МИНОБРНАУКИ РОССИИ САНКТ-ПЕТЕРБУРГСКИЙ ГОСУДАРСТВЕННЫЙ ЭЛЕКТРОТЕХНИЧЕСКИЙ УНИВЕРСИТЕТ «ЛЭТИ» ИМ. В.И. УЛЬЯНОВА (ЛЕНИНА)

Кафедра математического обеспечения и применения ЭВМ

ОТЧЕТ

по лабораторной работе №4 по дисциплине «Параллельные алгоритмы»

Тема: Параллельное умножение матриц

Студент гр. 0304	 Максимов Е.А.
Преподаватель	Сергеева Е.И.

Санкт-Петербург

Цель работы.

Исследование производительности параллельных алгоритмов.

Постановка задачи.

Реализовать параллельный алгоритм умножения матриц с масштабируемым разбиением по потокам. Исследовать масштабируемость выполненной реализации с реализацией из работы №1.

Реализовать параллельный алгоритм "быстрого" умножения матриц (Штрассена или его модификации). Проверить, что результаты вычислений реализаций совпадают. Сравнить производительность на больших размерностях данных (порядка 10^4 .. 10^6).

Выполнение работы.

Алгоритм умножения матриц с масштабируемым разбиением по потокам был взят из лабораторной работы N1. Для оптимальной работы алгоритма было определено количество потоков равное \sqrt{N} , где N — размер матрицы.

Для реализации алгоритма Штрассена были написаны функции, перечисленные ниже.

void multiplyStrassen(vector<Matrix> matrices*, int N), void multiplyStrassenRoutine(vector<Matrix> matrices*, int recursionDepth) — основные функции, реализующие алгоритм Штрассена.

Vector<Matrix> split (Matrix A), Matrix join (vector<Matrix> Cs) — обратные функции: разбивает матрицу на 4 подматрицы меньшего размера, объединяет 4 матрицы в одну (слева направо, сверху вниз).

operator+(Matrix A, Matrix B), Matrix operator-(Matrix A, Matrix B) — вспомогательные функции для краткой записи сложения и вычитания объектов типа Matrix.

Максимальная глубина рекурсии равна 3, минимальный размер матрицы, при котором увеличивается глубина рекурсии, равен 4.

Если размер матрицы не равен 2^N , то перед работой алгоритма Штрассена матрица расширяется до минимально возможного N, пустые ячейки заполняются нулями, а после работы алгоритма уменьшается до первоначального размера.

Пусть A, B — входные матрицы. Вычисляются следующие промежуточные M_i матрицы, перечисленные ниже.

$$\begin{split} \mathbf{M}_1 &= (\mathbf{A}_{11} + \mathbf{A}_{22})(\mathbf{B}_{11} + \mathbf{B}_{22}); \\ \mathbf{M}_2 &= (\mathbf{A}_{12} - \mathbf{A}_{22})(\mathbf{B}_{21} + \mathbf{B}_{22}); \\ \mathbf{M}_3 &= (\mathbf{A}_{21} - \mathbf{A}_{11})(\mathbf{B}_{11} + \mathbf{B}_{12}); \\ \mathbf{M}_4 &= (\mathbf{A}_{11} + \mathbf{A}_{12})\mathbf{B}_{22}; \\ \mathbf{M}_5 &= (\mathbf{A}_{21} + \mathbf{A}_{22})\mathbf{B}_{11}; \\ \mathbf{M}_6 &= \mathbf{A}_{22}(\mathbf{B}_{21} - \mathbf{B}_{11}); \\ \mathbf{M}_7 &= \mathbf{A}_{11}(\mathbf{B}_{12} - \mathbf{B}_{22}). \end{split}$$

Умножение матриц производится рекурсивно этим же алгоритмом.

Затем вычисляется результирующая матрица C на основе полученных матриц M_i по формуле ниже.

$$C = \begin{pmatrix} C_1 & C_2 \\ C_3 & C_4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} M_1 + M_2 + M_6 - M_4 & M_7 + M_4 \\ M_6 + M_5 & M_1 + M_3 + M_7 - M_5 \end{pmatrix}.$$

Для измерения времени работы алгоритмов была использована библиотека chrono. Результаты тестирования представлены в приложении А.

Выводы.

В ходе лабораторной работы было проведено исследования эффективности алгоритмов умножения матриц. Результаты показали, что

алгоритм Штрассена эффективнее, чем умножение с масштабируемым разбиением по потокам, при больших размерностях матрицы $(N > 10^3)$.

Практическим результатом лабораторной работы является программный код, реализующий алгоритм Штрассена.

ПРИЛОЖЕНИЕ А ТЕСТИРОВАНИЕ

Таблица А1 — Сравнение эффективности программ

No	Размерность	Время работы с масштабируемым	Время работы с алгоритмом
110	матрицы	разбиением по потокам, мс	Штрассена, мс
1	4	<1	2
2	16	1	54
3	64	3	60
4	256	62	160
5	512	263	417
6	1024	1782	2302
7	2048	21723	18426
8*	2010	21/23	15888

Примечание (*) — тест №8 был выполнен при создании потоков в функции, реализующей алгоритма Штрассена (см. п. «Выполнение работы»), только на 1-ой глубине рекурсии.