

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»

на тему: «Алгоритмы умножения матриц»

Студент группы ИУ7-51Б		Савинова М. Г.	
	(Подпись, дата)	(Фамилия И.О.)	
Преподаватель		Волкова Л. Л.	
	(Подпись, дата)	(Фамилия И.О.)	
Преподаватель		Строганов Ю. В	
	(Подпись, дата)	(Фамилия И.О.)	

Содержание

Bı	Введение		9
1	Ана	алитическая часть	4
	1.1	Матрица	4
	1.2	Классический алгоритм	4
	1.3	Алгоритм Винограда	٦
	1.4	Оптимизированный алгоритм Винограда	6
2	Koı	нструкторская часть	8
	2.1	Требования к программному обеспечению	8
	2.2	Разработка алгоритмов	8
	2.3	Модель вычислений для проведения оценки трудоемкости ал-	
		горитмов	14
	2.4	Трудоемкость алгоритмов	14
3	Tex	нологическая часть	19
	3.1	Требования к ПО	19
	3.2	Средства реализации	19
	3.3	Сведения о модулях программы	19
	3.4	Реализация алгоритмов	20
	3.5	Функциональные тесты	24
4	Исс	следовательская часть	27
	4.1	Технические характеристики	27
	4.2	Демонстрация работы программы	27
	4.3	Временные характеристики	28
Зғ	клю	очение	31
Cı	писо	к использованных источников	32

Введение

Умножение матриц является основным инструментом линейной алгебры и имеет многочисленные применения в математике, физике, программировании [1].

Целью данной лабораторной работы является описание, реализация и исследование алгоритмов умножения матриц.

Для достижения поставленной цели необходимо выполнить следующие **задачи**:

- 1) описать следующие алгоритмы умножения матриц:
 - классический алгоритм умножения;
 - алгоритм Винограда;
 - оптимизированный алогритм Винограда;
- 2) релизовать описанные алгоритмы;
- 3) дать оценку трудоемкости алгоритмов;
- 4) провести замеры времени выполнения алгоритмов;
- 5) провести сравнительный анализ между алгоритмами.

1 Аналитическая часть

В данном разделе будут рассмотрены классический алгоритм умножениям матриц, алгоритм Винограда и его же оптимизированная версия.

1.1 Матрица

Mampuueй размером $m \times n$ называют прямоугольную числовую таблицу, состоящую из $m \cdot n$ чисел, которые расположены в m строках и n столбцах. Состовляющие матрицу числа называют элементами этой матрицы [2].

Матрицу обозначают

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & \vdots & \ddots & a_{mn} \end{pmatrix} . \tag{1.1}$$

Над матрицами возможны следующие операции:

- сложение матриц одинакового размера;
- произведение матрицы на число;
- произведение матриц, которое определено лишь в случае, когда количество столбцов первого сомножителя равно количеству стольство (2).

1.2 Классический алгоритм

Пусть даны матрица $A=(a_{ij})$ типа $m\times n$ и матрица $B=(b_{ij})$ типа $n\times p$. Произведением матриц A и B называют матрицу $C=(c_{ij})$ типа $m\times p$ с элементами

$$c_{ij} = \sum_{k=1}^{n} a_{ik} b_{kj} \quad (i = \overline{1, m}, j = \overline{1, p}),$$
 (1.2)

которую обозначают C = AB.

Классический алгоритм реализует формулу 1.2.

1.3 Алгоритм Винограда

Одним из самых эффективных по времени алгоритмов умножения матриц является алгоритм Винограда, имеющий асимптотическую сложность $O(n^{2,3755})$ [1].

Рассмотрим два вектора:

$$U = (u_1, u_2, u_3, u_4), (1.3)$$

$$V = (v_1, v_2, v_3, v_4). (1.4)$$

Их скалярное произведение равно:

$$U \times V = u_1 v_1 + u_2 v_2 + u_3 v_3 + u_4 v_4, \tag{1.5}$$

что равносильно

$$U \times V = (u_1 + v_2)(u_2 + v_1) + (u_3 + v_4)(u_4 + v_3). \tag{1.6}$$

Возьмем упомянутые раннее матрицы A, B и . Скалярное произведение, по замыслу Винограда, 1.5 можно свести к следующему выражению:

$$c_{ij} = \sum_{k=1}^{n/2} (a_{i,2k-1} + b_{j,2k})(a_{i,2k} + b_{j,2k-1}) - \sum_{k=1}^{n/2} a_{i,2k-1}a_{i,2k} - \sum_{k=1}^{n/2} b_{2k-1,j}b_{2k,j}. \quad (1.7)$$

В целях экономии количества арифметических операций Виноград предложил находить второе и третье слагаемое в 1.7 заранее для каждой строки матрицы A и каждого столбца матрицы B.

Так, единожды вычислив для i-ой строки матрицы A значение выражения $\sum_{k=1}^{n/2} a_{i,2k-1} a_{i,2k}$, его можно использовать далее n раз для нахож-

дения элементов i-ой строки матрицы .

Аналогично, единожды вычислив для j-ой столбца матрицы B значение выражения $\sum_{k=1}^{n/2} b_{2k-1,j} b_{2k,j}$, его можно использовать далее n раз для нахождения элементов j-ой столбца матрицы [3].

Для примера, приведенного в формуле 1.6, в классическом умножении производится четыре умножения и три сложения; в алоритме Винограда — шесть умножений и девять сложений [3]. Но, несмотря на увеличение количества операций, выражение в правой части можно вычислить заранее и запомнить для каждой строки первой матрицы и каждого столбца второй матрицы. Это позволит выполнить лишь два умножения и пять сложений, складывая затем только лишь с двумя предварительно вычисленными суммами соседних элементов текущих строк и столбцов. Операция сложения выполняется быстрее, поэтому на практике алгоритм должен работать быстрее классического алгоритма умножения матриц.

При условии нечетного размера матрицы необходимо дополнительно добавить произведения крайних элементов соответствующих строк и столбцов.

1.4 Оптимизированный алгоритм Винограда

Для программной реализации алгоритма, рассмотренного в предыдущем пункте, можно выполнить следующие оптимизации:

- 1) значение n/2, используемое в качестве ограничения цикла подсчета предварительных данных, можно кэшировать;
- 2) операция умножения на 2 эффективнее реализовать как побитовый сдвиш влево на 1;
- 3) при условии существования операторов +=, -= в выбранном языке программирования, соответсвующие операции сложения и вычитания с присваиванием следует реализовывать с помощью данных операторов.

Вывод

В данном разделе были рассмотрены алгоритмы умножения матриц: классический, алгоритм Винограда. Также были рассмотрены оптимизации, которые можно учесть при програмной реализации алгоритма Винограда.

Основным отличием этих алгоритмов является наличие предварительных вичислений — как следствие, количество операций умножения и сложения также различно.

2 Конструкторская часть

В данном разделе будут реализованы схемы алгоритмов умножения матриц.

2.1 Требования к программному обеспечению

К программе предъявлен ряд функциональных требований:

- на вход подаются две матрицы;
- матрицы располагаются в файлах, с расширением *.txt.
- на выходе матрица, являющаяся результатом умножения матриц.
 К программе предъявлен ряд требований:
- наличие интерфейса для выбора действия;
- наличие функциональных замеров процессорного времени выполнения алгоритмов умножения матриц;
- замеры процессорного времени выполнятся только для квадратных матриц.

2.2 Разработка алгоритмов

На рисунке 2.1 представлена схема алгоритма для стандартного умножения.

На рисунках 2.2–2.3 представлены схемы алгоритма умножения методом Винограда.

На рисунках 2.4—2.5 представлены схемы оптимизированного алгоритма умножения методом Винограда.

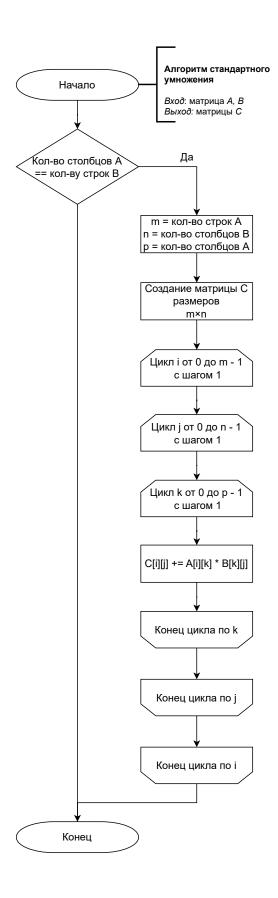


Рисунок 2.1 – Схема стандартного алгоритма умножения матриц

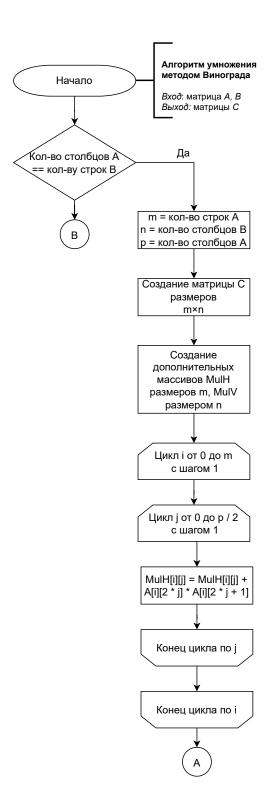


Рисунок 2.2 – Схема алгоритма умножения матриц методом Винограда (начало)

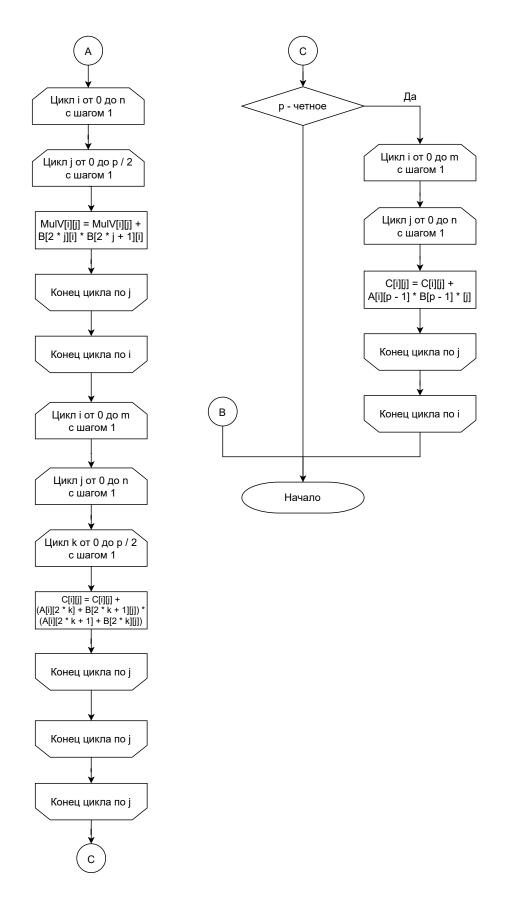


Рисунок 2.3 – Схема алгоритма умножения матриц методом Винограда (конец)

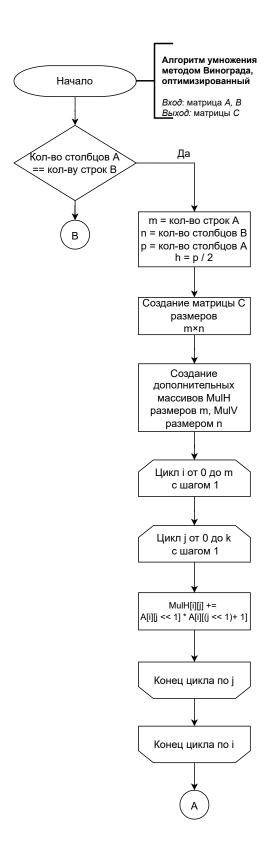


Рисунок 2.4 — Схема оптимизированного алгоритма умножения матриц методом Винограда (начало)

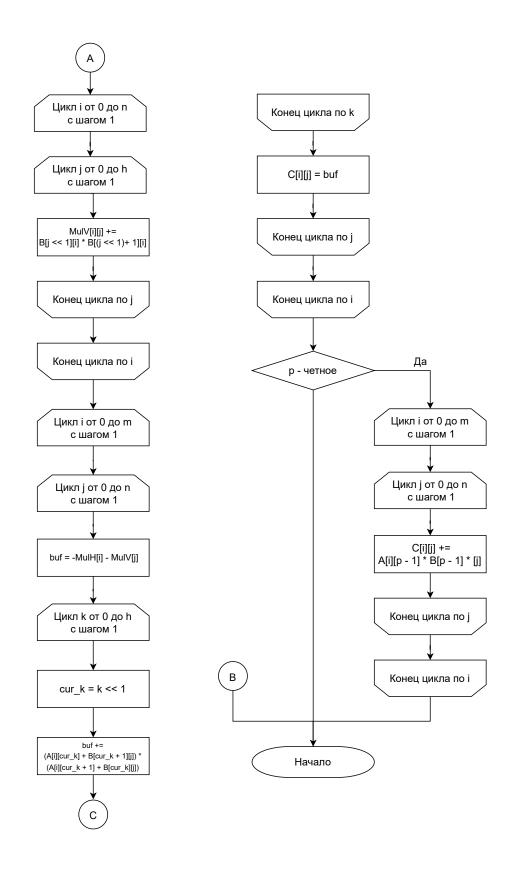


Рисунок 2.5 — Схема оптимизированного алгоритма умножения матриц методом Винограда (конец)

2.3 Модель вычислений для проведения оценки трудоемкости алгоритмов

Для последующего вычисления трудоемкости необходимо ввести модель вычислений:

1) операции из списка 2.1 имеют трудоемкость 1;

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

 $++, --, \&\&, >>, <<, ||, \&, |$ (2.1)

2) операции из списка 2.2 имеют трудоемкость 2;

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

3) трудоемкость условного оператора if условие then A else B рассчитывается как 2.3;

$$f_{if} = f_{\text{условия}} + \begin{cases} f_A, & \text{в случае выполнеия условия,} \\ f_B, & \text{иначе.} \end{cases}$$
 (2.3)

4) трудоемкость цикла рассчитывается как 2.4

$$f_{for} = f_{\text{инициализация}} + f_{\text{сравнения}} + M_{\text{итераций}} \cdot (f_{\text{тело}} + f_{\text{инкремент}} + f_{\text{сравнения}});$$
 (2.4)

5) трудоемкость вызова функции равна 0.

2.4 Трудоемкость алгоритмов

В следующих частях будут приведены рассчеты трудоемкостей алгоритмов для умножения матриц.

Стандартный алгоритм

Трудоемкость стандартного алгоритма умножения матриц состоит из:

- внешнего цикла по $i \in [1 \dots M]$, трудоёмкость которого: $f = 2 + M \cdot (2 + f_{body});$
- цикла по $j \in [1 \dots N]$, трудоёмкость которого: $f = 2 + N \cdot (2 + f_{body});$
- цикла по $k \in [1 \dots P]$, трудоёмкость которого: $f = 2 + K \cdot (2 + 12)$;

Так как трудоемкость стандартного алгоритма равно трудоемкости внешнего цикла— можно вычислить ее, подставив циклы тела:

$$f_{standart} = 2 + M \cdot (2 + 2 + N \cdot (2 + 2 + P \cdot (2 + 8 + 1 + 1 + 2))) =$$

$$= 2 + 4M + 4MN + 14MNP \approx 14MNP = O(N^3).$$
(2.5)

Алгоритм Винограда

При вычислении трудоемкости алгоритма Винограда необходимо учесть следующее:

— трудоемкость создания и инициализации массивов *MulH* и *MulV*:

$$f_{init} = f_{MulH} + f_{MulV}; (2.6)$$

— трудоемкость заполнения массива *MulH*:

$$f_{MulH} = 2 + M \cdot (2 + 4 + \frac{P}{2} \cdot (4 + 6 + 1 + 2 + 3 \cdot 2)) =$$

$$= 2 + 6M + \frac{19MP}{2};$$
(2.7)

— трудоемкость заполнение массива *MulV*:

$$f_{MulV} = 2 + N \cdot (2 + 4 + \frac{P}{2} \cdot (4 + 6 + 1 + 2 + 3 \cdot 2)) =$$

$$= 2 + 6N + \frac{19NP}{2};$$
(2.8)

— трудоемкость цикла заполения для четных размеров:

$$f_{cycle} = 2 + M \cdot (4 + N \cdot (2 + 7 + 4 + \frac{P}{2} \cdot (4 + 28))) =$$

$$= 2 + 4M + 13MN + \frac{32MNP}{2} = 2 + 4M + 13MN + 16MNP;$$
(2.9)

трудоемкость дополнитеоьного цикла, в случае нечетного размера матрицы:

$$f_{check} = 3 + \begin{cases} 0, & \text{чётная} \\ 2 + M \cdot (4 + N \cdot (2 + 14)), & \text{иначе}; \end{cases}$$
 (2.10)

В итоге, для худшего случая (т. е. когда размер матрицы нечетный) получаем следующую трудоемкость:

$$f_{worst} = f_{MulH} + f_{MulV} + f_{cycle} + f_{check} \approx 16MNP = O(N^3).$$
 (2.11)

Для лучшего случая (т. е. когда размер матрицы четный):

$$f_{best} = f_{MulH} + f_{MulV} + f_{cycle} + f_{check} \approx 16MNP = O(N^3).$$
 (2.12)

Оптимизированный алгоритм Винограда

Оптимизация алгоритма Винограда осуществляется за счет следующего набора действий:

- замены операции x = x + k на x + = k;
- замены ∙2 на <<;
- предвычисления некоторых слагаемых для алгоритма.

Итоговая трудоемкость оптимизированного алгоритма Винограда состоит из:

— трудоемкости кеширования значения $\frac{P}{2} - 3;$

— трудоемкость заполнения массива *MulH*:

$$f_{MulH} = 2 + M \cdot (2 + 2 + \frac{P}{2} \cdot (2 + 5 + 1 + 2 + 3)) =$$

$$= 2 + 2M + \frac{13MP}{2};$$
(2.13)

— трудоемкость заполнение массива *MulV*:

$$f_{MulV} = 2 + N \cdot (2 + 2 + \frac{P}{2} \cdot (2 + 5 + 1 + 2 + 3)) =$$

$$= 2 + 2N + \frac{13NP}{2};$$
(2.14)

— трудоемкость цикла заполения для четных размеров:

$$f_{cycle} = 2 + M \cdot (4 + N \cdot (2 + 10 + 2 + \frac{P}{2} \cdot 19)) =$$

$$= 2 + 4M + 14MN + \frac{19MNP}{2};$$
(2.15)

трудоемкость дополнитеоьного цикла, в случае нечетного размера матрицы:

$$f_{check} = 3 + \begin{cases} 0, & \text{чётная} \\ 2 + M \cdot (4 + N \cdot (2 + 11)), & \text{иначе.} \end{cases}$$
 (2.16)

В итоге, для худшего случая (т. е. когда размер матрицы нечетный) получаем следующую трудоемкость:

$$f_{worst} = f_{MulH} + f_{MulV} + f_{cycle} + f_{check} \approx \frac{19MNP}{2} = O(N^3).$$
 (2.17)

Для лучшего случая (т. е. когда размер матрицы четный):

$$f_{best} = f_{MulH} + f_{MulV} + f_{cycle} + f_{check} \approx \frac{19MNP}{2} = O(N^3).$$
 (2.18)

Вывод

В данном разделе на основе теоретических данных, полученных в аналитическом разделе, были построены схемы алгоритмов умножения матриц. Оценены отрудоемкости в лучшем и худшем случаях. Так же теоретический расчет показал, что трудоемкость оптимизированного алгоритма Винограда в 1.6 меньше, чем у неоптимизированного алгоритма Винограда.

3 Технологическая часть

В данном разделе будут приведены требования к программному обеспечению, средства реализации, листинг кода и функциональные тесты.

3.1 Требования к ПО

К программе предъявлен ряд требований:

- входными данными являются две матрицы, каждя из которых хранится в файле, с расширением *.txt;
- результат выполнения программы— матрица, полученная в результате умножения введенных матриц;
- возможность произвести замеры процессорного времени выполнения реализованных алгоритмов.

3.2 Средства реализации

Для реализации данной лабораторной работы был выбран язык C++ [4], так как в нем есть стандартная библиотека ctime [5], которая позволяет производить замеры процессорного времени выполнения программы;

В качестве среды разработки был выбран *Visual Studio Code*: он является кроссплатформенным и предоставляет полный функционал для проектирования и отладки кода.

3.3 Сведения о модулях программы

Данная программа разбита на следующие модули:

- main.cpp файл содержит точку входа в программу, из которой происходит вызов алгоритмов по разработанному интерфейсу;
- $\mathtt{matrix.cpp}$ $\mathtt{ф}$ айл содержит реализацию класса $\mathtt{MatrixT}$;

- multiply.cpp файл содержит функции умножения матриц;
- measure.cpp файл содержит функции, замеряющие процессорное время выполнения алгоритмов поиска расстояния Левенштейна и Дамерау — Левенштейна;

3.4 Реализация алгоритмов

В листинге 3.1 приведена реализация алгоритма стандартного умножения матриц.

В листинге 3.2–3.3 приведена реализация алгоритма умножения матриц методом Винограда.

В листингу 3.4–3.5 приведена реализация оптимизированного алгоритма умножения матриц методом Винограда.

Листинг 3.1 – Функция стандартного умножения матриц

```
1 MatrixT Standard:: multiply(MatrixT& m1, MatrixT& m2) {
      MatrixT res{m1.m rows, m2.m columns};
3
5
       for (int i = 0; i < m1.m rows; ++i) {
           for (int j = 0; j < m2.m columns; ++j) {
6
               for (int k = 0; k < m1.m columns; ++k) {
7
                   res(i, j) += m1(i, k) * m2(k, j);
8
9
10
           }
11
      }
12
13
      return res;
14|}
```

Листинг 3.2 – Функция умножения матриц методом Винограда (часть 1)

```
MatrixT Vinograd:: multiply(MatrixT& m1, MatrixT& m2) {
2
3
      vector<int> mulH;
4
      vector<int> mulV;
5
      MatrixT res{m1.m_rows, m2.m_columns};
6
7
      for (int i = 0; i < m1.m rows; ++i) {
          mulH.emplace back(0);
8
9
          for (int j = 0; j < m1.m columns / 2; ++j)
10
               mulH[i] = mulH[i] + m1(i, 2 * j) * m1(i, 2 * j + 1);
11
12
      }
13
      for (int i = 0; i < m1.m rows; ++i) {
14
          mulV.emplace back(0);
15
16
17
           for (int j = 0; j < m2.m columns / 2; ++j)
               mulV[i] = mulV[i] + m2(2 * j, i) * m2(2 * j + 1,
18
                  i);
19
20
      }
```

Листинг 3.3 – Функция умножения матриц методом Винограда (часть 2)

```
2
       for (int i = 0; i < m1.m rows; ++i) {
3
           for (int j = 0; j < m2.m columns; ++j) {
4
               res(i, j) = -mulH[i] - mulV[j];
5
6
7
               for (int k = 0; k < m1.m columns / 2; ++k) {
                    res(i, j) = res(i, j) + (m1(i, 2 * k) + m2(2 * k))
                      k + 1, j) * (m1(i, 2 * k + 1) + m2(2 * k,
                      j ) ) ;
9
10
               }
          }
11
      }
12
13
      if (m1.m rows % 2) {
14
15
           for (int i = 0; i < m1.m rows; ++i) {
16
               for (int j = 0; j < m2.m columns; ++j) {
                   res(i, j) = res(i, j) + m1(i, m1.m columns - 1)
17
                      * m2(m2.m rows - 1, j);
18
               }
          }
19
      }
20
21
22
       return res;
23 }
```

Листинг 3.4 — Функция умножения матриц оптимизированным методом Винограда (часть 1)

```
MatrixT VinogradOpt::multiply(MatrixT& m1, MatrixT& m2) {
2
 3
      int stepHalf = m1.m columns / 2;
 5
      vector<int> mulH;
 6
      vector<int> mulV;
      MatrixT res{m1.m rows, m2.m columns};
8
9
      for (int i = 0; i < m1.m rows; ++i) {
           mulH.emplace back(0);
10
11
12
           for (int j = 0; j < stepHalf; ++j)
               mulH[i] += m1(i, j << 1) * m1(i, (j << 1) + 1);
13
      }
14
15
16
      for (int i = 0; i < m2.m rows; ++i) {
           mulV.emplace back(0);
17
18
19
           for (int j = 0; j < stepHalf; ++j)
20
               mulV[i] += m2(j << 1, i) * m2((j << 1) + 1, i);
21
22
      }
```

Листинг 3.5 — Функция умножения матриц оптимизированным методом Винограда (часть 2)

```
2
                                   for (int i = 0; i < m1.m rows; ++i) {
    3
                                                        for (int j = 0; j < m2.m columns; ++j) {
     4
                                                                              int buf = -mulH[i] - mulV[j];
    5
                                                                              for (int k = 0; k < stepHalf; ++k) {
    6
    7
    8
                                                                                                   int curK = k \ll 1;
    9
                                                                                                   buf += (m1(i, curK) + m2(curK + 1, j)) * (m1(i, curK) + m2(curK) +
                                                                                                                  curK + 1) + m2(curK, j));
10
                                                                              res(i, j) = buf;
11
12
                                                       }
                                 }
13
14
                                   if (m1.m rows % 2) {
15
                                                        for (int i = 0; i < m1.m rows; ++i) {
16
                                                                              for (int j = 0; j < m2.m columns; ++j) {
17
                                                                                                    res(i, j) += m1(i, m1.m columns - 1) *
18
                                                                                                                 m2(m2.m rows - 1, j);
19
                                                                             }
20
                                                       }
21
                                  }
22
23
                                   return res;
24 }
```

3.5 Функциональные тесты

В таблице 3.1 приведены тесты для функции, реализующей алгоритм стандартного умножения матриц.

В таблице 3.2 приведены тесты для функциq, реализующих алгоритмы умножения матриц методом Винограда.

Таблица 3.1 – Функциональные тесты для стандартного алгоритма умножения матриц

Матрица 1	Матрица 2	Ожидаемый результат
$\begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \end{pmatrix}$	()	Неверный размер
$(1 \ 2)$	$(3 ext{ } 4)$	Неверный размер
	(1)	(1)
(1 1 1)	$\begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$	(3)
$ \begin{bmatrix} 5 & 6 & 7 \\ 4 & 9 & 8 \\ 3 & 2 & 1 \end{bmatrix} $	$ \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} $	$\begin{pmatrix} 5 & 6 & 7 \\ 4 & 9 & 8 \\ 3 & 2 & 1 \end{pmatrix}$
$ \begin{array}{c ccccccccccccccccccccccccccccccccccc$	$ \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} $	$ \begin{pmatrix} 5 & 6 \\ 4 & 9 \\ 3 & 2 \end{pmatrix} $

Таблица 3.2 — Функциональные тесты для алгоритма умножения матриц методом Винограда

Матрица 1	Матрица 2	Ожидаемый результат
$\begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \end{pmatrix}$	()	Неверный размер
$(1 \ 2)$	$(3 ext{ } 4)$	Неверный размер
(1)	(1)	(1)
(1 1 1)	$\begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$	Неверный размер
$ \begin{pmatrix} 5 & 6 & 7 \\ 4 & 9 & 8 \\ 3 & 2 & 1 \end{pmatrix} $	$ \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} $	$\begin{pmatrix} 5 & 6 & 7 \\ 4 & 9 & 8 \\ 3 & 2 & 1 \end{pmatrix}$
$ \begin{pmatrix} 5 & 6 & 7 \\ 4 & 9 & 8 \\ 3 & 2 & 1 \end{pmatrix} $	$ \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} $	Неверный размер

Вывод

Были представлены листинги функций, реализующих стандартный алгоритм умножения матриц, алгоритм Винограда и оптимизированный алгоритм Винограда. Также в данном разделе была представлена информация о выбранных средствах для разработки алгоритмов.

4 Исследовательская часть

4.1 Технические характеристики

Технические характеристики устройства, на котором выполнялись замеры по времени, представлены далее.

- Процессор: AMD Ryzen 5 5500U-2.10 ГГц;
- Оперативная память: 16 ГБайт;
- Операционная система: Windows 10 Pro 64-разрядная система версии 22H2.

При замерах времени ноутбук был включен в сеть электропитания и был нагружен только системными приложениями.

4.2 Демонстрация работы программы

На рисунке 4.1 представлена демонстрация работы разработанного ПО.

Рисунок 4.1 – Демонстрация работы программы

4.3 Временные характеристики

Результаты замеров приведены в таблицах 4.1–4.2.

На рисунках 4.2–4.3 приведены графики зависимостей работы алгоритмов от размеров матриц.

Поскольку замеры по времени имеют некоторую погрешность, замеры производились 100 раз, а затем вычислялось среднее арифметическое значение.

Таблица 4.1 – Результаты замеров времени (четные размеры матрицы)

	Время, мкс		
Размер матрицы	Стандартный	Виноград	(опт.) Виноград
0	557.65	881.42	599.26
10	20318.37	21214.56	15686.65
20	145387.08	136939.57	85935.00
30	495578.08	455217.14	274989.64
40	1099331.06	1015170.27	596309.63
50	2145308.73	1977211.45	1147893.39
60	3753279.38	3403642.69	2009314.31
70	5726610.73	5243186.37	3013270.55
80	8685996.32	7910923.25	4550479.63
90	12168965.03	11109274.14	6331432.34
100	16919626.87	15405678.16	8757497.02

Таблица 4.2 – Результаты замеров времени (нечетные размеры матрицы)

Размер матрицы	Стандратный	Виноград	Опт. Виноград
1	860.33	1211.44	1461.74
11	26430.95	27191.34	20104.33
21	171679.25	164868.21	103063.00
31	564485.31	512318.35	303887.45
41	1205683.94	1128187.74	684004.65
51	2271480.59	2119640.74	1226268.43
61	3827239.65	3516528.11	2038483.43
71	6167470.80	5649595.92	3209178.39
81	9000772.50	8227426.59	4719303.27
91	12677894.09	11579767.90	6591709.63
101	17374889.56	15800121.75	8997026.04

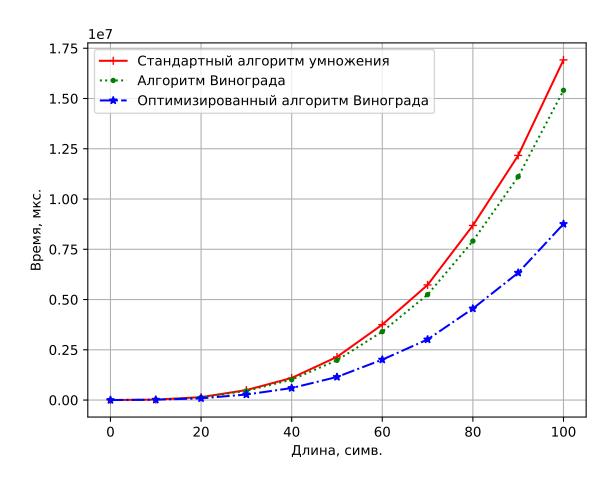


Рисунок 4.2 – Сравнение по времени алгоритмов умножения матриц на четных размерах матрицы

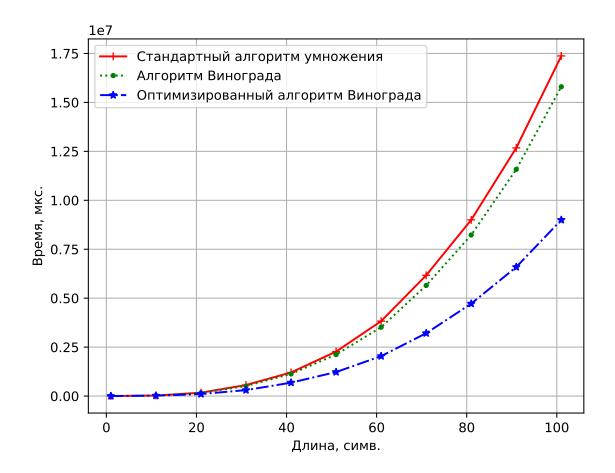


Рисунок 4.3 – Сравнение по времени алгоритмов умножения матриц на нечетных размерах матрицы

Вывод

Заключение

Цель данной лабораторной работы была достигнута, а именно были описаны, реализованы и исследованы алгоритмы умножения матриц.

В результате выполнения лабораторной работы для достижения этой цели были выполнены следующие задачи:

- 1) описаны следующие алгоритмы умножения матриц:
 - стандартный алгоритм умножения;
 - алгоритм Винограда;
 - оптимизированный алогритм Винограда;
- 2) релизованы описанные алгоритмы;
- 3) дана оценка трудоемкости алгоритмов;
- 4) проведены замеры времени выполнения алгоритмов;
- 5) проведен сравнительный анализ между алгоритмами.

Список использованных источников

- 1 С. Анисимов Н., В. Строганов Ю. Реализация умножения матриц по Винограду на языке Haskell. // Новые информационные технологии в автоматизированных системах. 2018. URL: Режим доступа: https://cyberleninka.ru/article/n/realizatsiya-algoritma-umnozheniya-matrits-po-vinogradu-na-yazyke-h (дата обращения 22.10.2023).
- 2 Н. Канатников А., П. Крищенко А. Аналитическая геометрия. Конспект лекций. 2009. Т. 132.
- 3 Головашкин Д. Л. Векторные алгоритмы вычислительной линейной алгебры: учеб. пособие. Самара: Изд-во Самарского университета, 2019. С. 28–35.
- 4 Документация по Microsoft C++ [Электронный ресурс]. Режим доступа: https://learn.microsoft.com/ru-ru/cpp/?view=msvc-170& viewFallbackFrom=vs-2017 (дата обращения: 25.09.2023).
- 5 C library function clock() [Электронный ресурс]. Режим доступа: https://www.tutorialspoint.com/c_standard_library/c_function_clock.htm (дата обращения: 25.09.2023).