### Санкт-Петербургский государственный университет

Программная инженерия

Группа 24.М71-мм

## Блочное Перемножение Матриц

Альшаеб Басель

Отчёт по учебной практике в форме «Решение»

> Преподаватель: ст. преподаватель Штейнберг Борис Яковлевич

## Оглавление

П	Постановка задачи				
1.	Введ	дение	5		
	1.1.	Избежание вычислений с нулями	5		
	1.2.	Эффективное хранение с использованием одномерных массивов	6		
2.	Размещение матриц				
	2.1.	Двумерный массив (2D array)	7		
	2.2.	Одномерный массив (1D array)	8		
	2.3.	Порядок размещения блоков в памяти	9		
	2.4.	Сравнение подходов	g		
3.	Алгоритм Перемножения		1(		
	3.1.	Общий алгоритм перемножения нижнетреугольных матриц	10		
	3.2.	Версия 1: Двумерный массив без блочной оптимизации	10		
	3.3.	Версия 2: Двумерный массив с блочной оптимизацией	10		
	3.4.	Версия 3: Одномерные массивы с блочной оптимизацией и			
		пользовательским доступом	11		
	3.5.	Пример работы алгоритма	11		
	3.6.	Вывод	12		
4.	Дос	гуп к элементам 1D-массивов	13		
	4.1.	Матрица А (строчное хранение)	13		
	4.2.	Матрица В (столбцовое хранение)	13		
	4.3.	Код реализации	13		
5.	Измерение производительности и выбор размера блока				
	5.1.	Фрагмент кода измерения времени	14		
	5.2.	Характеристики и компилятор	14		
6.	Табл	пица с результатами	15		
7.	Грас	<b>р</b> ик сравнения производительности	16		

8.	Вывод	17
9.	Приложение 1	18
10.	Приложение 2	22
11.	Приложение 3	25

### 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 **нижнетреугольных 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:

$$C_{ij} = \sum_{k=0}^{N-1} A_{ik} \cdot B_{kj}$$
 (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 локальность 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:

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:

#### 2.2.1. 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>
```

#### 2.2.2. 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;
}</pre>
```

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

## 2.3. Порядок размещения блоков в памяти

• Матрица A (строчный порядок):  $A_{11}, A_{12}, A_{22}, A_{13}, A_{23}, A_{33}, \dots, A_{1n_1}, A_{2n_1}, \dots$ 

• Матрица В (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 исполь-
		зование памяти
1D (строчный порядок для A)	Эффективное хране-	Сложность индекса-
	ние, меньше памяти	ции
1D (столбцовый порядок для B)	Улучшение кэширова-	Более сложная адреса-
	ния при блочной обра-	ция
	ботке	

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.

# 3.1. 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)

### 3.2. Версия 1: Двумерный массив без блочной оптимизации

Листинг 4: Алгоритм перемножения без блокировки для двумерных массивов

#### 3.3. Версия 2: Двумерный массив с блочной оптимизацией

Листинг 5: Алгоритм перемножения с блокировкой для двумерных массивов

```
void multiply_blocked(double **A, double **B, double ***C) {
```

# 3.4. 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

#### 3.5. Пример работы алгоритма

Рассмотрим пример перемножения двух нижнетреугольных матриц размера  $3 \times 3$ :

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

Тогда элемент  $C_{21}$  вычисляется как:

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

A элемент  $C_{22}$ :

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

#### 3.6. 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. Доступ к элементам 1D-массивов

При хранении нижнетреугольных матриц в виде одномерных массивов важно использовать корректные формулы для доступа к элементам.

#### 4.1. Матрица А (строчное хранение)

Матрица А хранится в памяти по строкам. Чтобы получить элемент A[i][j] (если  $i \geq j$ ), используется формула:

$$index_A = \frac{i(i+1)}{2} + j \tag{6}$$

Если i < j, то A[i][j] = 0 (так как элемент вне нижнего треугольника).

#### 4.2. Матрица В (столбцовое хранение)

Матрица В хранится по столбцам. Индекс для доступа к элементу B[i][j] (если  $i \geq j$ ):

$$index_B = \frac{j(2N - j + 1)}{2} + (i - j) \tag{7}$$

Если i < j, то B[i][j] = 0.

#### 4.3. Код реализации

```
double get_A(double *A, int i, int j) {
   if (i < j) return 0.0;
   int index = (i * (i + 1)) / 2 + j;
   return A[index];
}

double get_B(double *B, int i, int j) {
   if (i < j) return 0.0;
   int index = (j * (2 * N - j + 1)) / 2 + (i - j);
   return B[index];
}</pre>
```

# **5.** Измерение производительности и выбор размера блока

Для оценки производительности алгоритма перемножения блочных нижнетреугольных матриц мы использовали стандартную функцию clock() из библиотеки time.h. Все замеры производились при фиксированном размере матрицы N=2880 и различных размерах блоков.

#### 5.1. Фрагмент кода измерения времени

```
clock_t start = clock();
multiply_blocked(...); // вызовнужнойверсии
clock_t end = clock();
double cpu_time_used = ((double) (end - start)) / CLOCKS_PER_SEC;
printf("\nExecution_time:_\%f_seconds\n", cpu_time_used);
```

#### 5.2. Характеристики и компилятор

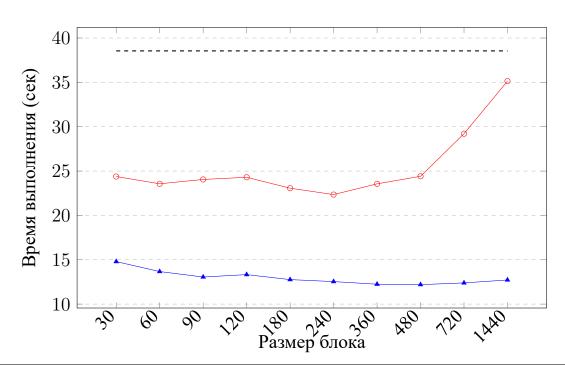
- Компилятор: GCC v.13.2.0, compiler option: -Ofast
- OC: Microsoft Windows 11 Pro (Version 10.0.22631 Build 22631)
- **Процессор:** Intel® Core™ i7-10750H CPU @ 2.60GHz (up to 4.50 GHz Turbo)
  - 6 ядер и 12 потоков
  - L2: 1.5 MB
  - L3: 12 MB
- Оперативная память (RAM): 16 GB LPDDR4, clock speed: 2933 MHz

## 6. Таблица с результатами

Таблица 2: Время выполнения (в секундах) для различных размеров блоков при N=2880

Размер блока	2D без блокировки	2D с блокировкой	1D с блокировкой
-	38.550	-	-
30	-	24.383	14.793
60	-	23.564	13.670
90	-	24.054	13.054
120	-	24.298	13.325
180	-	23.070	12.763
240	-	22.349	12.538
360	-	23.558	12.243
480	-	24.411	12.195
720	-	29.213	12.390
1440	-	35.138	12.722

## 7. График сравнения производительности



→ 2D с блочной оптимизацией → 1D с блочной оптимизацией - - - 2D без блочной

## 8. Вывод

Наилучшее время показал размер блока 64, при котором достигнута оптимальная балансировка между числом операций и эффективным использованием кэш-памяти. При слишком малых блоках увеличивается накладная нагрузка на циклы, а при слишком больших — снижается локальность данных.

## 9. Приложение 1

#### Листинг 7: Приложение 1D массивов с блочной оптимизацией

```
#include <stdio.h>
#include <stdlib.h>
#include <time.h>
#include <math.h>
#include <malloc.h>
#define N 2880
int block_sizes[] = {30, 60, 90, 120, 180, 240, 360, 480, 720, 1440};
int num_block_sizes = sizeof(block_sizes) / sizeof(block_sizes[0]);
#define EL (N * (N + 1) / 2)
// init matrix A (Lower triangular, stored in block-row order)
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 \le i; j++, k++) {
            A[k] = ((double)rand() / RAND_MAX) * 10.0;
        }
    return A;
}
// init matrix B (Lower triangular, stored in block-column order)
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 \le i; j++, k++) {
            B[(j * (2 * N - j + 1)) / 2 + (i - j)] = ((double)rand() / RAND_MAX) * 10.0;
    }
    return B;
}
// matrix C (dense n×n)
double* init_matrix_C() {
    double *C = (double*)calloc(N * N, sizeof(double));
    return C;
}
// Access elements of A (stored in block-row order)
```

```
double get_A(double *A, int i, int j) {
    if (i < j) return 0.0;
    int index = (i * (i + 1)) / 2 + j;
    return A[index];
}
// Access elements of B (stored in block-column order)
double get_B(double *B, int i, int j) {
    if (i < j) return 0.0;
    int index = (j * (2 * N - j + 1)) / 2 + (i - j);
    return B[index];
}
void multiply_blocked_optimized(double *A, double *B, double *C, int block_size) {
    for (int ii = 0; ii < N; ii += block_size) {</pre>
        for (int jj = 0; jj \le ii; jj += block_size) {
             for (int kk = jj; kk <= ii; kk += block_size) {</pre>
                 // Determine actual block boundaries
                 int i_end = fmin(ii + block_size, N);
                 int j_end = fmin(jj + block_size, N);
                 int k_end = fmin(kk + block_size, N);
                 // Process current block
                 for (int i = ii; i < i_end; i++) {</pre>
                     for (int j = jj; j \le i &  j \le j_end; j++) {
                         double sum = 0.0;
                         int k_start = fmax(kk, j);
                         for (int k = k_start; k \le i \&\& k \le k_end; k++) {
                              // Direct access to matrix elements
                              double a = A[(i*(i+1))/2 + k];
                              double b = B[(j*(2*N-j+1))/2 + (k-j)];
                              sum += a * b;
                         C[i*N + j] += sum;
                 }
            }
        }
    }
}
// Print functions
void print_matrix_A(double *M, int is_triangular) {
    for (int i = 0; i < N; i++) {
        for (int j = 0; j < N; j++) {
            double val = (is_triangular && j > i) ? 0.0 : get_A(M, i , j);
```

```
printf("%6.4f_{\perp}", val);
        }
        printf("\n");
    }
}
void print_matrix_B(double *M, int is_triangular) {
    for (int i = 0; i < N; i++) {
         for (int j = 0; j < N; j++) {
             double val = (is_triangular && j > i) ? 0.0 : get_B(M, i , j);
             printf("\%6.4f_{\sqcup}", val);
        printf("\n");
    }
}
void print_matrix(double *M, int is_triangular) {
    for (int i = 0; i < N; i++) {
        for (int j = 0; j < N; j++) {
             double val = (is_triangular && j > i) ? 0.0 : M[i * N + j];
             printf("\%6.4f_{\sqcup}", val);
        printf("\n");
}
int main() {
    srand(1);
    // Initialize matrices (A is block-row, B is block-column)
    double *A = init_matrix_A();
    double *B = init_matrix_B();
    // double *C = init_matrix_C();
    double *C = (double*)_aligned_malloc(N * N * sizeof(double), 64);
    for (int i = 0; i < N * N; i++) C[i] = 0.0;
    clock_t start,end;
    double cpu_time_used;
    // printf("Matrix A (Lower Triangular, Block-Row Order):\n");
    // print_matrix_A(A, 1);
    // printf("\nMatrix B (Lower Triangular, Block-Column Order):\n");
    // print_matrix_B(B, 1);
    for (int idx = 0;idx < num_block_sizes; idx++) {</pre>
```

```
int BLOCK_SIZE = block_sizes[idx];

// Multiplication
start = clock();
multiply_blocked_optimized(A, B, C, BLOCK_SIZE);
end = clock();

// printf("\nResult Matrix C (Lower Triangular):\n");
// print_matrix(C, 1);

cpu_time_used = ((double) (end - start)) / CLOCKS_PER_SEC;
printf("\nBlock_size:_\%d_,Execution_time:_\%f_useconds\n", BLOCK_SIZE, cpu_time_used);
}

// Free allocated memory
free(A);
free(B);
free(C);

return 0;
}
```

## 10. Приложение 2

#### Листинг 8: Приложение 2D массивов с блочной оптимизацией

```
#include <stdio.h>
#include <stdlib.h>
#include <time.h>
#define N 2880
//#define BLOCK SIZE 4
int block_sizes[] = {30, 60, 90, 120, 180, 240, 360, 480, 720, 1440};
int num_block_sizes = sizeof(block_sizes) / sizeof(block_sizes[0]);
// Function to allocate memory for matrix A (Lower triangular)
double** init_matrix() {
    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 \le i; j++) {
            A[i][j] = ((double)rand() / RAND_MAX) * 10.0;
    return A;
// Function to allocate and initialize matrix C (dense n×n)
double** init_matrix_C() {
    double **C = (double**)calloc(N, sizeof(double));
    for (int i=0; i<N; i++) {
        C[i] = (double*)calloc(N, sizeof(double));
    return C;
}
void multiply_blocked(double **A, double **B, double ***C, int BLOCK_SIZE) {
    for (int bi = 0; bi < N; bi += BLOCK_SIZE) { // Block row
        \textbf{for (int bj = 0; bj <= bi; bj += BLOCK\_SIZE) } \{ \textit{// Block column} \\
             for (int i = bi; i < bi + BLOCK_SIZE && <math>i < N; i++) {
                 for (int j = bj; j \le i && j < bj + BLOCK_SIZE; j++) {
                     for (int k = j; k \le i; k++) {
                         (*C)[i][j] += A[i][k] * B[k][j];
```

```
}
             }
        }
    }
}
void print_matrix(double **M) {
    for (int i = 0; i < N; i++) {
         for (int j = 0; j < N; j++) {
             \texttt{printf}(\texttt{"\%6.4}f_{\sqcup}\texttt{"}\,,\,\,\texttt{M[i][j]});
         }
        printf("\n");
    }
}
void free_matrix(double** A);
int main() {
    // Initialization of arrays
    srand(1);
    double **A = init_matrix();
    double **B = init_matrix();
    double **C = init_matrix_C();
    clock_t start,end;
    double cpu_time_used;
    // Print Matrixes
    //printf("\nMatrix A (Lower Triangular, 2-dim Array):\n");
    // print_matrix(A);
    //printf("\nMatrix B (Lower Triangular, 2-dim Array):\n");
    //print_matrix(B);
    for (int idx = 0;idx < num_block_sizes; idx++) {</pre>
         int BLOCK_SIZE = block_sizes[idx];
         start = clock();
         // Multiplication
         multiply_blocked(A, B, &C, BLOCK_SIZE);
         end = clock();
         cpu_time_used = ((double) (end - start)) / CLOCKS_PER_SEC;
```

```
//printf("\nResult Matrix C (Lower Triangular, 2-dim Array):\n");
//print_matrix(C);

printf("\nBlock_\size:\%d_\,Execution_\time:\%f_\seconds\n", BLOCK_SIZE,cpu_time_used);
}

free_matrix(A);
free_matrix(B);
free_matrix(C);

return 0;
}

void free_matrix(double** A){
   for(int i = 0; i < N; i++) {
      free(A[i]);
   }
   free(A);
}</pre>
```

## 11. Приложение 3

#### Листинг 9: Приложение 2D массивов без блочной оптимизации

```
#include <stdio.h>
#include <stdlib.h>
#include <time.h>
#define N 2880
// Function to allocate memory for matrix A (Lower triangular)
double** init_matrix() {
    double **A = (double**)malloc(N * sizeof(double*));
    for (int i=0 ; i<N ; i++) {</pre>
        A[i] = (double*)malloc(N * sizeof(double));
    for (int i = 0; i < N; i++) {
        for (int j = 0; j \le i; j++) {
            A[i][j] = ((double)rand() / RAND_MAX) * 10.0;
        }
    return A;
}
// Function to allocate and initialize matrix C (dense n×n)
double** init_matrix_C() {
    double **C = (double**)calloc(N, sizeof(double));
    for (int i=0; i<N; i++) {
        C[i] = (double*)calloc(N, sizeof(double));
    return C;
}
void multiply_blocked(double **A, double **B, double ***C) {
    for (int i = 0; i < N; i++) {
        for (int j = 0; j \le i; j++) {
            for (int k = j; k \le i; k++) {
                 (*C)[i][j] += A[i][k] * B[k][j];
        }
    }
}
void print_matrix(double **M) {
    for (int i = 0; i < N; i++) {
```

```
for (int j = 0; j < N; j++) {
             \texttt{printf}(\texttt{"\%6.4f}_{\sqcup}\texttt{"}\,,\,\,\texttt{M[i][j]});
         printf("\n");
    }
}
void free_matrix(double** A);
int main() {
    // Initialization of arrays
    srand(1);
    double **A = init_matrix();
    double **B = init_matrix();
    double **C = init_matrix_C();
    clock_t start,end;
    double cpu_time_used;
    // Print Matrixes
    //printf("\nMatrix A (Lower Triangular, 2-dim Array):\n");
    // print_matrix(A);
    //printf("\nMatrix B (Lower Triangular, 2-dim Array):\n");
    // print_matrix(B);
    start = clock();
    // Multiplication
    multiply_blocked(A, B, &C);
    end = clock();
    cpu_time_used = ((double) (end - start)) / CLOCKS_PER_SEC;
    //printf("\nResult Matrix C (Lower Triangular, 2-dim Array):\n");
    //print_matrix(C);
    printf("\nExecution_time:_0\%f_seconds\n", cpu_time_used);
    free_matrix(A);
    free_matrix(B);
    free_matrix(C);
    return 0;
void free_matrix(double** A){
```

```
for(int i = 0; i < N; i++) {
    free(A[i]);
}
free(A);
}</pre>
```