Санкт-Петербургский государственный университет

Программная инженерия

Группа 24.М71-мм

Блочное Перемножение Матриц

Альшаеб Басель

Отчёт по учебной практике в форме «Решение»

Научный руководитель: ст. преподаватель

Оглавление

П	стан	новка задачи	3
1.	Введение		
	1.1.	Избежание вычислений с нулями	4
	1.2.	Эффективное хранение с использованием одномерных	
		массивов	5
2.	Размещение матриц		
	2.1.	Двумерный массив (2D array)	6
	2.2.	Одномерный массив (1D array)	7
	2.3.	Порядок размещения блоков в памяти	8
	2.4.	Сравнение подходов	8
3.	Алг	оритм Перемножения	9
4.	Зак	лючение	12

Постановка задачи

Необходимо реализовать программу перемножения двух нижнетреугольных матриц A и B, результатом которой будет матрица C, вычисляемая по формуле:

$$C = A \times B \tag{1}$$

$$A = \begin{bmatrix} A_{11} & 0 & 0 & \cdots & 0 \\ A_{21} & A_{22} & 0 & \cdots & 0 \\ A_{31} & A_{32} & A_{33} & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ A_{n1} & A_{n2} & A_{n3} & \cdots & A_{nn} \end{bmatrix}$$

$$B = \begin{bmatrix} B_{11} & 0 & 0 & \cdots & 0 \\ B_{21} & B_{22} & 0 & \cdots & 0 \\ B_{31} & B_{32} & B_{33} & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ B_{n1} & B_{n2} & B_{n3} & \cdots & B_{nn} \end{bmatrix}$$

Каждая матрица имеет размерность $N \times N$.

В отчёте рассматриваются три версии реализации на языке С:

- 1. **Версия 1:** Матрицы хранятся в виде двумерных массивов, при этом нулевые элементы не участвуют в вычислениях.
- 2. **Версия 2:** Аналогично первой версии, но с использованием блочной обработки (blocking), улучшающей эффективность кэширования.
- 3. **Версия 3:** Матрицы хранятся в виде одномерных массивов: матрица A в блочно-строчном порядке (row-major), а матрица B в блочно-столбцовом порядке (column-major).

Во всех версиях исключаются ненужные умножения на ноль, с учётом нижне-треугольной структуры исходных матриц.

1. Введение

В данной работе рассматривается задача умножения двух **нижне- треугольных квадратных матриц** A и B размером $N \times N$. Результатом операции является матрица C, также размером $N \times N$, вычисляемая по стандартной формуле матричного умножения:

$$C_{ij} = \sum_{k=0}^{N-1} A_{ik} \cdot B_{kj} \tag{2}$$

Однако с учётом того, что *A* и *B* являются **нижне-треугольными**, значительное количество элементов в этих матрицах равно нулю. Поэтому, если использовать стандартный алгоритм, будет выполнено множество **избыточных операций умножения на ноль**, что снижает эффективность программы как по скорости, так и по использованию памяти.

Для оптимизации этой задачи были применены следующие подходы:

1.1. Избежание вычислений с нулями

Вместо полной обработки всех N^3 операций в формуле, программа учитывает только **ненулевые элементы**, опираясь на свойства нижнетреугольных матриц:

- Для матрицы A: $A_{ik} = 0$, если k > i
- Для матрицы B: $B_{kj} = 0$, если j > k

Следовательно, при вычислении C_{ij} , где j > i, вся строка становится нулевой, и её можно не вычислять вообще. Сокращённая формула:

$$C_{ij} = \sum_{k=j}^{i} A_{ik} \cdot B_{kj},$$
 только если $j \leq i$ (3)

1.2. Эффективное хранение с использованием одномерных массивов

Чтобы дополнительно **сэкономить память** и повысить **локаль- ность доступа к данным**, нижне-треугольные матрицы A и B хранятся в виде **одномерных массивов**:

- Матрица A хранится в блочно-строчном порядке (block-row order)
- Матрица B хранится в блочно-столбцовом порядке (block-column order)

Такой способ хранения позволяет избежать выделения памяти под нули и упростить блочную обработку, особенно при реализации кэшоптимизированных и параллельных алгоритмов. Количество значащих (ненулевых) элементов в каждой из матриц равно:

$$\frac{N(N+1)}{2} \tag{4}$$

Что даёт выигрыш по памяти почти в 2 раза по сравнению с полными N^2 элементами, особенно при больших N.

2. Размещение матриц

При реализации перемножения двух нижнетреугольных матриц мы использовали два различных способа хранения данных: двумерное (2D) и одномерное (1D) представления.

2.1. Двумерный массив (2D array)

Это традиционный способ, в котором вся матрица хранится как массив $N \times N$, включая нули выше главной диагонали:

$$A = \begin{bmatrix} A_{11} & 0 & 0 & 0 \\ A_{21} & A_{22} & 0 & 0 \\ A_{31} & A_{32} & A_{33} & 0 \\ A_{41} & A_{42} & A_{43} & A_{44} \end{bmatrix}$$

В памяти такая матрица хранится в виде:

A11, 0, 0, 0, A21, A22, 0, 0, A31, A32, A33, 0, A41, A42, A43, A44

Листинг 1: Инициализация нижнетреугольной матрицы в 2D массиве

```
double **A = (double**)malloc(N * sizeof(double*));
for (int i = 0; i < N; i++) {
    A[i] = (double*)malloc(N * sizeof(double));
}
for (int i = 0; i < N; i++) {
    for (int j = 0; j <= i; j++) {
        A[i][j] = ((double)rand() / RAND_MAX) * 10.0;
    }
}</pre>
```

Хотя этот способ удобен, он неэффективен с точки зрения использования памяти, поскольку хранит ненужные нули.

2.2. Одномерный массив (1D array)

Чтобы избежать хранения нулей, мы применили два различных варианта размещения элементов нижнетреугольной матрицы в памяти:

Матрица A — блочно-построчное хранение (block-row order)

В этом представлении ненулевые элементы хранятся последовательно по строкам:

Листинг 2: Инициализация матрицы A в 1D массиве

```
#define EL (N * (N + 1) / 2)

double* init_matrix_A() {
    double *A = (double*)malloc(EL * sizeof(double));
    for (int i = 0, k = 0; i < N; i++) {
        for (int j = 0; j <= i; j++, k++) {
            A[k] = ((double)rand() / RAND_MAX) * 10.0;
        }
    }
    return A;
}</pre>
```

Матрица В — блочно-по-столбцам (block-column order)

Для лучшего кэширования при блочном перемножении матрица В хранится в колонном порядке:

Листинг 3: Инициализация матрицы В в 1D массиве

```
#define EL (N * (N + 1) / 2)  
double* init_matrix_B() {  
    double *B = (double*)malloc(EL * sizeof(double));  
    for (int i = 0, k = 0; i < N; i++) {  
        for (int j = 0; j <= i; j++, k++) {  
            B[(j * (2 * N - j + 1)) / 2 + (i - j)] = ((double)rand() / RAND_MAX) * 10.0;  
        }  
       }  
       return B;  
}
```

Такой подход позволяет повысить производительность за счёт упорядоченного обращения к памяти при блочной обработке.

2.3. Порядок размещения блоков в памяти

- ullet Матрица $oldsymbol{A}$ (строчный порядок): $A_{11},A_{12},A_{22},A_{13},A_{23},A_{33},\ldots,A_{1n_1},A_{2n_1},\ldots,A_{n_1n_1}$
- ullet Матрица ullet (столбцовый порядок): $B_{11}, B_{21}, B_{31}, \dots, B_{n_11}, B_{22}, B_{32}, \dots, B_{n_12}, B_{33}, \dots$

2.4. Сравнение подходов

Подход хранения	Преимущества	Недостатки
Двумерный массив (2D)	Простая реализация,	Хранит лишние нули,
	доступ по индексам	неэффективное ис-
		пользование памяти
1D (строчный порядок для A)	Эффективное хране-	Сложность индекса-
	ние, меньше памяти	ции
1D (столбцовый порядок для B)	Улучшение кэширо-	Более сложная адре-
	вания при блочной	сация
	обработке	

Таблица 1: Сравнение способов хранения матриц

3. Алгоритм Перемножения

В данной работе рассматриваются три версии алгоритма перемножения двух нижнетреугольных матриц. Каждая версия реализует один и тот же базовый алгоритм, но с различиями в представлении и доступе к элементам матриц, а также в методе блочной оптимизации.

Общий алгоритм перемножения нижнетреугольных матриц

Пусть A и B — нижнетреугольные матрицы размера $N \times N$. Тогда их произведение C = AB также будет нижнетреугольной матрицей. Формула для вычисления элемента C_{ij} :

$$C_{ij} = \sum_{k=j}^{i} A_{ik} \cdot B_{kj}, \quad \text{где } 0 \le j \le i < N$$
 (5)

Версия 1: Двумерный массив без блочной оптимизации

Листинг 4: Алгоритм перемножения без блокировки для двумерных массивов

Версия 2: Двумерный массив с блочной оптимизацией

Листинг 5: Алгоритм перемножения с блокировкой для двумерных массивов

Версия 3: Одномерные массивы с блочной оптимизацией и пользовательским доступом

Для доступа к элементам A и B используются функции get_A и get_B, которые учитывают способ хранения (строчный и столбцовый порядки).

Листинг 6: Алгоритм перемножения с блокировкой для 1D массивов

Пример работы алгоритма

Рассмотрим пример перемножения двух нижнетреугольных матриц размера 3×3 :

$$A = \begin{bmatrix} a_{00} & 0 & 0 \\ a_{10} & a_{11} & 0 \\ a_{20} & a_{21} & a_{22} \end{bmatrix}, \quad B = \begin{bmatrix} b_{00} & 0 & 0 \\ b_{10} & b_{11} & 0 \\ b_{20} & b_{21} & b_{22} \end{bmatrix}$$

Тогда элемент C_{21} вычисляется как:

$$C_{21} = A_{20}B_{01} + A_{21}B_{11}$$

А элемент C_{22} :

$$C_{22} = A_{20}B_{02} + A_{21}B_{12} + A_{22}B_{22}$$

Вывод

Блочная оптимизация позволяет повысить эффективность использования кэш-памяти за счёт улучшения локальности данных. Использование одномерных массивов усложняет доступ к данным, но даёт преимущества при более эффективном использовании памяти.

4. Заключение

Проект МуGym направлен на создание удобной платформы для автоматизации управления фитнес-клубами. В документе изложены основные аспекты проекта, структура команды, сроки и критерии приемки. План будет обновляться по мере выполнения этапов.