Практическая работа № А-07

Методы высокопроизводительных вычислений

Альшаеб Басель, группа 24.M71-mm

04.12.2024

1-Задание

Написать программу вычисления выражения:

 $d = \langle B4 x, y \rangle / \langle x, y \rangle - \langle B3 x, y \rangle / \langle x, y \rangle,$

где B – квадратная плотная матрица, элементы которой имеют тип double, элементы матрицы

задаются с помощью генератора псевдослучайных чисел, x и y – векторы (элементы задаются

псевдослучайными числами), <,> - скалярное произведение.

Распараллелить эту программу с помощью OpenMP (parallel, task).

Исследовать зависимость масштабируемости параллельной версии программы от

вычислительной трудоемкости (размера матриц).

Проверить корректность параллельной версии.

Проверка закона Амдала. Построить зависимость ускорение:число потоков для заданного примера.

2- Описание программно-аппаратной конфигурации

OS: Ubuntu 22.04.4 LTS Kernel: 5.15.0-122-generic

Processer: Intel® Xeon® E-2136 CPU @ 3.30GHz

Cores: 12

Architecture: x86 64

Memory: 62 G

Compiler g++ 10.2.0

3- Проверка правильности параллельного решения

Для проверки исправления я сгенерировал фиксированное количество данных для размера массива 1000, а затем запустил программу для 1 потока и 8 потоков и сравнил результат. Я приложу изображения для сравнения результата из логов.

Generated and saved data for matrix size 1000. Running sequential version for checking (1 thread, with array size of 1000, With using generated array data)... Sequential Result: 629742000000000.0 Sequential Execution Time: 37.3468 seconds Running with 8 threads to compare the results with the sequential

Validation passed for 8 threads. Result: 629742000000000.0

4- Исследование зависимости ускорения от количества потоков и размера массива

Параллельный раздел посвящен распределению скалярного произведения и каждой операции умножения, и это будет распределено между потоками. Каждый раз, когда мы добавляем больше потоков, мы можем распределить операции по разным потокам. В результате это сделает программу быстрее до определенной точки, когда размер массива будет соответствовать количеству потоков.

Эксперимент проводится на трех размерах массива: [200, 500, 1000] и потоках [1, 2, 4, 8, 16, 32, 64]

Array Size: 200x200

Threads	Execution Time	Speedup
1	0.264 Sec	1.0
2	0.132 Sec	2.0
4	0.068 Sec	3.88
8	0.067 Sec	3.92
16	0.065 Sec	4.03
32	0.055 Sec	4.7 5
64	0.058 Sec	4.56

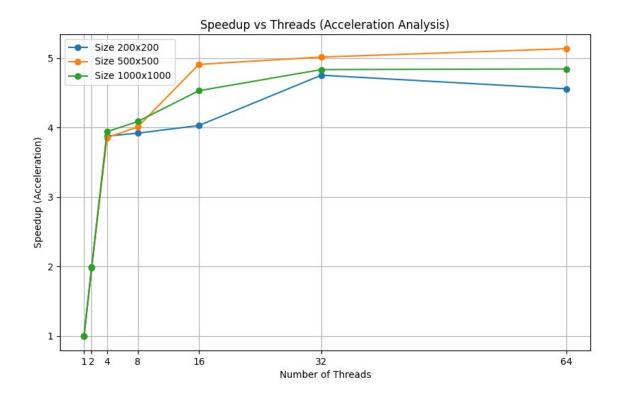
Array Size: 500

Threads	Execution Time	Speedup
1	4.438 Sec	1.0
2	2.232 Sec	1.99
4	1.151 Sec	3.85
8	1.107 Sec	4.01
16	0.904 Sec	4.91
32	0.885 Sec	5.01
64	0.864 Sec	5.13

Array Size: 1000

Threads	Execution Time	Speedup
1	37.5 Sec	1.0
2	18.930 Sec	1.98
4	9.539 Sec	3.94
8	9.195 Sec	4.09
16	8.296 Sec	4.53
32	7.774 Sec	4.83
64	7.759 Sec	4.84

Ниже вы можете увидеть график результатов по размеру, ускорению и потокам.



5- Объяснение результатов и выводы

Из графика мы видим, что ускорение увеличивается с увеличением потоков, а размер массива также играет роль. При увеличении размера ускорение также меняется в зависимости от размера, потому что это квадратный массив.

- Из этого графика можно сказать, что при достижении 5-кратного ускорения ускорение останавливается и начинает сглаживаться
- Во всех случаях мы видим, что ускорение стабилизируется на 64 потоках.

6- Исходный код

- Определение основных функций

```
ain.cpp > ② matrix_multiply(const vector<vector<double>>&, const vector<vector<double>>&, int)

#include <iostream>
#include <vector>
#include <cstdlib>
#include <ctime>
#include <omp.h>
#include <fstream>

using namespace std;

void read_matrix(const string &filename, vector<vector<double>> &matrix, int n);
void read_vector(const string &filename, vector<double>> &vec, int n);
void generate_matrix(vector<vector<double>> &vec, int n);
void generate_vector(vector<double>> &vec, int n);
void generate_vector(vector<double>> &vec, int n);
double scalar_product(const vector<double>> &x, const vector<double>> &y, int n);
void matrix_multiply(const vector<double>> &A, const vector<vector<double>> &B, vector<vector<double>> &C, int n);
```

- определение основных переменных и массивов. и добавление параметров, которые помогут нам провести эксперимент. Итак, у нас есть "use-files", который говорит нам использовать предопределенный массив, "threads" для указания количества потоков, "size" для установки размера массива.

```
int main(int argc, char *argv[])
    bool use file = false;
    vector<vector<double>> B3(n, vector<double>(n));
    vector<vector<double>> B4(n, vector<double>(n));
    for (int i = 1; i < argc; i++)
         string arg = argv[i];
if (arg == "--size" && i + 1 < argc)</pre>
              n = stoi(argv[++i]);
         else if (arg == "--threads" && i + 1 < argc)
             threads = stoi(argv[++i]);
         } else if (arg == "--use-files") {
   use_file = true;
    omp_set_num_threads(threads);
    if (use file)
         read_matrix("matrix_B.txt", B, n);
read_vector("vector_x.txt", x, n);
read_vector("vector_y.txt", y, n);
         cout << "Generating random data..." << endl;</pre>
         generate_matrix(B, n);
         generate_vector(x, n);
         generate_vector(y, n);
```

- Основная логическая область, где: 1- мы выполняем умножение массивов для создания В^2 и других, 2- мы вычисляем скалярное произведение. Для вычисления умножения векторов и массивов мы использовали «pragma omp parallel for», а для скаляра между вектором и массивом мы использовали «omp sections»

```
double start time = omp get wtime();
   vector<vector<double>> B2(n, vector<double>(n));
   matrix_multiply(B, B, B2, n);
   matrix_multiply(B, B2, B3, n);
   matrix multiply(B2, B2, B4, n);
   double scalar xy, scalar B4xy, scalar B3xy;
   scalar_xy = scalar_product(x, y, n);
   // Compute B^4 * x and B^3 * x
   vector<double> B4x(n, 0.0), B3x(n, 0.0);
#pragma omp parallel for
   for (int i = 0; i < n; i++)
       for (int j = 0; j < n; j++)
           B4x[i] += B4[i][j] * x[j];
            B3x[i] += B3[i][j] * x[j];
#pragma omp parallel sections
#pragma omp section
       scalar B4xy = scalar_product(B4x, y, n);
#pragma omp section
       scalar B3xy = scalar product(B3x, y, n);
   double d = (scalar B4xy / scalar xy) - (scalar B3xy / scalar xy);
   double end time = omp get wtime();
```

- Печать результата

```
double end_time = omp_get_wtime();

cout << "Result (d): " << d << endl;
cout << "Execution Time: " << (end_time - start_time) << endl;

return 0;</pre>
```

- Сгенерировать и заполнить массив и вектор случайными данными

- Скалярное произведение двух векторных функций Я использовал «parallel for reduction (+ : result)»

```
double scalar_product(const vector<double> &x, const vector<double> &y, int n)
{
    double result = 0.0;

#pragma omp parallel for reduction(+ : result)
    for (int i = 0; i < n; i++)
        result += x[i] * y[i];

    return result;
}</pre>
```

- Функцию умножения матриц я использовал «omp parallel for»

- Функции чтения из файлов

- Код Python, в котором мы определяем все тесты и создаем статические файлы для проверки программы, а также генерируем график для сравнения.

```
import matplotlib.pyplot as plt
thread counts = [1, 2, 4, 8, 16, 32, 64]
array sizes = [200, 500, 1000]
program = "./main"
results = []
# Function to generate and save deterministic matrix and vector data
def generate_and_save_data(size):
    x = np.random.rand(size) * 10
y = np.random.rand(size) * 10
    np.savetxt("matrix_B.txt", B, fmt="%.6f")
    print(f"Generated and saved (parameter) use files: bool ")
def run_program(threads, size, use_files=False):
    command = [program, "--threads", str(threads), "--size", str(size)]
if use files:
         command.append("--use-files")
     result = subprocess.run(command, capture_output=True, text=True)
     execution time = None
    computed_result = None
     # Parse the output
     for line in result.stdout.split("\n"):
         if "Execution Time" in line:
    execution_time = float(line.split(":")[1].strip())
         if "Result (d)" in line:
    computed_result = float(line.split(":")[1].strip())
     return execution_time, computed_result
generate and save data(matrix size)
print("Running sequential version for checking (1 thread, with array size of 1000, With using generated array data)...")
seq_time, seq_result = run_program(1, use_files=True, size=1000)
if seq_time is None or seq_result is None:
    print("Failed to retrieve results for the sequential run.")
```

```
print(f"Sequential Result: {seq_result}")
print(f"Sequential Execution Time: {seq_time} seconds")
print(f"Running with 8 threads to compare the results with the sequential")
par_time, par_result = run_program(8, use_files=True, size=1000)
if par_time is None or par_result is None:
    print(f"Failed to retrieve results for 8 threads.")
elif math.isclose(seq_result, par_result, rel_tol=tolerance):
    print(f"Validation passed for 8 threads. Result: {par_result}")
    print(f"Validation failed for 8 threads! Sequential: {seq_result}, Parallel: {par_result}")
execution_times = {size: {} for size in array_sizes} # Store execution times by size and thread count
# 2- running all threads
for size in array_sizes:
    for threads in thread_counts:
          execution_time, computed_result = run_program(threads, use_files=False, size=size)
         print(execution time)
           print(f"Failed to extract execution time for {threads} threads.")
# Calculate speedups
speedups = {size: {} for size in array_sizes}
for size in array_sizes:
    sequential_time = execution_times[size][1] # Time for 1 thread as the baseline
     for threads in thread_counts:
         speedups[size][threads] = sequential_time / execution_times[size][threads]
# Print speedup tables to console
for size in array_sizes:
    table = PrettyTable()
table.field_names = ["Threads", "Speedup"]
     for threads in thread_counts:
    table.add_row([threads, round(speedups[size][threads], 2)])
print(f"\nSpeedup Table for Matrix Size {size}x{size}")
plt.figure(figsize=(10, 6))
for size in array_sizes:
     speedup_values = [speedups[size][threads] for threads in thread_counts]
     plt.plot(thread_counts, speedup_values, marker="o", label=f"Size {size}x{size}")
```

```
plt.title("Speedup vs Threads (Acceleration Analysis)")
plt.xlabel("Number of Threads")
plt.ylabel("Speedup (Acceleration)")
plt.xticks(thread_counts)
plt.grid()
plt.legend()
plt.legend()
plt.savefig("speedup_vs_threads_analysis.png")
plt.show()
```