



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»

## Отчет по лабораторной работе №2 по курсу "Анализ алгоритмов"

Тема Алгоритмы умножения матриц

Студент Зайцева А.А.

Группа ИУ7-52Б

Преподаватели Волкова Л.Л.

Москва — 2021 г.

# Оглавление

<b>Введение</b>	<b>3</b>
<b>1 Аналитическая часть</b>	<b>4</b>
1.1 Стандартный алгоритм умножения матриц . . . . .	4
1.2 Алгоритм Винограда умножения матриц . . . . .	4
<b>2 Конструкторская часть</b>	<b>6</b>
2.1 Разработка алгоритмов . . . . .	6
2.2 Оценка трудоемкости . . . . .	10
<b>3 Технологическая часть</b>	<b>12</b>
3.1 Требования к ПО . . . . .	12
3.2 Выбор средств реализации . . . . .	12
3.3 Листинги кода . . . . .	12
3.4 Тестирование . . . . .	16
<b>4 Исследовательская часть</b>	<b>17</b>
4.1 Пример работы . . . . .	17
4.2 Технические характеристики . . . . .	18
4.3 Время выполнения реализаций алгоритмов . . . . .	18
<b>Заключение</b>	<b>22</b>
<b>Список использованной литературы</b>	<b>23</b>

# Введение

Целью данной лабораторной работы является изучение способов оптимизации алгоритмов на примере алгоритмов умножения матриц.

Основное значение термин «матрица» имеет в математике. Матрица — математический объект, записываемый в виде прямоугольной таблицы элементов кольца или поля (например, целых или комплексных чисел), которая представляет собой совокупность строк и столбцов, на пересечении которых находятся её элементы. Количество строк и столбцов матрицы задают размер матрицы [1].

Матрицы широко применяются в математике для компактной записи систем линейных алгебраических или дифференциальных уравнений. В этом случае, количество строк матрицы соответствует числу уравнений, а количество столбцов — количеству неизвестных. В результате решение систем линейных уравнений сводится к операциям над матрицами, в том числе - умножению.

Умножение матриц  $A$  и  $B$  — это операция вычисления матрицы  $C$ , элементы которой равны сумме произведений элементов в соответствующей строке первого множителя и столбце второго [2].

В рамках выполнения работы необходимо решить следующие задачи:

- 1) изучить алгоритмы умножения матриц;
- 2) разработать и реализовать 3 алгоритма умножения матриц: стандартный, Винограда и Винограда с оптимизациями;
- 3) оценить трудоемкость реализаций алгоритмов;
- 4) провести сравнительный анализ процессорного времени выполнения реализаций алгоритмов.

# 1 Аналитическая часть

## 1.1 Стандартный алгоритм умножения матриц

Пусть даны две прямоугольные матрицы  $A[M \times N]$  и  $B[N \times Q]$ :

$$A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{bmatrix} \quad B = \begin{bmatrix} b_{11} & b_{12} & \cdots & b_{1q} \\ b_{21} & b_{22} & \cdots & b_{2q} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ b_{n1} & b_{n2} & \cdots & b_{nq} \end{bmatrix}$$

Тогда матрица  $C[M \times Q]$  – произведение матриц:

$$C = \begin{bmatrix} c_{11} & c_{12} & \cdots & c_{1q} \\ c_{21} & c_{22} & \cdots & c_{2q} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ c_{m1} & c_{m2} & \cdots & c_{mq} \end{bmatrix},$$

в которой каждый элемент вычисляется по формуле 1:

$$c_{ij} = \sum_{k=1}^n a_{ik} b_{kj}, \quad (i = 1, 2, \dots, l; j = 1, 2, \dots, n) \quad (1)$$

Стандартный алгоритм действует именно по этой формуле.

## 1.2 Алгоритм Винограда умножения матриц

Если посмотреть на результат умножения двух матриц, то видно, что каждый элемент в нем представляет собой скалярное произведение соответствующих строки и столбца исходных матриц. Можно заметить также, что такое умножение допускает предварительную обработку, позволяющую часть работы выполнить заранее.

Рассмотрим два вектора  $V = (v_1, v_2, v_3, v_4)$  и  $W = (w_1, w_2, w_3, w_4)$ . Их

скалярное произведение равно:  $V \cdot W = v_1w_1 + v_2w_2 + v_3w_3 + v_4w_4$ , что эквивалентно (1.1):

$$V \cdot W = (v_1 + w_2)(v_2 + w_1) + (v_3 + w_4)(v_4 + w_3) - v_1v_2 - v_3v_4 - w_1w_2 - w_3w_4. \quad (1.1)$$

Кажется, что второе выражение задает больше работы, чем первое: вместо четырех умножений мы насчитываем их шесть, а вместо трех сложений - десять. Менее очевидно, что выражение в правой части последнего равенства допускает предварительную обработку: его части можно вычислить заранее и запомнить для каждой строки первой матрицы и для каждого столбца второй. На практике это означает, что над предварительно обработанными элементами нам придется выполнять лишь первые два умножения и последующие пять сложений, а также дополнительно два сложения [3].

В конце нужно проверить кратность общей размерности двум. Если она не кратна двум, то нужно добавить к каждому элементу результирующей матрицы произведение последних элементов соответствующих строки и столбца.

## Вывод

В данном разделе были рассмотрены идеи, лежащие в основе рассматриваемых алгоритмов умножения матриц - стандартного и алгоритма Винограда.

## 2 Конструкторская часть

### 2.1 Разработка алгоритмов

На рисунках 2.1 - 2.3 приведены схемы алгоритмов, соответственно, стандартного умножения матриц, умножения матриц по Винограду и оптимизированного умножения матриц по Винограду.

На схеме на рисунке 2.2 видно, что для алгоритма Винограда худшим случаем являются матрицы с нечётным общим размером, а лучшим - с чётным, так как отпадает необходимость в последнем цикле.

Алгоритм Винограда можно оптимизировать несколькими способами.

- 1) Заменить сравнение  $k < \frac{n}{2}$  и инкремент  $k$  на сравнение  $k < n$  и прибавление 2 к  $k$  в заголовках циклов. При этом в телах циклов отпадает необходимость в умножении  $k$  на 2, а из  $n$  нужно заранее вычесть единицу, в последнем цикле изменить условие входа в него и убрать вычитание 1 из  $n$ .
- 2) Заменить все выражения вида  $a = a + c$  на  $a += c$ .
- 3) Заменить в  $mulh +=$  на  $-=$ , и тогда в третьем цикле  $s[i][j] = mulh[i] - mulv[j]$ .

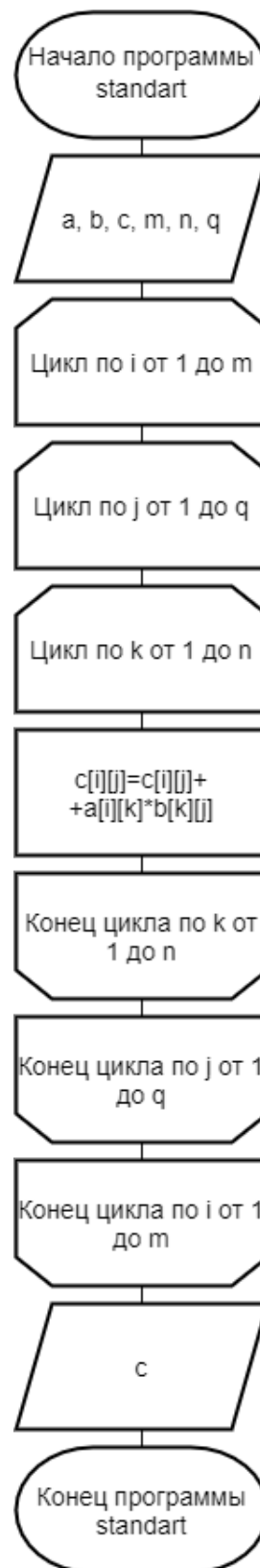


Рисунок 2.1 – Стандартный алгоритм умножения матриц

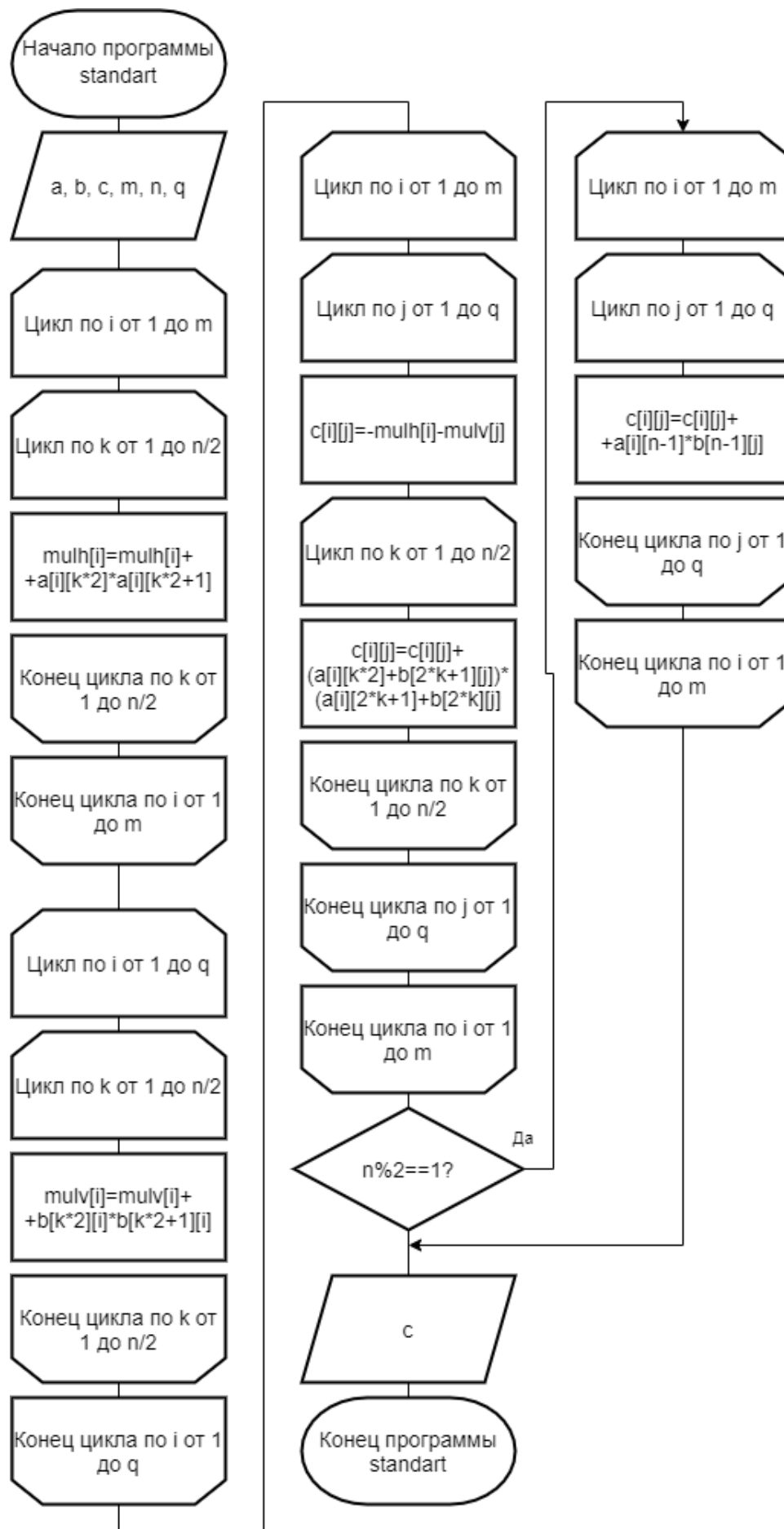


Рисунок 2.2 – Алгоритм умножения матриц по Винограду



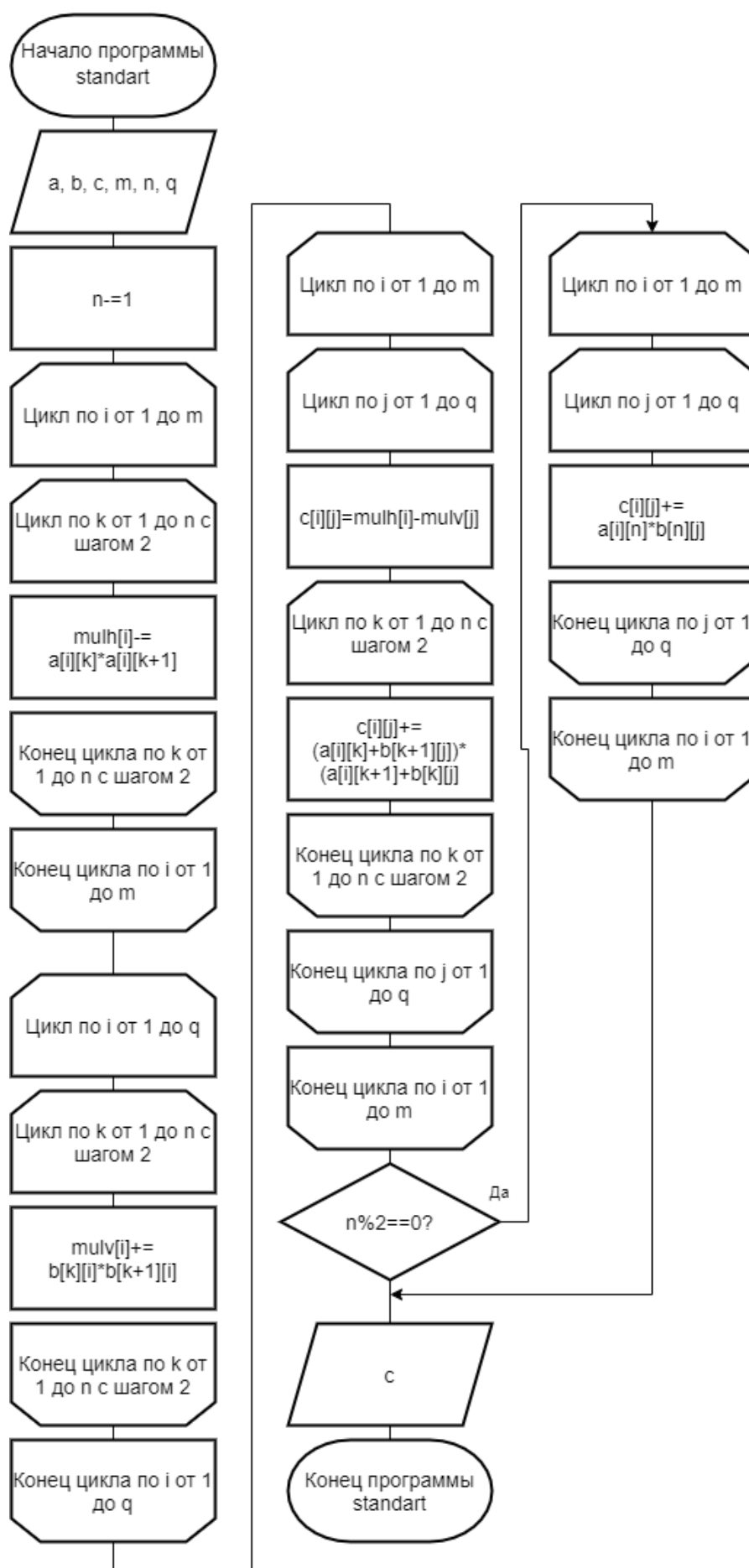


Рисунок 2.3 – Оптимизированный алгоритм умножения матриц по Винограду

## 2.2 Оценка трудоемкости

Произведем теоретическую оценку трудоемкости алгоритмов умножения матриц.

1. Стандартный алгоритм:

$$f = 2 + m(2 + 2 + q(2 + 2 + n(2 + 8 + 1 + 1 + 1 * 2))) = 14mnq + 4mq + 4m + 2$$

2. Алгоритм Винограда, складывающийся из 4 циклов:

$$f1 = 2 + m(2 + 4 + \frac{n}{2}(4 + 6 + 1 + 2 + 3 * 2)) = \frac{19}{2}mn + 6m + 2$$

$$f2 = 2 + q(2 + 4 + \frac{n}{2}(4 + 6 + 1 + 2 + 3 * 2)) = \frac{19}{2}qn + 6q + 2$$

$$f3 = 2 + m(2 + 2 + q(2 + 7 + 4 + \frac{n}{2}(4 + 1 + 12 + 5 + 5 * 2))) = 16mnq + 13mq + 4m + 2$$

$$f4 = 3 + \begin{cases} 0, \text{ л.с. (n четное)} \\ 2 + m(2 + 2 + q(2 + 8 + 1 + 3 + 1 * 2)) = 16mq + 4m + 2, \text{ х.с.} \end{cases}$$

Итоговая трудоемкость - сумма трудоемкостей каждого цикла:

$$f = 16mnq + 13mq + \frac{19}{2}mn + \frac{19}{2}qn + 10m + 6q + 9 + \begin{cases} 0, \text{ л.с. (n четное)} \\ 16mq + 4m + 2, \text{ х.с.} \end{cases}$$

Трудоемкость выше по сравнению со стандартной из-за отсутствия оптимизаций.

3. Оптимизированный алгоритм Винограда рассчитывается аналогично, не упуская при этом вычитание из n единицы в самом начале:

$$f1 = 1 + 2 + m(2 + 2 + \frac{n}{2}(2 + 5 + 2 + 1 * 2)) = \frac{11}{2}mn + 4m + 3$$

$$f2 = 2 + q(2 + 2 + \frac{n}{2}(2 + 5 + 2 + 1 * 2)) = \frac{11}{2}qn + 4q + 2$$

$$f3 = 2 + m(2 + 2 + q(2 + 6 + 2 + \frac{n}{2}(2 + 1 + 10 + 4 + 1 * 2))) = \frac{19}{2}mnq + 10mq + 4m + 2$$

$$f4 = 3 + \begin{cases} 0, \text{ л.с. (n четное)} \\ 2 + m(2 + 2 + q(2 + 6 + 1 + 1 * 2)) = 13mq + 4m + 2, \text{ х.с.} \end{cases}$$

$$f = \frac{19}{2}mnq + 10mq + \frac{11}{2}mn + \frac{11}{2}qn + 8m + 4q + 10 + \begin{cases} 0, \text{ л.с. (n четное)} \\ 13mq + 4m + 2, \text{ х.с.} \end{cases}$$

Трудоемкость меньше по сравнению со стандартным алгоритмом за счет меньшей доли умножений.

## Вывод

Были разработаны схемы алгоритмов, позволяющих с помощью различных подходов находить произведение матриц, а также была дана оценка их трудоемкости.

## 3 Технологическая часть

### 3.1 Требования к ПО

На вход программе подаются две матрицы, а на выходе должно быть получено искомое произведение матриц, посчитанное с помощью каждого реализованного алгоритма: стандартный, Винограда и оптимизированный Винограда. Также необходимо вывести затраченное каждым алгоритмом процессорное время.

### 3.2 Выбор средств реализации

В качестве языка программирования для реализации данной лабораторной работы был выбран язык Python [4]. Он позволяет быстро реализовывать различные алгоритмы без выделения большого времени на проектирование структуры программы и выбор типов данных.

Кроме того, в Python есть библиотека `time`, которая предоставляет функцию `process_time` для замера процессорного времени [5].

В качестве среды разработки выбран PyCharm. Он является кросс-платформенным, а также предоставляет удобный и функциональный отладчик и средства для рефакторинга кода, что позволяет быстро находить и исправлять ошибки [6].

### 3.3 Листинги кода

В листингах 3.1 - 3.3 представлены реализации рассматриваемых алгоритмов.

### Листинг 3.1 – Стандартный алгоритм умножения матриц

```
1 def standart_mult(a, b, c, m, n, q):  
2     for i in range(m):  
3         for j in range(q):  
4             for k in range(n):  
5                 c[i][j] = c[i][j] + a[i][k] * b[k][j]  
6     return c
```

### Листинг 3.2 – Алгоритм умножения матриц Винограда

```
1 def vinograd_usual_mult(a, b, c, m, n, q):
2     mulh = [0 for i in range(m)]
3     for i in range(m):
4         for k in range(n//2):
5             mulh[i] = mulh[i] + a[i][k * 2] * a[i][k * 2 + 1]
6
7     mulv = [0 for i in range(q)]
8     for i in range(q):
9         for k in range(n//2):
10            mulv[i] = mulv[i] + b[k * 2][i] * b[k * 2 + 1][i]
11
12    for i in range(m):
13        for j in range(q):
14            c[i][j] = -mulh[i] - mulv[j]
15            for k in range(n//2):
16                c[i][j] = c[i][j] + (a[i][k * 2] + b[2 * k + 1][j]) * (a[i][2 * k + 1] + b[2 * k][j])
17
18    if n % 2:
19        for i in range(m):
20            for j in range(q):
21                c[i][j] = c[i][j] + a[i][n - 1] * b[n - 1][j]
22
23    return c
```

Листинг 3.3 – Оптимизированный алгоритм умножения матриц  
Винограда

```
1 def vinograd_optimized_mult(a, b, c, m, n, q):
2     n -= 1
3     mulh = [0 for i in range(m)]
4     for i in range(m):
5         for k in range(0, n, 2):
6             mulh[i] -= a[i][k] * a[i][k + 1]
7
8     mulv = [0 for i in range(q)]
9     for i in range(q):
10        for k in range(0, n, 2):
11            mulv[i] += b[k][i] * b[k + 1][i]
12
13    for i in range(m):
14        for j in range(q):
15            c[i][j] = mulh[i] - mulv[j]
16            for k in range(0, n, 2):
17                c[i][j] += ((a[i][k] + b[k + 1][j]) * (a[i][k + 1] + b[k][j]))
18
19    if not (n % 2):
20        for i in range(m):
21            for j in range(q):
22                c[i][j] += a[i][n] * b[n][j]
23
24    return c
```

### 3.4 Тестирование

В таблице 3.1 приведены функциональные тесты для алгоритмов умножения матриц: стандартного, Винограда и оптимизированного Винограда. Все тесты пройдены успешно каждым алгоритмом.

Матрица А	Матрица В	Ожидаемый результат С
(*)	(*)	(*)
(2)	(2)	(4)
$\begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -1 \\ 2 & 2 \end{pmatrix}$	$\begin{pmatrix} 0 & -1 & 1 & 2 \\ 0 & 1 & 1 & 3 \end{pmatrix}$	$\begin{pmatrix} 0 & 0 & 2 & 5 \\ 0 & -2 & 0 & -1 \\ 0 & 0 & 4 & 10 \end{pmatrix}$
$\begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \end{pmatrix}$	$\begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 0 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 1 \end{pmatrix}$	$\begin{pmatrix} 2 & 3 & 4 \\ 2 & 3 & 4 \\ 2 & 3 & 4 \end{pmatrix}$
$\begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 2 & 2 \end{pmatrix}$	(1)	Не могут быть перемножены

Таблица 3.1 – Тестирование функций

### Вывод

Был произведен выбор средств реализации, приведены требования к ПО, реализованы и протестированы алгоритмы умножения матриц.



## 4 Исследовательская часть

### 4.1 Пример работы

На рисунке 4.1 приведен пример работы программы.

```
Введите размерность первой матрицы.  
m: 2  
n: 2  
Введите первую матрицу построчно, через пробелы  
1 2  
3 4  
  
Введите размерность второй матрицы.  
n: 2  
q: 3  
Введите вторую матрицу построчно, через пробелы  
1 1 1  
2 2 2  
  
Стандартный алгоритм  
Ответ:  
[5, 5, 5]  
[11, 11, 11]  
Время: 0.0  
  
Алгоритм Винограда  
Ответ:  
[5, 5, 5]  
[11, 11, 11]  
Время: 0.0  
  
Оптимизированный алгоритм Винограда  
Ответ:  
[5, 5, 5]  
[11, 11, 11]  
Время: 0.0
```

Рисунок 4.1 – Пример работы программы

## 4.2 Технические характеристики

Технические характеристики устройства, на котором выполнялось тестирование:

- операционная система: Windows 10;
- оперативная память: 16 Гб;
- процессор: Intel® Core™ i5-8259U.

Во время тестирования ноутбук был включен в сеть питания и нагружен только встроенными приложениями окружения и системой тестирования.

## 4.3 Время выполнения реализаций алгоритмов

Все реализации алгоритмов сравнивались на случайно сгенерированных квадратных матрицах размерностями  $n \times n$ , где  $n$  изменялось от 100 до 1000 с шагом 100 (в качестве лучшего случая, четная общая размерность) и от 101 до 1001 с шагом 100 (в качестве худшего случая). Так как замеры времени имеют некоторую погрешность, они для каждой размерности и каждой реализации алгоритма производились 10 раз, а затем вычислялось среднее время работы реализации с матрицами.

На рисунке 4.2 приведены результаты сравнения времени работы всех реализаций на лучшем случае (четная общая размерность), а на рисунке 4.3 - на худшем (нечетная). Как видно на графиках, теоретические расчеты подтверждаются: все алгоритмы кубически зависят от размерностей матриц, при этом алгоритм Винограда работает дольше всех, а оптимизированный алгоритм Винограда - меньше всех. При нечетной общей размерности алгоритмы Винограда работают дольше по сравнению с тем же алгоритмом при четной общей размерности, однако все равно требуют меньше процессорного времени, чем стандартный алгоритм.

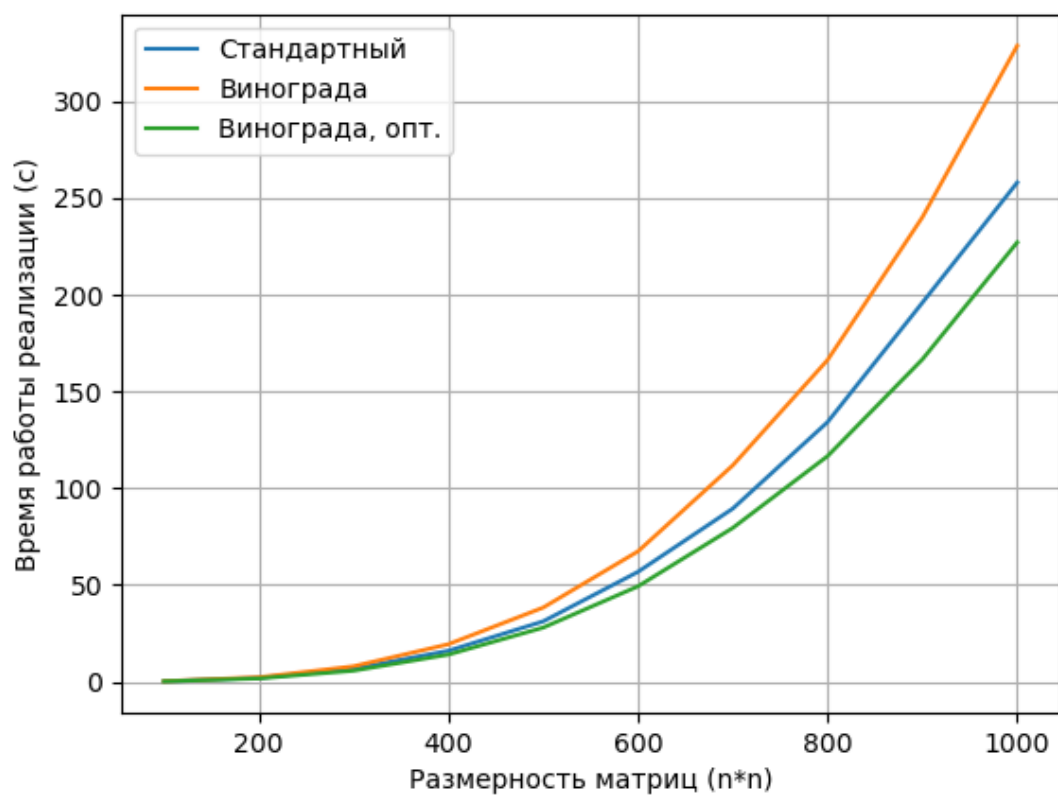


Рисунок 4.2 – Сравнение времени работы реализаций алгоритмов (лучший случай)

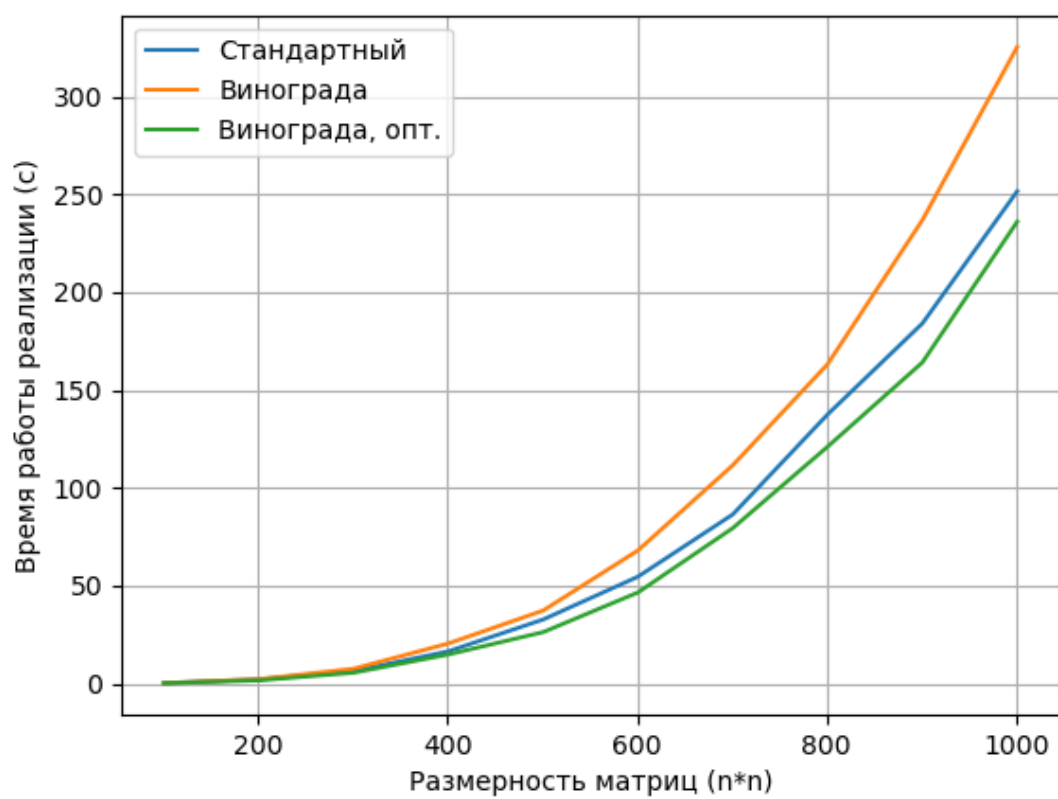


Рисунок 4.3 – Сравнение времени работы реализаций алгоритмов (худший случай)

## Вывод

Были подтверждены теоретические расчеты: алгоритм Винограда работает дольше стандартного, а оптимизированный алгоритм Винограда - меньше.

Таким образом, несмотря на сложность алгоритма Винограда по сравнению со стандартным, меньшая доля умножений в нем при применении оптимизаций позволяет получить меньшую трудоемкость

# Заключение

В результате выполнения лабораторной работы при исследовании алгоритмов умножения матриц были изучены способы оптимизации алгоритмов.

В ходе выполнения лабораторной работы были выполнены следующие задачи:

- 1) изучены алгоритмы умножения матриц;
- 2) разработаны и реализованы 3 алгоритма умножения матриц: стандартный, Винограда и Винограда с оптимизациями;
- 3) дана теоретическая оценка трудоемкости реализаций алгоритмов;
- 4) проведен сравнительный анализ процессорного времени выполнения реализаций алгоритмов.

# Литература

- [1] Матрица, ее история и применение [Электронный ресурс]. Режим доступа: <https://urok.1sept.ru/articles/637896> (дата обращения: 20.09.2021).
- [2] Перемножение матриц [Электронный ресурс]. Режим доступа: <https://dic.academic.ru/dic.nsf/> (дата обращения: 20.09.2021).
- [3] Умножение матриц по Винограду [Электронный ресурс]. Режим доступа: <http://algotlib.narod.ru/Math/Matrix.html> (дата обращения: 20.09.2021).
- [4] Лутц Марк. Изучаем Python, том 1, 5-е изд. Пер. с англ. — СПб.: ООО “Диалектика”, 2019. Т. 832.
- [5] time — Time access and conversions [Электронный ресурс]. Режим доступа: <https://docs.python.org/3/library/time.html> (дата обращения: 05.09.2021).
- [6] Python и Pycharm [Электронный ресурс]. Режим доступа: <https://py-charm.blogspot.com/2017/09/pycharm.html> (дата обращения: 05.09.2021).