

Programação Paralela

Relatório do Exercício 2

Autor:
Alexandre Lucchesi Alencar

Professor: George Luiz Medeiros Teodoro

1 Introdução

Este relatório tem como objetivo apresentar os resultados obtidos a partir da execução do segundo exercício de programação paralela [2], que consiste na paralelização do algoritmo *Pi de Monte Carlo* utilizando a biblioteca pthreads. Primeiramente, os aspectos principais do algoritmo desenvolvido e a estratégia de paralelização utilizada é apresentada. Em seguida, é realizada uma análise de desempenho comparando os tempos de execução do algoritmo em diversas configurações, isto é, variando-se o número de lançamentos (pontos) e o número de *threads*. O código-fonte completo deste trabalho (incluindo os arquivos LATEX que compõem este relatório) estão publicamente disponíveis no GitHub ¹.

1.1 Hardware Utilizado

• Processador: Intel Core i7

• Velocidade: 2 GHz

• Número de processadores: 1

• Número de cores reais: 2

• Número de *cores* virtuais: 4 (HyperThreading)

• L1 cache: 32KB

• L2 cache (per core): 256KB

• L3 cache: 4MB

2 O Algoritmo

Além do programa principal, foi desenvolvido um *script bash* para automatizar os testes da aplicação. Esses artefatos são descritos a seguir.

• main.c: programa em C contendo o código-fonte da aplicação. Após compilado com as respectivas diretivas (-lpthread -lmath — vide Makefile) recebe via scanf() dois argumentos: o número de threads a serem criadas e a quantidade de lançamentos a serem realizados. A saída do programa tem duas linhas: a primeira contém o valor aproximado de Pi e a segunda, o tempo de execução do algoritmo em microsegundos.

¹https://github.com/alexandrelucchesi/parallel-programming-ex02

- test.sh: *script* desenvolvido para automatizar os testes da aplicação. Recebe como entrada 4 argumentos, em ordem:
 - max_threads: número máximo de threads. O script varia o número de threads de 1 até max_threads.
 - max_tosses: ordem máxima do número de lançamentos, isto é, o script executa a aplicação variando o número de lançamentos, começando em $10^2, 10^3$ até 10^{max} _tosses.
 - max_count: número máximo de vezes em que o programa deve ser executado em uma mesma configuração.
 - max_time: timeout de execução, ou seja, se o programa não encerrar a execução nesse tempo, ele é finalizado.

2.1 Geração de números aleatórios

Como o método de aproximação do valor de pi é baseado no Método de Monte Carlo, é necessária a geração de números aleatórios de ponto-flutuante. Além disso, a função que gera esses números tem que ser thread safe, uma vez que o algoritmo sera paralelizado e o código chamado por várias threads ao mesmo tempo. Por isso, utilizou-se a função rand_r(unsigned int *).

A função inicializadora, srand(unsigned int seed), foi executada uma vez por thread. Inicialmente, utilizou-se como semente para srand o resultado de uma função temporal (time(NULL)), porém, os resultados de pi em múltiplas execuções do programa quando executado a partir do script estava igual. Acredita-se que isso se deve ao fato das várias execuções serem realizadas em um intervalo de tempo muito pequeno, pois, acrescentando-se um sleep(1) entre as chamadas, os resultados começaram a variar.

Apesar de correta, a solução com sleep() não é ideal, pois deixa a execução dos testes muito lenta, sobretudo se o conjunto de testes for abrangente (vide Seção X). Dessa forma, somou-se ao resultado de time(NULL) um fator para introduzir aleatoridade que é único entre várias execuções do programa: o valor de getpid().

2.2 Política de escalonamento

Procurou-se similar a política de escalonamento estática encontrada na biblioteca OpenMP. Dessa forma, tenta-se dividir igualmente o trabalho entre as threads antes da criação ou execução das mesmas. Por exemplo, se a entrada do programa for 2 threads e 1000 lançamentos, atribui-se previamente a cada thread o cálculo de 500 lançamentos. Caso a divisão não seja exata, ou

seja, se a entrada do programa for 2 threads e 1005 lançamentos, o excedente (resto da divisão) é atribuído à primeira thread criada.

2.3 Parâmetros de entrada

Se o número de threads especificado for menor ou igual a 1, nenhuma thread é criada e o programa é executado de forma sequencial. É válido ressaltar que isso não implicou em redundância de código-fonte, ou seja, no modo sequencial é executada a mesma função cujo ponteiro seria passado para pthread_create(), porém, sem o overhead de criação e finalização de threads.

2.4 Tipos das variáveis

Com o objetivo de se preservar ao máximo os dados provenientes das computações e mitigar a perda de precisão por truncamento ou resultados errôneos por *overflow*, usou-se em toda a aplicação os tipos unsigned long long int e long long int para valores inteiros, e long double para valores de ponto flutuante. Utilizou-se typedefs para tornar o código menos verboso e mais legível:

typedef unsigned long long int ulli;

2.5 Benchmark

O benchmarking da aplicação foi feito a partir de uma série de funções, cujas assinaturas são apresentadas a seguir:

```
int bench(const char* filename);
bench_res* bench_sched_chunk(const char *filename, int power_of_2);
bench_res* bench_sched_thread(const char *filename, int chunk_size,
        int max_threads);
double calculate_mean(const double *vec, int size);
void write_csv(bench_res *res, benchType type, int size, FILE *fp);
void write_latex_tables(bench_res *res, benchType type, int size,
        FILE *fp);
```

A função bench é responsável por orquestrar as funções bench_sched_chunk e bench_sched_thread na geração dos relatórios contendo os tempos de execução do algoritmo em diferentes configurações. Essas funções realizam dois tipos diferentes de benchmarking: a primeira varia o tamanho do chunk e

as políticas de escalonamento enquanto mantém o número de *threads* fixo ²; já a segunda mantém o tamanho do *chunk* fixo ³ enquanto varia as políticas de escalonamento e o número de *threads*. Ambas retornam uma lista de bench_res, que é uma estrutura de dados que encapsula as informações necessárias para a geração do relatório, definida como:

```
typedef struct bench_res {
   int chunk_size;
   double static_sorting_time;
   double static_input_sorting_time;
   double dynamic_sorting_time;
   double dynamic_input_sorting_time;
   double guided_sorting_time;
   double guided_input_sorting_time;
} bench_res;
```

Essas funções utilizam internamente 3 funções auxiliares: calculate_mean, write_csv e write_latex_tables. A primeira é utilizada para se calcular o tempo médio de execução em cada configuração de entrada da função count_sort, recebendo um vetor de tempos de execução (representados como double) e calculando a média aritmética desses valores ⁴. As duas últimas são mecanismos de exportação dos resultados, representando-os no formato CSV ou como um conjunto de tabelas prontas para serem importadas em um arquivo .tex (vide Tabelas 1 e 2).

3 Resultados

Conforme explicado na seção anterior, foram gerados dois tipos de benchmark: um para avaliar o desempenho variando o tamanho do chunk e outro para avaliar o desempenho variando o número de threads. Como entrada para o algoritmo, utilizou-se um arquivo contendo 32768 números de pontoflutante gerados a partir do método descrito na Seção ??. Além disso, para cada conjunto de entradas, executou-se o algoritmo 3 vezes e calculou-se a média aritmética dos tempos de execução, a fim de se obter medidas mais

 $^{^2}$ Esse valor é o valor padrão atribuído pelo OpenMP de acordo com a máquina que está executando o algoritmo. No hardware utilizado neste trabalho, este valor padrão é 4, uma vez que o processador possui 2 cores em HyperThreading.

³Adotou-se o valor do *chunk* como sendo 256, que foi o valor ótimo obtido a partir do primeiro experimento (vide Tabela 1).

⁴A quantidade de vezes que count_sort deve ser executada por configuração é configurada a partir da diretiva #define BENCH_EXEC_TIMES N, onde N é o número de execuções

precisas. O teste foi realizado executando a aplicação com a flag -bench, que demorou 2961.464582s para executar e forneceu como saída dois arquivos: bench_sched_chunk.tex e bench_sched_thread.tex — contendo os resultados dos testes.

A Tabela 1 apresenta os resultados da primeira análise. Nota-se que em todos os casos, o tamanho de *chunk* ótimo foi 1. Isso contrariou as expectativas, pois esperava-se obter como tamanho ótimo para o *chunk* um valor que se aproximasse do tamanho da *cache*, para se beneficiar do *alinhamento de cache* [3]. Além disso, observa-se que o escalonamento estático apresenta desempenho médio superior ao dinâmico e ao guiado, e que o impacto de desempenho provocado pela leitura dos dados é irrisório, sendo em média inferior à 0.1s.

Tabela 1: Tamanho de *chunk* variável e número de *threads* fixo (em 4).

| C. Size | ST | ST w/ input | DYN | DYN w/ input | GD | GD w/ input |
|-----------------|---------------------|-------------|----------|--------------|----------|-------------|
| 2^{0} | 3.588906 | 3.590270 | 3.624919 | 3.626081 | 3.754292 | 3.755485 |
| -2^{1} | 3.825235 | 3.826580 | 3.898424 | 3.899586 | 3.952240 | 3.953837 |
| -2^{2} | 3.749607 | 3.751171 | 3.797465 | 3.799064 | 3.883701 | 3.884942 |
| -2^{3} | 3.798255 | 3.799627 | 3.720954 | 3.722612 | 3.908239 | 3.909431 |
| -2^{4} | 3.756875 | 3.758218 | 3.722065 | 3.723301 | 3.825053 | 3.826316 |
| -2^{5} | 3.670378 | 3.671616 | 3.719752 | 3.720995 | 3.842732 | 3.844046 |
| -2^{6} | 3.724537 | 3.725801 | 3.726843 | 3.728427 | 3.873497 | 3.874915 |
| 2^{7} | 3.703976 | 3.705490 | 3.735572 | 3.737224 | 3.808382 | 3.809649 |
| 2^{8} | 3.700626 | 3.702020 | 3.719415 | 3.721091 | 3.887111 | 3.888764 |
| 2^{9} | 3.775881 | 3.777658 | 3.697703 | 3.698939 | 3.823143 | 3.824359 |
| 2^{10} | 3.682649 | 3.683839 | 3.712101 | 3.713821 | 3.963459 | 3.965141 |
| 2 ¹¹ | 3.683639 | 3.684850 | 3.675376 | 3.676596 | 3.882637 | 3.883888 |
| 2^{12} | 3.773273 | 3.774547 | 3.784975 | 3.786518 | 3.898208 | 3.899412 |
| 2^{13} | 3.922494 | 3.923783 | 3.929915 | 3.931134 | 3.880116 | 3.881456 |
| 2^{14} | 4.812951 | 4.814442 | 4.832530 | 4.833810 | 4.691696 | 4.692826 |
| 2^{15} | 6.536151 | 6.537288 | 6.547434 | 6.548724 | 6.576480 | 6.577817 |
| 2^{16} | 6.500869 | 6.502155 | 6.557550 | 6.558768 | 6.535602 | 6.536718 |

A Tabela 2 apresenta os resultados da segunda análise. Observa-se dois valores aparentemente absurdos de tempo de resposta com escalonamento dinâmico e uma *thread*: 680.678471s e 680.679593s. No entanto, esses valores

apareceram nos resultados porque o *laptop* "dormiu" devido à inatividade enquanto executava o algoritmo.

Tabela 2: Tamanho de chunk fixo (em 256) e número de threads variável.

| Threads | ST | ST w/ input | DYN | DYN w/ input | GD | GD w/ input |
|---------|----------|-------------|------------|--------------|----------|-------------|
| 1 | 6.395153 | 6.396270 | 680.678471 | 680.679593 | 6.185817 | 6.187074 |
| 2 | 4.589843 | 4.591248 | 4.531762 | 4.533200 | 4.671461 | 4.672986 |
| 3 | 3.509808 | 3.511261 | 3.476184 | 3.477305 | 3.591881 | 3.593058 |
| 4 | 3.608319 | 3.610359 | 3.622033 | 3.623194 | 3.766382 | 3.767998 |
| 5 | 3.665674 | 3.667167 | 3.675254 | 3.676431 | 3.837303 | 3.838563 |
| 6 | 3.711966 | 3.713215 | 3.699011 | 3.700181 | 3.764481 | 3.766109 |
| 7 | 3.626323 | 3.627496 | 3.663744 | 3.664902 | 3.774158 | 3.775587 |
| 8 | 3.720559 | 3.721782 | 3.696651 | 3.698206 | 3.734909 | 3.736129 |

O speedup de um programa paralelo é definido como [1]:

$$S = \frac{T_{serial}}{T_{parallel}}$$

Por motivos de simplificação, a Tabela 3 apresenta a relação entre o speedup obtido e o número de threads executadas apenas para o escalonamento estático, uma vez que as outras políticas apresentaram ganhos similares. Observa-se que ao se utilizar duas threads foi possível obter um ganho significativo de desempenho ($\approx 72\%$). A partir de três threads o ganho sofreu atenuação e manteve uma certa uniformidade. Acredita-se que esse comportamento ocorreu devido as características do processador utilizado (vide Seção 1.1), que só possui 2 cores.

Tabela 3: Speedup x threads.

| Threads | 2 | 3 | 4 | 5 | 6 | 7 | 8 |
|----------------------|----------|----------|----------|----------|----------|----------|----------|
| $\overline{Speedup}$ | 0.717707 | 0.548823 | 0.564227 | 0.573196 | 0.580434 | 0.567042 | 0.581778 |

4 Conclusão

Este trabalho possibilitou uma maior compreensão acerca da biblioteca OpenMP e sobre algumas das dificuldades encontradas no contexto de programação paralela. O algoritmo *count sort* foi otimizado a partir da aplicação de técnicas

de programação para um maior aproveitamento dos recursos computacionais que levaram a ganhos de desempenho. Uma análise dos tempos de execução do algoritmo evidenciou ganhos de desempenho (speedup) de até 72% em relação à versão sequencial.

Por fim, é válido ressaltar que o programa está todo parametrizado via diretivas de pré-processamento (#define) e aceita parâmetros de configuração em tempo de execução, possibilitando a experimentação com diferentes entradas para o algoritmo. Além disso, o design da aplicação permite variar de forma fácil a política de escalonamento, o tamanho dos chunks e a quantidade de threads a serem executadas de forma não intrusiva, e favorece a inclusão de novas funções de benchmarking de forma modular.

Referências

- [1] Peter Pacheco. An Introduction to Parallel Programming. Morgan Kaufmann Publishers Inc., San Francisco, CA, USA, 1st edition, 2011.
- [2] G. L. M. Teodoro. Programação paralela, exercício de programação 01, parallel count sort, September 2014.
- [3] G. L. M. Teodoro. Programação paralela, notas de aula, September 2014.