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»

Лабораторная работа №2 по дисциплине "Анализ Алгоритмов"

Тема Умножение матриц

Студент Рядинский К. В.

Группа ИУ7-53Б

Преподаватель Волкова Л. Л.

Москва

2021 г.

СОДЕРЖАНИЕ

	Вве	дение	3
1	Ана	литическая часть	4
	1.1	Стандартный алгоритм	2
	1.2	Алгоритм Копперсмита – Винограда	2
	1.3	Оптимизированный алгоритм Копперсмита – Винограда	5
	1.4	Вывод	5
2	Кон	иструкторская часть	6
	2.1	Требования к программному обеспечению	6
	2.2	Разработка алгоритмов	6
	2.3	Трудоемкость алгоритмов	6
		2.3.1 Классический алгоритм	7
		2.3.2 Алгоритм Винограда	7
	2.4	Оптимизированный алгоритм Винограда	8
	2.5	Вывод	8
3	Tex	нологическая часть	12
	3.1	Средства реализации	12
	3.2	Листинги кода	12
	3.3	Тестирование функций	15
	3.4	Вывод	16
4	Исс	ледовательская часть	17
	4.1	Технические характеристики	17
	4.2	Время выполнения алгоритмов	17
	4.3	Вывод	19
	Зак	лючение	20
	Лит	гература	21

Введение

Алгоритм Копперсмита - Винограда — алгоритм умножение квадратных матриц, предложенный в 1987 году Д. Копперсмитом и Ш. Виноградом. В исходной версии асимптотическая сложность алгоритма составляла $O(n^{2.3755})$, где n — размер стороны матрицы. Алгоритм Копперсмита — Винограда, с учетом серии улучшений и доработок в последующие годы, обладает лучшей асимптотикой среди известных алгоритмов умножения матриц.

Алгоритм Штрассена предназначен для быстрого умножения матриц. Он был разработан Фолькером Штрассеном в 1969 году и является обобщением метода умножения Карацубы на матрицы.

В отличие от традиционного алгоритма множения матриц, алгоритм Штрассена умножает матрицы за время $\Theta(n^{\log_2 7}) = O(n^{2.81})$

Несмотря на то, что алгоритм Штрассена является асимптотически не самым быстрым из существующих алгоритмов быстрого умножения матриц, он проще программируется и эффективнее при умножении матриц относительно малого размера.

Задачи лабораторной работы:

- рассчитать трудоемкость алгоритмов умножения матриц;
- реализовать классический алгоритм умножения матриц;
- реализовать алгоритм Копперсмита Винограда;
- реализовать улучшенный Алгоритм Копперсмита Винограда;
- сравнить их временные характеристики экспериментально;
- на основании проделанной работы сделать выводы.

1 Аналитическая часть

В данном разделе будут рассмотрены алгоритмы умножения матриц

1.1 Стандартный алгоритм

Пусть даны две прямоугольные матрицы

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1m} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2m} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{l1} & a_{l2} & \cdots & a_{lm} \end{pmatrix}, \tag{1}$$

$$B = \begin{pmatrix} b_{11} & b_{12} & \cdots & b_{1n} \\ b_{21} & b_{22} & \cdots & b_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ b_{m1} & b_{m2} & \cdots & b_{mn} \end{pmatrix}.$$
 (2)

Тогда матрица C размерностью $l \times n$

$$C = \begin{pmatrix} c_{11} & c_{12} & \cdots & c_{1n} \\ c_{21} & c_{22} & \cdots & c_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ c_{l1} & c_{l2} & \cdots & c_{ln} \end{pmatrix}, \tag{3}$$

в которой:

$$c_{ij} = \sum_{r=1}^{m} a_{ir} b_{rj}, \quad (i = \overline{1, l}; j = \overline{1, n})$$

$$\tag{4}$$

будет называться произведением матриц A и B. Стандартный алгоритм реализует данную формулу.

1.2 Алгоритм Копперсмита – Винограда

В результате умножения двух матриц, каждый элемент в нем представляет собой скалярное произведение соответствующих строки и столбца исходных

матриц. Можно заметить, 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: $V\cdot W=v_1w_1+\cdots+v_4w_4$, что эквивалентно

$$V \cdot W = (v_1 + w_1)(v_2 + w_1) + (v_3 + w_4)(v_4 + w_3) - v_1v_2 - v_3v_4 - w_1w_2 - w_3w_4.$$
 (5)

Несмотря на то, что второе выражение требует вычисления большего количества операций, чем стандартный алгоритм: вместо четырех умножений - шесть, а вместо трех сложений - десять, 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, то для каждого элемента будет необходимо выполнить лишь первые два умножения и последующие пять сложений, а также дополнительно два сложения. Из-за того, что операция сложения быстрее операции умножения, алгоритм должен работать быстрее стандартного.

1.3 Оптимизированный алгоритм Копперсмита – Винограда

В данный алгоритм является оптимизированной версией алгоритма Копперсмита – Винограда. Следующие выражения были оптимизированы:

- 1. Убраны деления в цикле.
- 2. Замена выражения $a = a + \cdots$ на $a + = \cdots$.
- 3. Шаг в цикле был увеличен на 2.
- 4. Добавлен кэш во внутреннем цикле.

1.4 Вывод

Были рассмотрены алгоритмы классического умножения матриц и алгоритм Винограда, основное отличие которых — наличие предварительной обработки, а также количество операций умножения.

2 Конструкторская часть

В данном разделе будут рассмотрены требования к программному обеспечению, трудоемкость алгоритмов, схемы алгоритмов.

2.1 Требования к программному обеспечению

К программе предъявляется ряд требований:

- на вход подаются размеры матриц (натуральные числа) и самы матрицы, которые нужно перемножить;
- на вход подаются только квадратные матрицы;
- на выходе результаты умножения матриц алгоритмами простого умножения матриц, умножения матриц по Копперсмиту—Винограду и улучшенного умножения матриц по Копперсмиту—Винограду.

2.2 Разработка алгоритмов

На рисунках 1-3 приведены схемы алгоритмов простого умножения матриц, умножения матриц по Копперсмиту—Винограду и улучшенного умножения матриц по Копперсмиту—Винограду соответственно.

Для алгоритма Винограда худшим случаем являются матрицы с нечётным общим размером, а лучшим - с чётным, так как отпадает необходимость в последнем цикле.

Данный алгоритм можно оптимизировать:

- 1. Убрать деления в цикле.
- 2. Замена выражения $a = a + \cdots$ на $a + = \cdots$.
- 3. Увеличить шаг в цикле до 2.
- 4. Добавлен кэш во внутреннем цикле тройного цикла.

2.3 Трудоемкость алгоритмов

Для последующего вычисления трудоемкости необходимо ввести модель вычислений [1]. Трудоемкость алгоритмов будет вычислена по схемам алгоритмов.

1.
$$+, -, /, \%, =, \neq, <, >, \leq, \geq, [], *$$
 — трудоемкость 1.

2. Трудоемкость оператора выбора if условие then A else B рассчитывается, как:

$$f_{if} = f_{
m yc, nobus} + egin{cases} f_A & ext{ если условие выполняется,} \ f_B & ext{ иначе.} \end{cases}$$
 (6)

3. Трудоемкость цикла расчитывается, как:

$$f_{for} = f_{\text{инициализации}} + f_{\text{сравнения}} + N(f_{\text{тела}} + f_{\text{инициализации}} + f_{\text{сравнения}}).$$
 (7)

4. Трудоемкость вызова функции равна 0.

2.3.1 Классический алгоритм

Трудоемкость классического алгоритма:

$$10MNQ + 4MQ + 4M + 2$$

2.3.2 Алгоритм Винограда

Трудоемкость алгоритма Винограда:

Первый цикл: $\frac{15}{2} \cdot MN + 5 \cdot M + 2$

Второй цикл: $\frac{15}{2} \cdot MN + 5 \cdot M + 2$

Третий цикл: $13 \cdot MNQ + 12 \cdot MQ + 4 \cdot M + 2$

Условный переход:

$$\begin{cases} 2 & \text{,если размер матрицы нечетный} \\ 15 \cdot QM + 4 \cdot M + 2 & \text{,иначе} \end{cases}$$

Итого:

$$\frac{15}{2}\cdot MN+5M+2+\frac{15}{2}\cdot MN+5M+2+13MNQ+\\ +12MQ+4M+2+\begin{cases} 2 & \text{,если размер матрицы нечетный}\\ 15\cdot MQ+4M+2 & \text{,иначе.} \end{cases}$$

2.4 Оптимизированный алгоритм Винограда

Рассмотрим трудоемкость оптимизированного алгоритма Винограда:

Первый цикл: $\frac{11}{2} \cdot MN + 4M + 2$

Второй цикл: $\frac{11}{2} \cdot MN + 4M + 2$

Третий цикл: $\frac{15}{2} \cdot MNQ + 9MQ + 4M + 2$

Условный переход: $\begin{cases} 1 & \text{, если размер матрицы нечетный} \\ 10MQ+4M+2 & \text{, иначе.} \end{cases}$ Итого: $\frac{11}{2}\cdot MN+4M+2+\frac{11}{2}MN+4M+2+\frac{15}{2}MNQ+9MQ+4M+2+\\ \begin{cases} 1 & \text{, если размер матрицы нечетный} \\ 10MQ+4M+2 & \text{, иначе.} \end{cases}$

2.5 Вывод

На основе теоретических данных, полученных из аналитического раздела, были построены схемы требуемых алгоритмов и проведена теоретическая оценка трудоемкости.

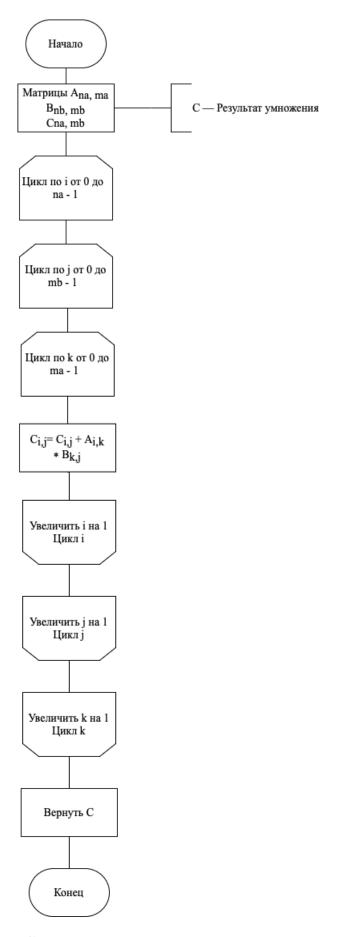


Рис. 1 — Схема алгоритма простого умножения матриц

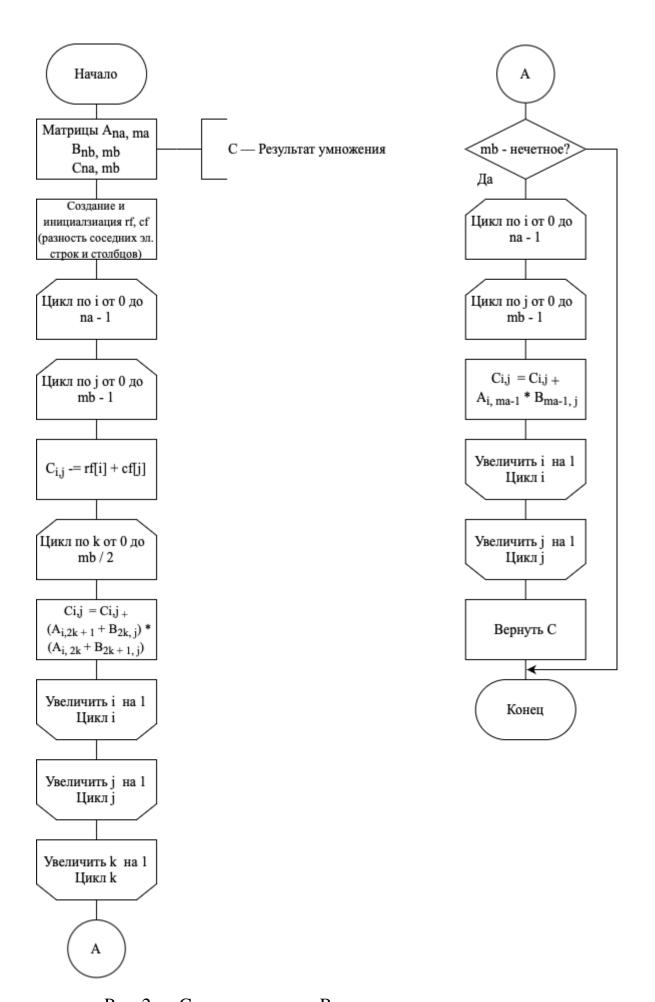


Рис. 2 — Схема алгоритма Винограда умножения матриц

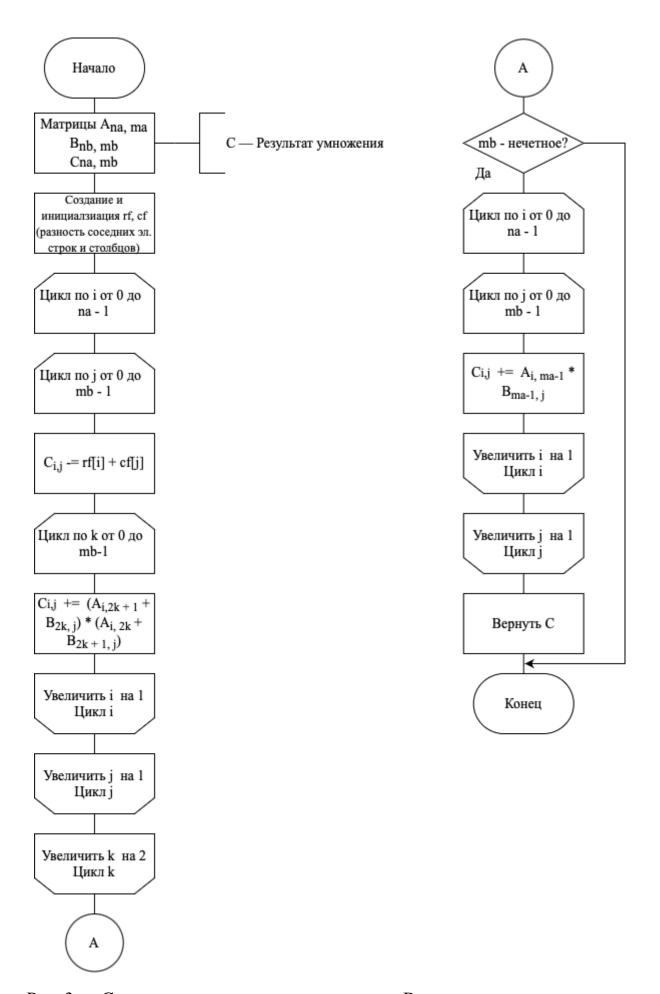


Рис. 3 — Схема оптимизированного алгоритма Винограда умножения матриц

3 Технологическая часть

В данном разделе приведены средства реализации и листинги кода.

3.1 Средства реализации

Для реализации программ был выбран язык программирования Rust [2], так как этот язык предоставляет как низкоуровневые интерфейсы, так и высокоуровневые, этот язык безопасен при работе с памятью. Также данный язык был выбран потому, что в нем присутствует инструментарий для замера процессорного времени и тестирования.

3.2 Листинги кода

Листинг 1: Алгоритм простого умножения матриц

```
1 pub fn default mult(m1 : & Matrix<T>, m2 : & Matrix<T>) ->
     Result < Matrix < T > , & 'static str > {
2
       if m1.col != m2.rows {
3
           return Err ("The number of columns must be equal to
     number of rows");
4
5
       let mut out = Matrix::new zero(m1.rows, m2.col);
6
       for i in 0..m1.rows {
7
           for j in 0..m2.col {
8
               for k in 0..ml.col {
                    out[[i, j]] += m1[[i, k]] * m2[[k, j]];
9
10
11
           }
12
13
      Ok(out)
14|}
```

Листинг 2: Алгоритм умножения матриц Винограда

```
pub fn vinograd_mult(m1 : & Matrix<T>, m2 : & Matrix<T>) ->
    Result<Matrix<T>, &'static str> {
    if m1.rows != m1.col || m2.col != m2.rows || m1.col != m2
    .col {
```

```
3
            return Err ("Matrices must be square and have equal
      size");
 4
       }
 5
 6
       let mut out : Matrix <T> = Matrix::new zero(m1.rows, m2.
      col);
 7
8
       let mut row factor : Vec<T> = vec! [Default::default(); m1
      .rows];
9
       let mut col_factor : Vec<T> = vec![Default::default(); m2
      . col];
10
       for i in 0..m1.rows {
11
12
            for j in 0..m1.col / 2 {
                row_factor[i] += m1[[i, j * 2]] * m1[[i, j * 2 +
13
      1]]
14
            }
15
       }
16
       for i in 0..m2.col {
17
            for j in 0..m2.rows / 2 {
18
                {\tt col\_factor[i]} \; +\!\! = \; {\tt m2[[j * 2, i]]} \; * \; {\tt m2[[j * 2 + 1, i]]} \;
19
      i ]]
20
            }
       }
21
22
23
       for i in 0..m1.rows {
24
            for j in 0..m2.col {
25
                out [[i, j]] -= row factor [i] + col factor [j];
26
27
                for k in 0..m1.col / 2 {
28
                     out [[i, j]] += (m1[[i, 2 * k + 1]] + m2[[2 *
      k, j ]]) * (m1[[i, 2 * k]] + m2[[2 * k + 1, j]]);
29
30
            }
31
       }
32
33
       if m1.col \% 2 > 0{
            for i in 0..ml.rows {
34
35
                for j in 0..m2.col {
```

Листинг 3: Оптимизированный алгоритм умножения матриц Винограда

```
1 pub fn vinograd opt mult(m1 : & Matrix<T>, m2 : & Matrix<T>)
     -> Result < Matrix < T>, & static str> {
 2
       if m1.rows != m1.col || m2.col != m2.rows || m1.col != m2
      . col {
 3
           return Err ("Matrices must be square and have equal
      size");
      }
 4
 5
       let mut out : Matrix <T> = Matrix::new zero(m1.rows, m2.
 6
      col);
 7
 8
       let mut row factor : Vec<T> = vec! [Default::default(); m1
      .rows];
9
      let mut col factor : Vec<T> = vec! [Default::default(); m2
      . col];
10
11
       let m1 col mod = m1.col \% 2;
12
       let m2 row mod = m2.rows \% 2;
13
       for i in 0..m1.rows {
14
15
           for j in (0..m1.col - m1 col mod).step by (2) {
               row_factor[i] += m1[[i, j]] * m1[[i, j + 1]]
16
17
           }
       }
18
19
20
       for i in 0..m2.col {
21
           for j in (0..m2.rows - m2 row mod).step by (2) {
22
               col_factor[i] += m2[[j, i]] * m2[[j + 1, i]]
23
           }
24
       }
```

```
25
26
          for i in 0..m1.rows {
                for j in 0..m2.col {
27
28
                      let mut buf : T = -(row_factor[i] + col_factor[j
        ]);
29
                      for k in (0..m1.col - m1 col mod).step by(2) {
30
                            b\,uf \; +\! = \; \big(m1\,[\,[\,i\;,\;\;k\;+\;1\,]\,] \; + \; m2\,[\,[\,k\,,\;\;j\;]\,]\,\big) \;\; * \;\; \big(m1\,[\,[\,i\;
31
        , k ] ] + m2 [ [k + 1, j] ] ;
32
33
34
                      \operatorname{out}[[i, j]] = \operatorname{buf};
35
36
          }
37
38
          if m1.col \% 2 > 0 {
39
                let m1c = m1.col - 1;
40
                for i in 0..ml.rows {
                      for j in 0..m2.col {
41
                            out\, \hbox{\tt [[i\,,\,\,j\,]]} \ += \ m1\, \hbox{\tt [[i\,,\,\,m1c\,]]} \ \ * \ m2\, \hbox{\tt [[m1c\,,\,\,j\,]]};
42
43
                      }
44
                }
45
          }
46
47
         Ok(out)
48 }
```

3.3 Тестирование функций

В таблице 1 приведены модульные тесты для функций умножения матриц выше перечисленными методами. Все тесты были пройдены успешно.

Таблица 1 — Тестирование функций умножения матриц

Матрица 1	Матрица 2	Ожидаемый результат	
$ \begin{array}{ccc} $	$ \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 4 & 5 & 6 \\ 7 & 8 & 9 \end{pmatrix} $ $ \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 4 & 5 \end{pmatrix} $ $ \begin{pmatrix} 4 \\ 3 & 4 \end{pmatrix} $	$\begin{pmatrix} 30 & 36 & 42 \\ 66 & 81 & 96 \\ 102 & 126 & 150 \end{pmatrix}$ $\begin{pmatrix} 9 & 12 \\ 24 & 33 \end{pmatrix}$ $\begin{pmatrix} 32 \end{pmatrix}$ Умножение невозможно	

3.4 Вывод

Были разработаны и протестированы реализации алгоритмов: простой алгоритм умножения матриц, алгоритм умножения матриц по Копперсмиту — Винограду и улучшенный алгоритм умножения матриц по Копперсмиту — Винограду.

4 Исследовательская часть

В данном разделе будут рассмотрены технические характеристики машины, замер времени выполнения алгоритмов.

4.1 Технические характеристики

Технические характеристики электронно-вычислительнй машины, на которой выполнялось тестирование:

- операционная система: macOS BigSur версия 11.4;
- оперативная память: 8 гигабайт LPDDR4 [3];
- процессор: Apple M1.

Тестирование проводилось на ноутбуке, включенном в сеть электропитания. Во время тестирования ноутбук был нагружен только встроенными приложениями окружения рабочего стола, окружением рабочего стола, а также непосредственно системой тестирования.

4.2 Время выполнения алгоритмов

Был проведен замер времени работы каждого из алгоритмов с помощью библиотеки Criterion [4]. Эта библиотека замеряет процессорное время выполнения функции и усредняет его (проводится не менее 100 замеров). В таблицах 2, 3 содержатся результаты исследований при четном и нечетном размерах матриц.

На рисунках 4, 5 демонстрируется зависимость времени выполнения конкретных реалзиаций алгоритмов умножения матриц от размера стороны квадратной матрицы.

Таблица 2 — Время выполнения реализаций алгоритмов (в секундах) при четном размере матрицы

Размер	К	В	OB
100	0.0738	0.0591	0.0540
200	0.589	0.482	0.422
400	4,749	3,8028	3,3414
800	38,577	30,073	26,665

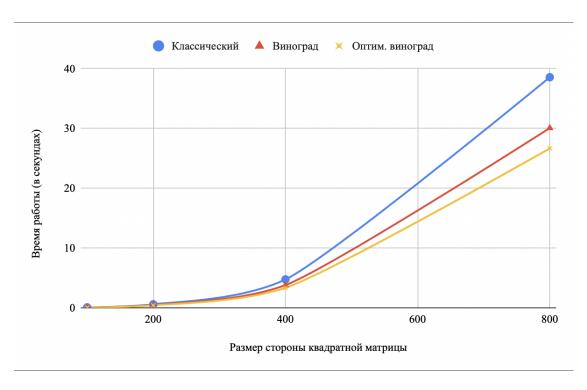


Рис. 4 — Зависимость времени выполнения алгоритмов от четного размера стороны квадратной матрицы

Таблица 3 — Время выполнения реализаций алгоритмов (в секундах) при нечетном размере матрицы

Размер	К	В	OB
101	0.0741E	0.0616	0.0551
201	0.590	0.475	0.429
401	4,7312	3,7858	3,3499
801	38,591	30,11	26,655

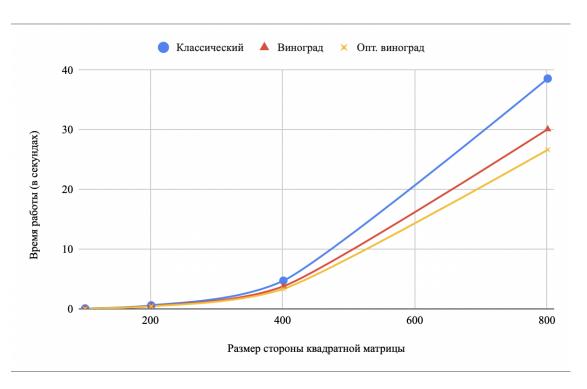


Рис. 5 — Зависимость времени выполнения алгоритмов от нечетного размера стороны квадратной матрицы

4.3 Вывод

Время работы реализации алгоритма Копперсмита—Винограда быстрее классического алгоритма умножения матриц примерно на 25-30% быстрее. В то же время оптимизированный алгоритм Копперсмита—Винограда быстрее оригинального на 10-15%. Таким образом на матрицах значительного размера (больше 200) следует использовать алгоритм Копперсмита—Винограда, так как он значительно быстрее (таблица 2).

Не смотря на то, что в аналитической части сложность алгоритма Винограда и оптимизированного Винограда больше, эти алгоритмы работают быстрее, так как в алгоритмах Винограда и оптимизированного Винограда используются выражения, которые предварительно обрабатываются, и это позволяет уменьшить количество умножений, но количество сложений увеличивается, но так как на реальных машинах операция сложения работает быстрее, то и сам алгоритм отрабатывает быстрее стандартного.

Заключение

В ходе выполнения работы была достигнута цель выполнены все поставленные задачи:

- рассчитать трудоемкость алгоритмов умножения матриц;
- реализовать классический алгоритм умножения матриц;
- реализовать алгоритм Копперсмита Винограда;
- реализовать улучшенный Алгоритм Копперсмита Винограда;
- сравнить их временные характеристики экспериментально;
- на основании проделанной работы сделать выводы.

Экспериментально были установлены различия в производительности различных алгоритмов умножения матриц. Оптимизированный алгоритм Копперсмита—Винограда имеет меньшую сложность, нежели оригинальный алгоритм умножения матриц Винограда. Так при размерах матриц 800×800 классический алгоритм отстает от алгоритма Копперсмита-Винограда на 45%.

Литература

- 1. Ульянов М. В. Ресурсно-эффективные компьютерные алгоритмы. Разработка и Анализ. Наука Физматлит, 2007. 376.
- 2. Блэнди Дж., Орендорф Дж. Программирование на языке Rust = Programming Rust. ДМК Пресс, 2018. 550 с. ISBN 978-5-97060-236-2.
- 3. LPDDR4 [Электронный ресурс] https://ru.wikipedia.org/wiki/LPDDR# LPDDR4 (дата обращения: 14 октября 2021 г.)
- 4. Criterion.rs Statistics-driven benchmarking library for Rust [Электронный pecypc] https://github.com/bheisler/criterion.rs (дата обращения: 14 октября 2021 г.)