Министерство науки и высшего образования Российской Федерации Федеральное государственное бюджетное образовательное учреждение высшего образования

«Московский государственный технический университет имени Н. Э. Баумана

(национальный исследовательский университет)» (МГТУ им. Н. Э. Баумана)

ФАКУЛЬТЕТ «Информатика и системы управления»	_
КАФЕДРА «Программное обеспечение ЭВМ и информационные технологии»	

Отчёт по лабораторной работе № 2 по курсу «Анализ алгоритмов»

Тема	Алгоритмы умножения матриц			
Студ	ент Гаврилюк В. А.			
Груп	па_ИУ7-51Б			
Оцен	ка (баллы)			
	одаватель Волкова Л. Л.			

СОДЕРЖАНИЕ

\mathbf{B}	ВЕД	ЕНИЕ	3
1	Ана	алитический раздел	4
	1.1	Классический алгоритм умножения	4
	1.2	Алгоритм Винограда	4
2	Koı	нструкторский раздел	6
	2.1	Требования к входным и выходным параметрам	6
	2.2	Схемы алгоритмов	6
	2.3	Оценка трудоемкости	12
		2.3.1 Модель вычислений	12
		2.3.2 Трудоёмкость стандартного алгоритма	13
		2.3.3 Трудоёмкость алгоритма Винограда	13
		2.3.4 Трудоёмкость оптимизированного алгоритма Винограда	14
3	Tex	нологический раздел	17
	3.1	Средства реализации	17
	3.2	Реализация алгоритмов	17
	3.3	Тестирование	21
4	Исс	следовательский раздел	23
	4.1	Технические характеристики	23
	4.2	Проведение исследования	23
3	Ч КЛ	ЮЧЕНИЕ	26
\mathbf{C}^{\dagger}	пис	СОК ИСПОЛЬЗОВАННЫХ ИСТОЧНИКОВ	27

ВВЕДЕНИЕ

Цель лабораторной работы — исследование методов умножения матриц с помощью:

- стандартного алгоритма;
- алгоритма Винограда;
- оптимизированного алгоритма Винограда.

Для достижения поставленной цели необходимо выполнить следующие задачи:

- построить схемы для стандартного алгоритма умножения матриц, алгоритма Винограда, оптимизированного алгоритма Винограда;
- выполнить оценку трудоёмкости данных алгоритмов;
- создать программное обеспечение (ПО), реализующее перечисленные выше алгоритмы;
- провести сравнение затрат процессорного времени на работу алгоритмов.

1 Аналитический раздел

В данном разделе будут рассмотрены классический алгоритм умножения матриц и алгоритм Винограда.

Матрицы A и B могут быть перемножены, если они совместимы (число столбцов A равно числу строк B) [1].

1.1 Классический алгоритм умножения

Если $A=(a_{ij})$ — матрица размером $m\times n$, а $B=(b_{ij})$ — матрица размером $n\times p$, то их произведение C=AB представляет собой матрицу $C=(c_{ij})$ размером mp. В классическом алгоритме умножения матриц элементы матрицы C определяются уравнением

$$c_{ij} = \sum_{k=1}^{n} a_{ik} b_{kj} \tag{1.1}$$

для $i=\overline{1,m},\,j=\overline{1,p}$ и $k=\overline{1,n}$ [1].

1.2 Алгоритм Винограда

Пусть n=4, и пусть в матрице A n столбцов, а в матрице B n строк. Тогда элемент c_{ij} может быть вычислен по формуле (1.2).

$$c_{ij} = a_{i1}b_{1j} + a_{i2}b_{2j} + a_{i3}b_{3j} + a_{i4}b_{4j}$$

$$(1.2)$$

Формулу (1.2) можно заменить на эквивалентное выражение (1.3).

$$c_{ij} = (a_{i1} + b_{2j})(a_{i2} + b_{1j}) + (a_{i3} + b_{4j})(a_{i4} + b_{3j}) - a_{i1}a_{i2} - a_{i3}a_{i4} - b_{j1}b_{j2} - b_{j3}b_{j4}$$
(1.3)

Попарные умножения элементов в (1.3) могут быть предварительно вычислены по формулам (1.4)-(1.5).

$$E_i = \sum_{k=1}^{n/2} a_{i,2k-1} \cdot b_{i,2k} \tag{1.4}$$

$$F_j = \sum_{k=1}^{n/2} b_{2k-1,j} \cdot b_{2k,j} \tag{1.5}$$

Тогда элемент c_{ij} будет вычисляться по формуле (1.6) [2].

$$c_{ij} = \sum_{k=1}^{n/2} (a_{i,2k-1} + b_{2k,j})(a_{i,2k} + b_{2k-1,j}) - E_i - F_j$$
(1.6)

В алгоритме Винограда количество операций умножения уменьшается за счет увеличения числа сложений. Алгоритм Винограда теоретически быстрее стандартного алгоритма, так как операция сложения на электронновычислительной машине (ЭВМ) выполняется быстрее, чем умножение [2].

2 Конструкторский раздел

В данном разделе будут приведены требования к входным, выходным параметрам и представлены схемы для классического алгоритма умножения матриц, алгоритма Винограда и его оптимизированной версии.

В качестве оптимизирующих операций были выполнены:

- замена умножения на 2 на двоичный сдвиг;
- использование инкремента «+=»;
- вынос начальной итерации из каждого внешнего цикла;

2.1 Требования к входным и выходным параметрам

Требования к входным и выходным параметрам:

- в качестве входных параметров алгоритм принимает две матрицы;
- корректными входными параметрами являются совместимые матрицы,
 в каждой из которых есть по крайней мере 1 строка и 1 столбец;
- выходным параметром является матрица, полученная в результате умножения первой матрицы на вторую.

2.2 Схемы алгоритмов

На рисунках 2.1 и 2.5 представлены схемы различных алгоритмов умножения матриц.

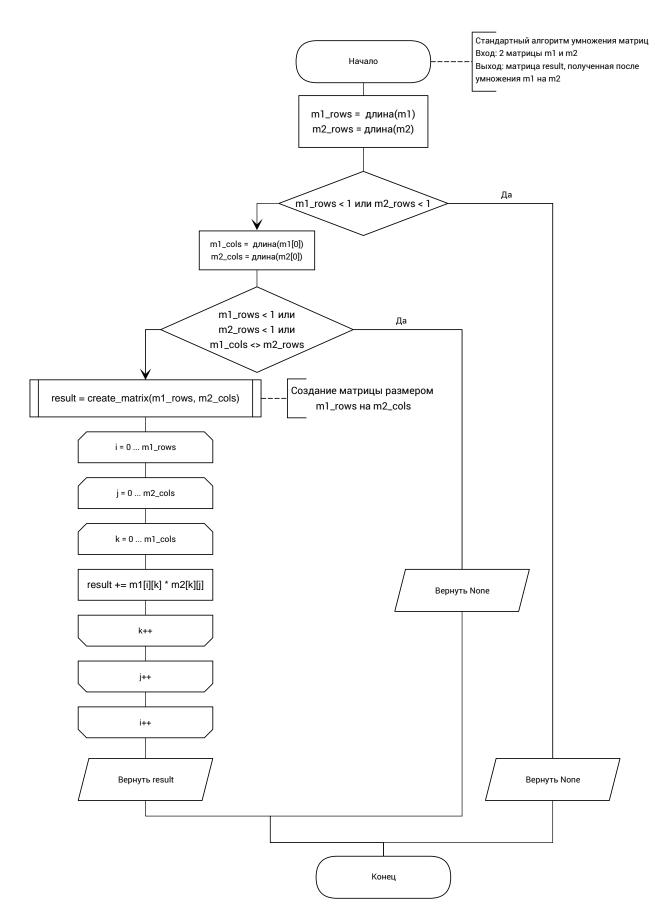


Рисунок 2.1 – Схема классического алгоритма умножения матриц

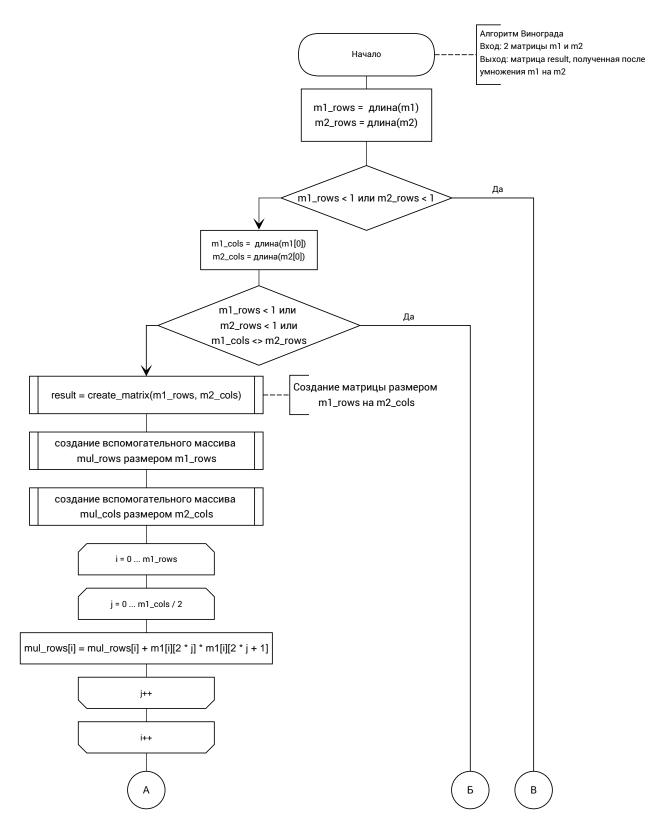


Рисунок 2.2 — Схема алгоритма Винограда. Часть 1

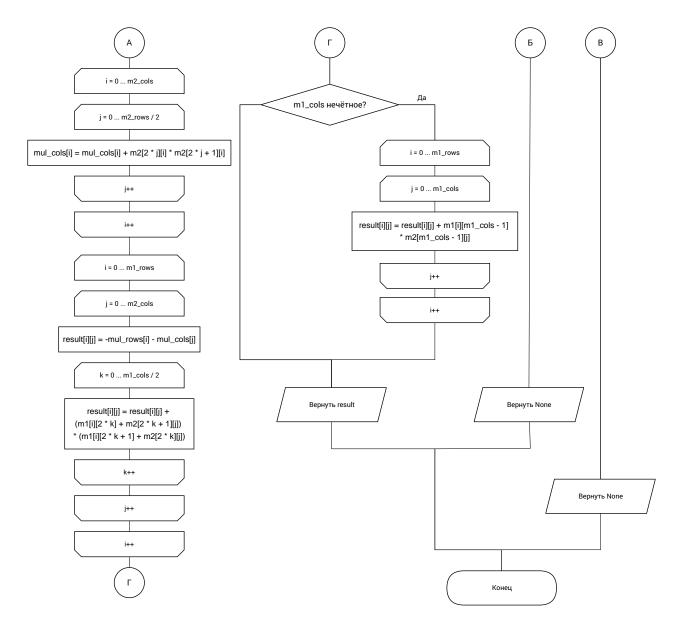


Рисунок 2.3 — Схема алгоритма Винограда. Часть 2

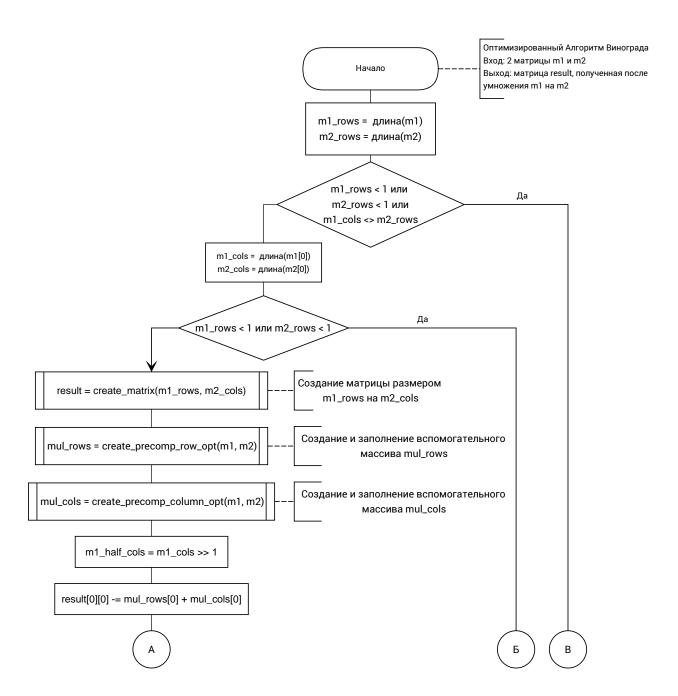


Рисунок 2.4 – Схема оптимизированного алгоритма Винограда. Часть 1

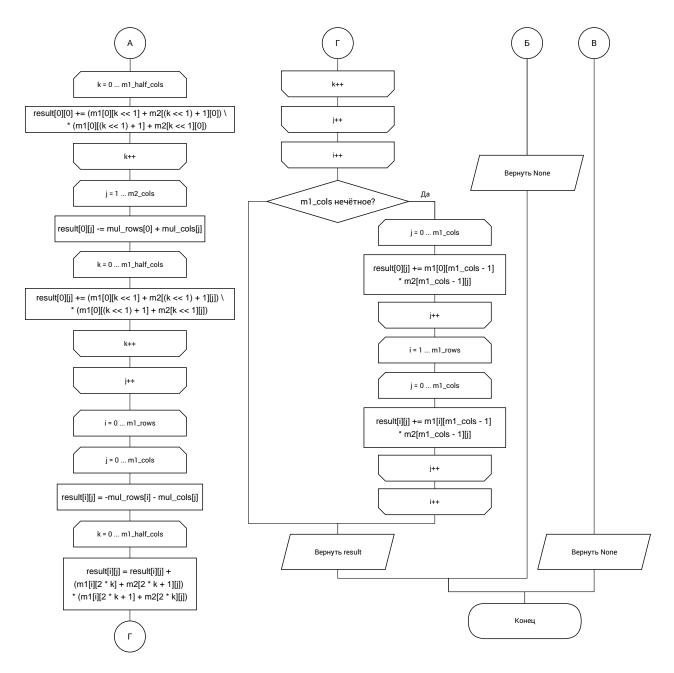


Рисунок 2.5 — Схема оптимизированного алгоритма Винограда. Часть 2

На рисунке 2.6 представлены схемы алгоритмов заполнения вспомогательных массивов попарными операциями умножения.

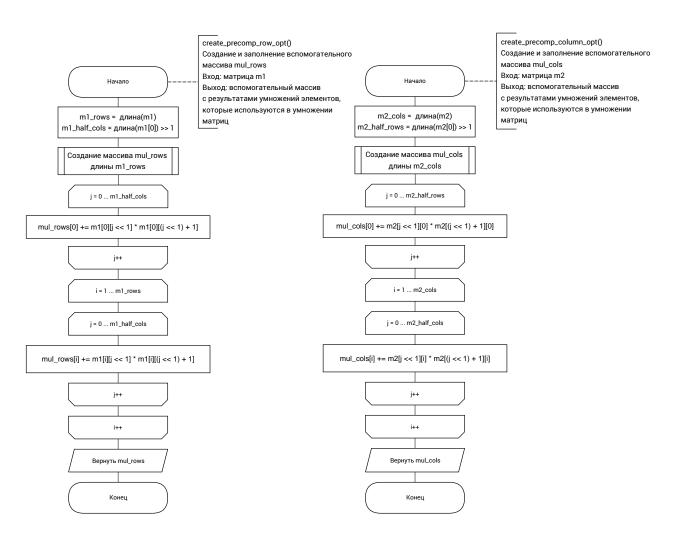


Рисунок 2.6 – Схемы алгоритмов заполнения вспомогательных массивов

2.3 Оценка трудоемкости

2.3.1 Модель вычислений

Операции, имеющие единичную стоимость:

$$+, -, =, + =, - =, ==, ! =, <, >, <=, >=, [idx], ++, --,$$

&&, >>, <<, ||, &, |

Операции, имеющие двойную стоимость:

$$*,/,\%, *=,/=,\%=,len()$$
 (2.2)

Трудоёмкость условного оператора:

$$f_{if} = f_{\text{условия}} + \begin{cases} \min(f_1, f_2), & \text{лучший случай} \\ \max(f_1, f_2), & \text{худший случай} \end{cases}$$
 (2.3)

Трудоёмкость цикла:

$$f_{loop} = f_{\text{инициализация}} + f_{\text{сравнения}} + N \times (f_{\text{тело}} + f_{\text{инкремент}} + f_{\text{сравнения}})$$
 (2.4)

Трудоёмкость вызова функции равна нулю.

2.3.2 Трудоёмкость стандартного алгоритма

Стоимость начальной проверки значений и инициализации переменных:

$$f_{init} = 3 \cdot 2 + 3 + (2 + 1 + 1) \cdot 2 + 5 + (2 + m \cdot (2 + p)). \tag{2.5}$$

Стоимость основного цикла рассчитывается по формуле (2.6).

$$f_{loop} = 2 + m \cdot (4 + p \cdot (4 + n \cdot (2 + 9))) \tag{2.6}$$

Итоговая трудоёмкость рассчитывается по формуле (2.7).

$$f = f_{init} + f_{loop} = 26 + 6 \cdot m + 5 \cdot m \cdot p$$

+11 \cdot m \cdot n \cdot p \approx 11 \cdot m \cdot n \cdot p = O(N^3) (2.7)

2.3.3 Трудоёмкость алгоритма Винограда

Стоимость начальной проверки значений и инициализации переменных совпадает со стоимостью одноимённого пункта в стандартном алгоритме:

$$f_{init} = 3 \cdot 2 + 3 + (2 + 1 + 1) \cdot 2 + 5 + (2 + m \cdot (2 + p))$$

= 24 + 2 \cdot m + m \cdot p. (2.8)

Стоимости инициализации вспомогательных массивов вычисляются по формулам (2.9) и (2.10.

$$f_{row_init} = 2 + 2 \cdot m + 2 + m \cdot (4 + 2 + \frac{n}{2} \cdot (1 + 1 + 15)).$$
 (2.9)

$$f_{col_init} = 2 + 2 \cdot p + 2 + p \cdot (4 + 2 + \frac{n}{2} \cdot (1 + 1 + 15)).$$
 (2.10)

Стоимость основного цикла в алгоритме Винограда вычисляется по формуле (2.11).

$$f_{loop} = 2 + m \cdot (2 + 2 + p \cdot (13 + \frac{n}{2} \cdot 30))$$

= 2 + 4 \cdot m + 13 \cdot m \cdot p + 15 \cdot m \cdot n \cdot p (2.11)

Стоимость учёта нечётности в алгоритме Винограда рассчитывается по формуле (2.12).

$$f_{check} = 3 + \begin{cases} 0, & \text{чётная} \\ 2 + 4 \cdot m + 16 \cdot m \cdot p, & \text{нечётная} \end{cases}$$
 (2.12)

Итоговая трудоёмкость алгоритма Винограда вычисляется по формуле (2.21).

$$f = f_{init} + f_{row\ init} + f_{col\ init} + f_{loop} + f_{check}$$
 (2.13)

В лучшем случае трудоёмкость алгоритма составляет:

$$f = 37 + 14 \cdot m + 8 \cdot p + 14 \cdot m \cdot p + 8.5 \cdot m \cdot n + 8.5 \cdot n \cdot p$$
$$+15 \cdot m \cdot n \cdot p \approx 15 \cdot m \cdot n \cdot p = O(N^3)$$
(2.14)

В худшем случае трудоёмкость алгоритма составляет:

$$f = 39 + 18 \cdot m + 8 \cdot p + 30 \cdot m \cdot p + 8.5 \cdot m \cdot n + 8.5 \cdot n \cdot p$$
$$+15 \cdot m \cdot n \cdot p \approx 15 \cdot m \cdot n \cdot p = O(N^3)$$
(2.15)

2.3.4 Трудоёмкость оптимизированного алгоритма Винограда

Стоимость начальной проверки значений и инициализации переменных вычисляется по формуле:

$$f_{init} = 2 + 3 \cdot 2 + 3 + (2 + 1 + 1) \cdot 2 + 5 + (2 + m \cdot (2 + p))$$

= 26 + 2 \cdot m + m \cdot p. (2.16)

Стоимости инициализации вспомогательных массивов вычисляются по формулам (2.17) и (2.18.

$$f_{row_init} = 13 + 2 \cdot m + \frac{n}{2} \cdot 13 + (m - 1) \cdot (4 + \frac{n}{2} \cdot 13)$$

$$= 9 + 6 \cdot m + 6.5 \cdot m \cdot n$$
(2.17)

$$f_{col_init} = 13 + 2 \cdot p + \frac{n}{2} \cdot 13 + (p - 1) \cdot (4 + \frac{n}{2} \cdot 13)$$

$$= 9 + 6 \cdot p + 6.5 \cdot p \cdot n$$
(2.18)

Стоимость основного цикла оптимизированного алгоритма Винограда с учётом выноса первых итераций каждого внешнего цикла вычисляется по формуле:

$$f_{main} = 6 + 2 + \frac{n}{2} \cdot 23 + 2 + (p - 1) \cdot (10 + \frac{n}{2} \cdot 23) + 2$$
$$+(m - 1) \cdot (4 + p \cdot (10 + \frac{n}{2} \cdot 23)) = -2 + 4 \cdot m + 10 \cdot m \cdot p + 11.5 \cdot m \cdot n \cdot p$$
(2.19)

Стоимость учёта нечётности в алгоритме Винограда рассчитывается по формуле (2.20).

$$f_{check} = 3 + \begin{cases} 0, & \text{чётная} \\ 4 + 13 \cdot p + (m-1)(4+13 \cdot p), & \text{нечётная} \end{cases}$$
 (2.20)

Итоговая трудоёмкость оптимизированного алгоритма Винограда вычисляется по формуле (2.21).

$$f = f_{init} + f_{row\ init} + f_{col\ init} + f_{main} + f_{check}$$
 (2.21)

В лучшем случае трудоёмкость алгоритма составляет:

$$f = 45 + 12 \cdot m + 6 \cdot p + 11 \cdot m \cdot p + 6.5 \cdot m \cdot n + 6.5 \cdot n \cdot p + 11.5 \cdot m \cdot n \cdot p \approx 11.5 \cdot m \cdot n \cdot p = O(N^3)$$
(2.22)

В худшем случае трудоёмкость алгоритма составляет:

$$f = 45 + 16 \cdot m + 6 \cdot p + 24 \cdot m \cdot p + 6.5 \cdot m \cdot n + 6.5 \cdot n \cdot p + 11.5 \cdot m \cdot n \cdot p \approx 11.5 \cdot m \cdot n \cdot p = O(N^3)$$
(2.23)

Вывод

В данном разделе были приведены схемы алгоритмов умножения матриц и рассчитана их трудоёмкость. В рамках модели вычислений, определённой в подразделе 2.3.1, все приведённые алгоритмы имеют кубическую сложность. Оптимизация уменьшила коэффициент при старшем члене в формуле трудоёмкости для алгоритма Винограда до 11.5, но наименьший коэффициент при старшем члене все же принадлежит стандартному алгоритму (11).

3 Технологический раздел

В данном разделе будет представлена реализация алгоритмов поиска редакционного расстояния. Также будут указаны средства реализации алгоритмов и результаты тестирования.

3.1 Средства реализации

Для реализации был выбран язык программирования Python [3]. Выбор обусловлен наличием функции вычисления процессорного времени time.process_time() в библиотеке time [4].

3.2 Реализация алгоритмов

В листинге 3.1 представлена функция для создания матрицы размером $rows \times cols$.

Листинг 3.1 – Функция создания матрицы

```
def create_matrix(rows: int, cols: int) -> list[list[int]]:
   return [[0] * cols for _ in range(rows)]
```

В листинге 3.2 продемонстрирована реализация стандартного алгоритма умножения матриц.

Листинг 3.2 – Реализация стандартного алгоритма умножения матриц

```
def standard_mult(m1: list[list[int]], m2: list[list[int]]) ->
  list[list[int]]:
    m1_rows, m2_rows = len(m1), len(m2)
    if m1_rows < 1 or m2_rows < 1:
        return None
    m1_cols, m2_cols = len(m1[0]), len(m2[0])
    if m1_cols < 1 or m2_cols < 1 or m1_cols != m2_rows:
        return None

    result = create_matrix(m1_rows, m2_cols)
    for i in range(m1_rows):
        for j in range(m2_cols):
              for k in range(m1_cols):
                    result[i][j] += m1[i][k] * m2[k][j]</pre>
```

В листингах 3.3 и 3.4 представлены реализации алгоритмов Винограда и оптимизированного алгоритма Винограда.

Листинг 3.3 – Реализация алгоритма Винограда

```
def winograd_mult(m1: list[list[int]], m2: list[list[int]]) ->
  list[list[int]]:
    m1\_rows, m2\_rows = len(m1), len(m2)
    if m1_rows < 1 or m2_rows < 1:
        return None
   m1\_cols, m2\_cols = len(m1[0]), len(m2[0])
    if m1_cols < 1 or m2_cols < 1 or m1_cols != m2_rows:
        return None
    result = create_matrix(m1_rows, m2_cols)
   mul_rows, mul_cols = [0] * m1_rows, [0] * m2_cols
    for i in range(m1_rows):
        for j in range(m1_cols // 2):
            mul_rows[i] = mul_rows[i] + m1[i][2 * j] * m1[i][2 *
               j + 1]
    for i in range(m2_cols):
        for j in range(m2_rows // 2):
            mul_cols[i] = mul_cols[i] + m2[2 * j][i] * m2[2 * j
               + 1][i]
    for i in range(m1_rows):
        for j in range(m2_cols):
            result[i][j] = -mul_rows[i] - mul_cols[j]
            for k in range(m1_cols // 2):
                result[i][j] = result[i][j] + (m1[i][2 * k] +
                   m2[2 * k + 1][j]) \
                    * (m1[i][2 * k + 1] + m2[2 * k][j])
    if m1_cols % 2 == 1:
        for i in range(m1_rows):
            for j in range(m2_cols):
                result[i][j] = result[i][j] + m1[i][m1_cols - 1]
                   * m2[m1_cols - 1][j]
    return result
```

Листинг 3.4 – Реализация оптимизированного алгоритма Винограда

```
def winograd_optimized_mult(m1: list[list[int]], m2:
  list[list[int]]) -> list[list[int]]:
    m1\_rows, m2\_rows = len(m1), len(m2)
    if m1_rows < 1 or m2_rows < 1:
        return None
    m1\_cols, m2\_cols = len(m1[0]), len(m2[0])
    if m1_cols < 1 or m2_cols < 1 or m1_cols != m2_rows:
        return None
    result = create_matrix(m1_rows, m2_cols)
    mul_rows, mul_cols = create_precomp_row_opt(m1),
      create_precomp_column_opt(m2)
    m1_half_cols = m1_cols >> 1
    result[0][0] -= mul_rows[0] + mul_cols[0]
    for k in range(m1_half_cols):
        result[0][0] += (m1[0][k << 1] + m2[(k << 1) + 1][0]) \setminus
            * (m1[0][(k << 1) + 1] + m2[k << 1][0])
    for j in range(1, m2_cols):
        result[0][j] -= mul_rows[0] + mul_cols[j]
        for k in range(m1_half_cols):
            result[0][j] += (m1[0][k << 1] + m2[(k << 1)+1][j]) \setminus
                 * (m1[0][(k << 1) + 1] + m2[k << 1][j])
    for i in range(1, m1_rows):
        for j in range(m2_cols):
            result[i][j] -= mul_rows[i] + mul_cols[j]
            for k in range(m1_half_cols):
                result[i][j] += (m1[i][k << 1] + m2[(k << 1) + 1][j]) \setminus
                     * (m1[i][(k<<1)+1]+m2[k<<1][j])
    if m1_cols % 2 == 1:
        for j in range(m2_cols):
                result[0][j] += m1[0][m1_cols-1]*m2[m1_cols-1][j]
        for i in range(1, m1_rows):
            for j in range(m2_cols):
                result[i][j] += m1[i][m1_cols-1]*m2[m1_cols-1][j]
    return result
```

В листинге 3.5 изображены функции для инициализации вспомогательных массивов для оптимизированного алгоритма Винограда.

Листинг 3.5 – Реализация оптимизированного алгоритма Винограда

```
def create_precomp_row_opt(m1: list[list[int]]) -> list[int]:
   m1_rows, m1_half_cols = len(m1), len(m1[0]) >> 1
   mul_rows = [0] * m1_rows
    for j in range(m1_half_cols):
        mul_rows[0] += m1[0][j << 1] * m1[0][(j << 1) + 1]
    for i in range(1, m1_rows):
        for j in range(m1_half_cols):
            mul_rows[i] += m1[i][j << 1] * m1[i][(j << 1) + 1]
    return mul_rows
def create_precomp_column_opt(m2: list[list[int]]) -> list[int]:
   m2\_cols, m2\_half\_rows = len(m2[0]), len(m2) >> 1
   mul_cols = [0] * m2_cols
    for j in range(m2_half_rows):
        mul_cols[0] += m2[j << 1][0] * m2[(j << 1) + 1][0]
    for i in range(1, m2_cols):
        for j in range(m2_half_rows):
            mul_cols[i] += m2[j << 1][i] * m2[(j << 1) + 1][i]
    return mul_cols
```

3.3 Тестирование

В таблице 3.1 представлены тесты для алгоритмов умножения матриц, входные данные указаны в (3.2). Тестирование проводилось по методологии чёрного ящика. Все тесты пройдены успешно.

$$m_{1} = []$$

$$m_{2} = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 4 & 5 & 6 \end{bmatrix}$$

$$m_{3} = \begin{bmatrix} 7 & 8 \\ 9 & 10 \\ 11 & 12 \end{bmatrix}$$

$$m_{4} = \begin{bmatrix} 58 & 64 \\ 139 & 154 \end{bmatrix}$$

$$m_{5} = \begin{bmatrix} 5 & 6 & 7 \end{bmatrix}$$
(3.1)

Таблица 3.1 – Тесты для алгоритмов умножения матриц

Nº	Описание теста	Алгоритм	Входные	Выходные	Ожидаемые
			данные	данные	данные
1	Пустые матри-	Стандартный	m_1, m_1	None	None
	цы				
2	Пустые матри-	Виноград	m_1, m_1	None	None
	цы				
3	Пустые матри-	Оптимизированный	m_1, m_1	None	None
	цы	Виноград			
4	Несовместимые	Стандартный	m_2, m_5	None	None
	матрицы				
5	Несовместимые	Виноград	m_2, m_5	None	None
	матрицы				
6	Несовместимые	Оптимизированный	m_2, m_5	None	None
	матрицы	Виноград			
7	Корректные	Стандартный	m_2, m_3	m_4	m_4
	данные				
8	Корректные	Виноград	m_2, m_3	m_4	m_4
	данные				
9	Корректные	Оптимизированный	m_2, m_3	m_4	m_4
	данные	Виноград			

4 Исследовательский раздел

4.1 Технические характеристики

Исследование проводилось на ЭВМ со следующими характеристиками:

- операционная система Ubuntu 22.04.5 LTS;
- объем оперативной памяти 16 ГБ;
- процессор Intel Core i7-8700K CPU $3.70\mathrm{GHz} \times 12$ [5].

4.2 Проведение исследования

Было проведено исследование зависимости времени работы алгоритмов умножения матриц от размера входных квадратных матриц. Для каждого размера было проведено 10 замеров времени. Измерение времени проводилось с помощью функции process_time из модуля time.

В таблице 4.1 приведены результаты замера процессорного времени работы алгоритмов.

Таблица 4.1 – Зависимость времени работы алгоритмов от линейного размера входных матриц

Размер мат-	Стандартный, с	Виноград, с	Оптимизированный
рицы	Стандартный, С	виноград, с	Виноград, с
21	0.0013	0.0014	0.0013
41	0.0077	0.0100	0.0090
61	0.0248	0.0318	0.0283
81	0.0579	0.0746	0.0660
101	0.1118	0.1436	0.1268
121	0.1924	0.2462	0.2174
141	0.3040	0.3882	0.3433
161	0.4522	0.5765	0.5086
181	0.6419	0.8139	0.7194
201	0.8778	1.1183	0.9856
221	1.1668	1.4779	1.3059
241	1.5149	1.9216	1.6916
261	1.9474	2.4351	2.1496
281	2.4148	3.0461	2.7247
301	2.9777	3.7617	3.3824
321	3.6667	4.5926	4.1631
341	4.3503	5.5051	5.0158

На рисунке 4.1 продемонстрированы графики, построенные на основе табличных данных.

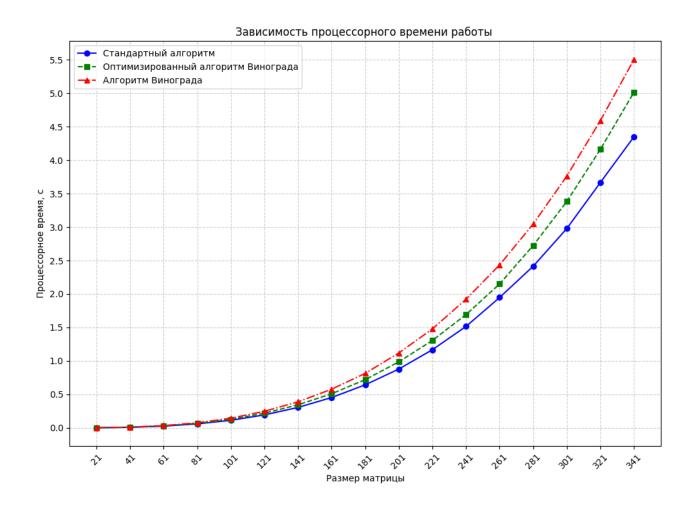


Рисунок 4.1 – Зависимость времени работы алгоритмов от линейного размера входных матриц

Вывод

Исследование процессорного времени подтвердило теоретические расчёты трудоёмкости алгоритмов. Оптимизированный алгоритм Винограда для размеров матриц от 21 до 341 в среднем требует на 12.17% процессорного времени меньше, чем неоптимизированный алгоритм. Но выполненных оптимизаций оказалось не достаточно для достижения показателей, меньших чем у стандартного алгоритма умножения матриц.

ЗАКЛЮЧЕНИЕ

В рамках лабораторной работы:

- были построены схемы для стандартного алгоритма умножения матриц, алгоритма Винограда, оптимизированного алгоритма Винограда;
- были вычислены трудоёмкости данных алгоритмов на основе введённой модели;
- было разработано ПО, реализующее перечисленные выше алгоритмы;
- проведено сравнение процессорного времени работы алгоритмов.

Все задачи выполнены. Цель лабораторной работы достигнута.

СПИСОК ИСПОЛЬЗОВАННЫХ ИСТОЧНИКОВ

- 1. Кормен Т. Х. Алгоритмы: построение и анализ. Москва: Издательский дом «Вильямс», 2011.
- 2. Kakaradov B. Ultra-fast matrix multiplication: An empirical analysis of highly optimized vector algorithms // Stanford Undergraduate Research Journal. 2004.
- 3. Welcome to Python [Электронный ресурс]. Режим доступа: https://www.python.org/ (дата обращения: 07.11.2024).
- 4. time Time access and conversions [Электронный ресурс]. Режим доступа: https://docs.python.org/3/library/time.html#module-time (дата обращения: 07.11.2024).
- 5. Intel Core i7-8700K Processor [Электронный ресурс]. Режим доступа: https://ark.intel.com/content/www/us/en/ark/products/126775/intel-core-i78700k-processor-12m-cache-up-to-4-70-ghz.html).