultado, a

soma parcial da fatia, é armazenado em um outro vetor global (partialSum). Uma barreira de sincronização é crucial aqui para garantir que todas as *threads* completem seus cálculos e atualizem o vetor partialSum antes que qualquer uma prossiga.

2. Fase 2: Aplicação do Deslocamento Global (Prefixos). Após a barreira, o vetor partialSum está completo e pode ser lido. Cada thread calcula o deslocamento (prefixo) que deve ser aplicado à sua fatia. Este deslocamento é a soma de todos os partialSum das threads que a precedem. Em seguida, a thread percorre sua fatia de Vector e aplica o cálculo da soma de prefixos localmente, adicionando o deslocamento acumulado. Uma última barreira assegura que todas as atualizações in-place no vetor principal sejam concluídas antes do retorno.

2.2 Orquestração e Configuração do Pool

A função ParallelPrefixSumPth é o ponto de controle do processo. Ela define o número de *threads* (ps_nThreads), inicializa as três barreiras (ps_poolBarrier, ps_algoBarrier, ps_doneBarrier) e cria as *threads* secundárias em modo "detached" para que seus recursos sejam liberados automaticamente e para que seja evitada a utilização de thread joins.

É crucial destacar que a thread principal (Main) também atua como a thread de índice 0 do pool, executando a função ps_worker. Essa abordagem garante que todas as participantes sejam igualmente sincronizadas pelas barreiras, simplificando a coordenação e permitindo a correta destruição das barreiras ao final.

2.3 Particionamento Balanceado do Vetor

A função auxiliar $ps_compute_chunk$ é responsável por dividir o vetor total, de tamanho N, em P fatias contíguas e balanceadas. Ela calcula o tamanho base de cada fatia e, caso N não seja múltiplo de P (ou seja, existe um resto), distribui os elementos extras um por um para as primeiras threads.

Essa estratégia de divisão contígua é fundamental para o desempenho, pois maximiza a localidade de referência, permitindo que cada *thread* trabalhe primariamente em sua própria região de memória cache.

2.4 Barreiras de Sincronização

As três barreiras são o mecanismo chave de controle do pool:

- ps_poolBarrier (B1): Garante que todas as *threads* estejam prontas e alinhadas para iniciar o processamento da Fase 1 ao mesmo tempo.
- ps_algoBarrier (B2): Separa a Fase 1 da Fase 2. Garante que o vetor partialSum esteja completamente escrito por todas as *threads* antes que qualquer uma comece a lê-lo para calcular o deslocamento global.
- ps_doneBarrier (B3): Garante que todas as *threads* tenham concluído a Fase 2 (atualização final do vetor) antes que a função ParallelPrefixSumPth retorne e as estruturas sejam destruídas.

2.5 Corretude e Propriedades de Segurança

A corretude do algoritmo é garantida por um princípio de exclusividade de escrita: cada thread somente escreve em sua própria fatia do vetor principal (Vector) e em seu índice correspondente no vetor de somas parciais (partialSum). O acesso compartilhado ocorre apenas por meio de leitura. Como as leituras críticas são protegidas pelas barreiras (a leitura de partialSum só ocorre após a escrita completa da Fase 1, garantida pela B2), condições de corrida são eliminadas, assegurando a consistência e o resultado correto da soma de prefixos.

3 Propriedades da máquina que rodou o programa

Os programa foi rodado na máquina j9 do dinf, a qual tem a seguinte topologia (Istopo):

```
Machine (7830MB total)
Package L#0
  NUMANode L#0 (P#0 7830MB)
  L3 L#0 (8192KB)
    L2 L#0 (256KB) + L1d L#0 (32KB) + L1i L#0 (32KB) + Core L#0
      PU L#0 (P#0)
      PU L#1 (P#4)
    L2 L#1 (256KB) + L1d L#1 (32KB) + L1i L#1 (32KB) + Core L#1
      PU L#2 (P#1)
      PU L#3 (P#5)
    L2 L#2 (256KB) + L1d L#2 (32KB) + L1i L#2 (32KB) + Core L#2
      PU L#4 (P#2)
      PU L#5 (P#6)
    L2 L#3 (256KB) + L1d L#3 (32KB) + L1i L#3 (32KB) + Core L#3
      PU L#6 (P#3)
      PU L#7 (P#7)
```

4 Experimentos e Metodologia

- Vetor inicial preenchido com valores aleatórios.
- Teste com 8M elementos.
- Execução com 1 a 8 threads, 10 vezes cada, via script roda-v1.sh.
- Tempo médio calculado com chrono.c, descontando memcpy.

5 Resultados do Teste com 8 Milhões de Elementos

Nos experimentos com um vetor de 8 milhões de elementos, com 1 thread levou em média 11,26 segundos. O uso do paralelismo trouxe uma melhoria imediata: com 2 threads, o tempo caiu para 9,54 segundos. O pico de desempenho foi alcançado com 4 threads, registrando 9,18 segundos. No entanto, o ganho de velocidade saturou rapidamente; o tempo de execução permaneceu estabilizado, variando entre 9,3 e 9,47 segundos, mesmo com o

aumento de threads até o limite de 8. Esta saturação indica que o gargalo do sistema não é mais a capacidade de processamento, mas sim a largura de banda da memória. Devido à natureza do algoritmo de soma de prefixos, que exige acesso e atualização intensiva do vetor global por todas as threads, o limite de transferência de dados da memória principal anula os benefícios de adicionar mais núcleos. Apesar disso, a redução no tempo de execução em relação à versão sequencial valida a eficácia do algoritmo paralelo.

6 Gráficos Obtidos com base nos resultados:

Soma de prefixos paralela com Pthreads (long int)

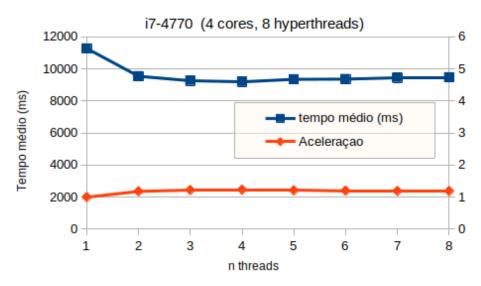


Figura 1: Aceleração e Tempo Médio por thread

Soma de prefixos paralela com Pthreads (long int)

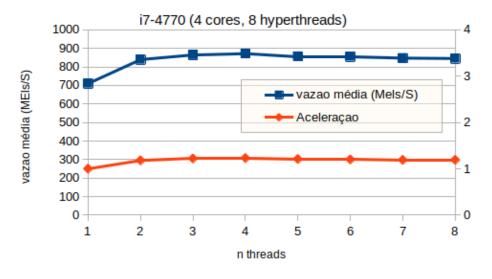


Figura 2: Vazão média e Aceleração por thread

Os gráficos de tempo médio, vazão média e aceleração mostram que o desempenho da soma de prefixos paralela melhora até cerca de quatro threads. O tempo médio reduz acentuadamente ao passar de uma para duas threads, e a partir de três ou quatro threads a redução se estabiliza, indicando o limite prático de escalabilidade. De maneira semelhante, a vazão cresce até atingir seu pico com quatro threads e permanece praticamente constante até oito, o que evidencia o aproveitamento eficiente do paralelismo disponível.

A aceleração também segue esse comportamento, aumentando rapidamente nas primeiras execuções paralelas e estabilizando após quatro threads. Esse resultado reflete o equilíbrio entre o ganho de processamento e o custo adicional de sincronização e acesso à memória. O comportamento observado está em conformidade com as características do processador i7-4770, que possui quatro núcleos físicos e oito lógicos por *hyperthreading*. Acima desse ponto, o aumento de threads não gera ganhos expressivos, pois o gargalo passa a ser o subsistema de memória e não a quantidade de núcleos. Assim, a implementação paralela obtém boa eficiência até o limite físico do hardware, com aceleração consistente e desempenho estável nas configurações com maior número de threads.

7 Conclusão

A implementação paralela de soma de prefixos com **PThreads** e **pool de threads** obteve ganhos em vetores grandes. A estratégia de usar apenas uma barreira e o vetor auxiliar **PartialSum** se mostrou eficiente. O limite de desempenho pode estar ligado ao gargalo de memória e ao custo da barreira.