

Programação Paralela

Relatório do Exercício 1

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 primeiro exercício de programação paralela [2], que consiste na paralelização do algoritmo count sort utilizando a biblioteca OpenMP. Primeiramente, o algoritmo desenvolvido e a estratégia de paralelização utilizada é apresentada. Em seguida, é feita uma análise de desempenho comparando os tempos de execução do algoritmo em diversas configurações, isto é, variando-se a estratégia de escalonamento, o tamanho dos chunks e o número de threads. O código-fonte completo deste trabalho (incluindo os arquivos IATEX 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

O programa desenvolvido contempla três funcionalidades principais: geração de um arquivo de dados contendo um número arbitrário de valores de pontoflutuante, processamento de um único arquivo de dados e a geração de um benchmark. Essas três funcionalidades são detalhadas nesta seção.

¹https://github.com/alexandrelucchesi/parallel-programming-ex01

2.1 Geração do Arquivo de Dados

O count sort é um algoritmo de ordenação que foi utilizado neste trabalho para ordenar um vetor de números de ponto-flutuante. Dessa forma, foi necessária a criação de funções para a geração de quantidades configuráveis de números de ponto-flutante em um formato apropriado para servir de entrada para o programa, possibilitando a fácil experimentação do count sort com diferentes configurações.

A interface dessas funções é apresentada a seguir:

```
void generate_floats(FILE* out, int count);
int read_input(FILE* fp, float** vector, int* size);
float* parse_floats(char* values_str, int count);
```

A função generate_floats recebe um arquivo de destino e a quantidade de números que se deseja gerar. A função read_input recebe um arquivo (no formato gerado por generate_floats) e retorna em vector e size o vetor e seu tamanho, respectivamente. Por fim, a função parse_floats é utilizada internamente por read_input para realizar o parsing de strings para floats.

Para gerar um arquivo de dados, vec.dat, contendo, por exemplo, 1000 elementos, basta executar o binário passando-se a flag -gen, conforme descrito a seguir:

```
$ ./a.out -gen vec.dat 1000
```

2.2 Processamento

O processamento de um arquivo de dados foi encapsulado na função process, cuja assinatura é apresentada a seguir:

```
int process(float **vec, int *vec_size, double *time_sorting_only,
    double*time_with_input, const char *filename, omp_sched_t kind,
    int chunk_size, int thread_num);
void count_sort(float a[], int n,
    omp_sched_t kind, int chunk_size, int thread_num);
```

Os quatro primeiros parâmetros: vec, vec_size, time_sorting_only e time_with_input são, na verdade, retornos da função process, e retornam respectivamente, o vetor de *floats* ordenado, o tamanho do vetor, o tempo transcorrido considerando apenas a execução do *count sort* e o tempo transcorrido desde a entrada de dados até o término da execução da função de

ordenação. Os demais parâmetros são utilizados para parametrizar a execução da função **count_sort** e equivalem, respectivamente, ao nome do arquivo de dados, à política de escalonamento do OpenMP (*static*, *dynamic*, *guided* ou *auto*), ao tamanho do *chunk* e ao número de *threads* a serem criadas.

Para processar um único arquivo, basta executar o binário passando-se o arquivo de dados e *flags* opcionais de seleção da política de escalonamento, tamanho do *chunk* ou quantidade de *threads*. Por padrão, utiliza-se static, tamanho do *chunk* 1 e o número padrão de *threads* do OpenMP (depende da máquina sendo executada). O trecho abaixo ilustra o processamento do arquivo vec.dat, com escalonamento dinâmico e tamanho de *chunk* 4:

\$./a.out vec.dat -k dynamic -c 4

Encapsular a lógica de processamento na função process permitiu a automatização do benchmarking da aplicação, por meio do desenvolvimento da função bench (apresentada na próxima seção), evitando trabalho manual.

A função count_sort é a principal função da aplicação. Um dos objetivos deste trabalho consistiu na experimentação da biblioteca OpenMP. O trecho de código a seguir apresenta o núcleo da função count_sort e a estratégia de paralelização adotada:

```
// Set number of threads to be created.
    if (num_threads > 0) omp_set_num_threads(num_threads);
#pragma omp parallel
    {
        int count; // *Private* variable.
        // Set scheduling policy and chunk size at runtime.
        omp_set_schedule(kind, chunk_size);
#pragma omp for schedule(runtime)
        for (int i = 0; i < n; i++) {
            count = 0;
            for (int j = 0; j < n; j++)
                if (a[j] < a[i])
                    count++;
                else if (a[j] == a[i] \&\& j < i)
                    count++;
            temp[count] = a[i];
        }
```

}

A variável count é declarada dentro de uma seção paralela e, portanto, é atribuída um escopo privado ². As funções omp_set_num_threads e omp_set_s chedule são padrões do OpenMP e consistem em uma forma dinâmica de se configurar, respectivamente, a quantidade de threads, e a política de escalonamento e o tamanho do chunk. Esses parâmetros são utilizados em tempo de execução para atribuir tarefas às threads dentro do for (observe a clause schedule(runtime)). O vetor temp é uma variável compartilhada que, no término das iterações, contém a sequência de números ordenada. É importante notar que nenhum mecanismo de sincronização (como a utilização de locks ou declarar temp como critical) foi necessário para a criação de uma seção crítica em torno de temp, uma vez que count retorna um valor diferente (indexando uma posição de memória diferente) para cada thread e, portanto, não há condições de corrida.

2.3 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 ³;

²Poderia-se declarar esse escopo via *clauses* dentro do pragma.

 $^{^3}$ 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.

já a segunda mantém o tamanho do *chunk* fixo ⁴ 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 ⁵. 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 2.1. 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 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.

 $^{^4}$ Adotou-se o valor do *chunk* como sendo 256, que foi o valor ótimo obtido a partir do primeiro experimento (vide Tabela 1).

 $^{^5\}mathrm{A}$ quantidade de vezes que <code>count_sort</code> deve ser executada por configuração é configurada a partir da diretiva <code>#define BENCH_EXEC_TIMES N</code>, onde N é o número de execuções

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).

ST	ST w/ input	DYN	DYN w/ input	GD	GD w/ input
3.588906	3.590270	3.624919	3.626081	3.754292	3.755485
3.825235	3.826580	3.898424	3.899586	3.952240	3.953837
3.749607	3.751171	3.797465	3.799064	3.883701	3.884942
3.798255	3.799627	3.720954	3.722612	3.908239	3.909431
3.756875	3.758218	3.722065	3.723301	3.825053	3.826316
3.670378	3.671616	3.719752	3.720995	3.842732	3.844046
3.724537	3.725801	3.726843	3.728427	3.873497	3.874915
3.703976	3.705490	3.735572	3.737224	3.808382	3.809649
3.700626	3.702020	3.719415	3.721091	3.887111	3.888764
3.775881	3.777658	3.697703	3.698939	3.823143	3.824359
3.682649	3.683839	3.712101	3.713821	3.963459	3.965141
3.683639	3.684850	3.675376	3.676596	3.882637	3.883888
3.773273	3.774547	3.784975	3.786518	3.898208	3.899412
3.922494	3.923783	3.929915	3.931134	3.880116	3.881456
4.812951	4.814442	4.832530	4.833810	4.691696	4.692826
6.536151	6.537288	6.547434	6.548724	6.576480	6.577817
6.500869	6.502155	6.557550	6.558768	6.535602	6.536718
	3.588906 3.825235 3.749607 3.798255 3.756875 3.670378 3.724537 3.703976 3.700626 3.775881 3.682649 3.683639 3.773273 3.922494 4.812951 6.536151	3.588906 3.590270 3.825235 3.826580 3.749607 3.751171 3.798255 3.799627 3.756875 3.758218 3.670378 3.671616 3.724537 3.725801 3.703976 3.705490 3.700626 3.702020 3.775881 3.777658 3.682649 3.683839 3.683639 3.684850 3.773273 3.774547 3.922494 3.923783 4.812951 4.814442 6.536151 6.537288	3.588906 3.590270 3.624919 3.825235 3.826580 3.898424 3.749607 3.751171 3.797465 3.798255 3.799627 3.720954 3.756875 3.758218 3.722065 3.670378 3.671616 3.719752 3.724537 3.725801 3.726843 3.703976 3.705490 3.735572 3.700626 3.702020 3.719415 3.682649 3.683839 3.712101 3.683639 3.684850 3.675376 3.773273 3.774547 3.784975 3.922494 3.923783 3.929915 4.812951 4.814442 4.832530 6.536151 6.537288 6.547434	3.588906 3.590270 3.624919 3.626081 3.825235 3.826580 3.898424 3.899586 3.749607 3.751171 3.797465 3.799064 3.798255 3.799627 3.720954 3.722612 3.756875 3.758218 3.722065 3.723301 3.670378 3.671616 3.719752 3.720995 3.724537 3.725801 3.726843 3.728427 3.703976 3.705490 3.735572 3.737224 3.700626 3.702020 3.719415 3.721091 3.775881 3.677658 3.697703 3.698939 3.682649 3.683839 3.712101 3.713821 3.683639 3.684850 3.675376 3.676596 3.773273 3.774547 3.784975 3.786518 3.922494 3.923783 3.929915 3.931134 4.812951 4.814442 4.832530 4.833810 6.536151 6.537288 6.547434 6.548724	3.588906 3.590270 3.624919 3.626081 3.754292 3.825235 3.826580 3.898424 3.899586 3.952240 3.749607 3.751171 3.797465 3.799064 3.883701 3.798255 3.799627 3.720954 3.722612 3.908239 3.756875 3.758218 3.722065 3.723301 3.825053 3.670378 3.671616 3.719752 3.720995 3.842732 3.724537 3.725801 3.726843 3.728427 3.873497 3.703976 3.705490 3.735572 3.737224 3.808382 3.700626 3.702020 3.719415 3.721091 3.887111 3.775881 3.777658 3.697703 3.698939 3.823143 3.683639 3.684850 3.675376 3.676596 3.882637 3.773273 3.774547 3.784975 3.786518 3.898208 3.922494 3.923783 3.929915 3.931134 3.880116 4.812951 4.814442 4.832530 4.833810 4.691696 6.536151 6.537288 6.547434 <

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.

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

Tabela 2:	Tamanho	de ch	hunk fix	o (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

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

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.