

МГТУ им. БАУМАНА

РУБЕЖНЫЙ КОНТРОЛЬ №1

По курсу: "АНАЛИЗ АЛГОРИТМОВ"

## **Эффективная реализация алгоритма винограда**

Работу выполнил: Лумбунов Дмитрий, ИУ7-54

Преподаватели: Волкова Л.Л., Строганов Ю.В.

*Москва, 2019*

# Оглавление

<b>Введение</b>	<b>3</b>
<b>1 Аналитическая часть</b>	<b>4</b>
1.1 Алгоритм Винограда . . . . .	4
1.2 Вывод . . . . .	5
<b>2 Конструкторская часть</b>	<b>6</b>
2.1 Схемы алгоритмов . . . . .	6
2.2 Трудоемкость алгоритмов . . . . .	10
2.2.1 Классический алгоритм . . . . .	10
2.2.2 Оптимизированный алгоритм Винограда . . . . .	10
2.3 Вывод . . . . .	11
<b>3 Технологическая часть</b>	<b>12</b>
3.1 Выбор ЯП . . . . .	12
3.2 Описание структуры ПО . . . . .	12
3.3 Сведения о модулях программы . . . . .	13
3.4 Листинг кода алгоритмов . . . . .	13
3.4.1 Оптимизация алгоритма Винограда . . . . .	14
3.5 Вывод . . . . .	15
<b>4 Исследовательская часть</b>	<b>16</b>
4.1 Примеры работы . . . . .	16
4.2 Постановка эксперимента . . . . .	16
4.2.1 Лучший случай . . . . .	17
4.2.2 Худший случай . . . . .	17
4.2.3 Заключение экспериментальной части . . . . .	18

Заключение	19
Список литературы	19

# Введение

Цель работы: изучение методов оптимизации алгоритмов. В данной лабораторной работе рассматривается стандартный алгоритм умножения матриц и модифицированный алгоритм Винограда. Также требуется сравнить временные характеристики данных алгоритмов.

В ходе работы предстоит:

- изучить алгоритмы умножения матриц: стандартный и алгоритм Винограда;
- оптимизировать алгоритм Винограда;
- дать теоретическую оценку базового алгоритма умножения матриц и улучшенного алгоритма Винограда;
- реализовать два алгоритма умножения матриц на одном из языков программирования;
- сравнить временные характеристики алгоритмов умножения матриц.

# 1 | Аналитическая часть

Матрицей  $A$  размера  $[m * n]$  называется прямоугольная таблица чисел, функций или алгебраических выражений, содержащая  $m$  строк и  $n$  столбцов. Числа  $m$  и  $n$  определяют размер матрицы. [1] Если число столбцов в первой матрице совпадает с числом строк во второй, то эти две матрицы можно перемножить. У произведения будет столько же строк, сколько в первой матрице, и столько же столбцов, сколько во второй.

Пусть даны две прямоугольные матрицы  $A$  и  $B$  размеров  $[m * n]$  и  $[n * k]$  соответственно. В результате произведения матриц  $A$  и  $B$  получим матрицу  $C$  размера  $[m * k]$ .

$c_{i,j} = \sum_{r=1}^n a_{i,r} \cdot b_{r,j}$  называется произведением матриц  $A$  и  $B$  [1].

## 1.1 Алгоритм Винограда

Подход Алгоритма Винограда является иллюстрацией общей методологии, начатой в 1979-х годах на основе билинейных и трилинейных форм, благодаря которым большинство усовершенствований для умножения матриц были получены [2].

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 (1.1)

$$V \cdot W = v_1 \cdot w_1 + v_2 \cdot w_2 + v_3 \cdot w_3 + v_4 \cdot w_4 \quad (1.1)$$

Равенство (1.1) можно переписать в виде (1.2)

$$V \cdot W = (v_1 + w_2) \cdot (v_2 + w_1) + (v_3 + w_4) \cdot (v_4 + w_3) - v_1 \cdot v_2 - v_3 \cdot v_4 - w_1 \cdot w_2 - w_3 \cdot w_4 \quad (1.2)$$

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. Это означает, что над предварительно обработанными элементами нам придется выполнять лишь первые два умножения и последующие пять сложений, а также дополнительно два сложения.

## 1.2 Вывод

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

## 2 | Конструкторская часть

**Требования к вводу:** На вход подаются две матрицы

**Требования к программе:**

- корректное умножение двух матриц;
- при матрицах неправильных размеров программа не должна аварийно завершаться.

### 2.1 Схемы алгоритмов

В данной части будут рассмотрены схемы алгоритмов.

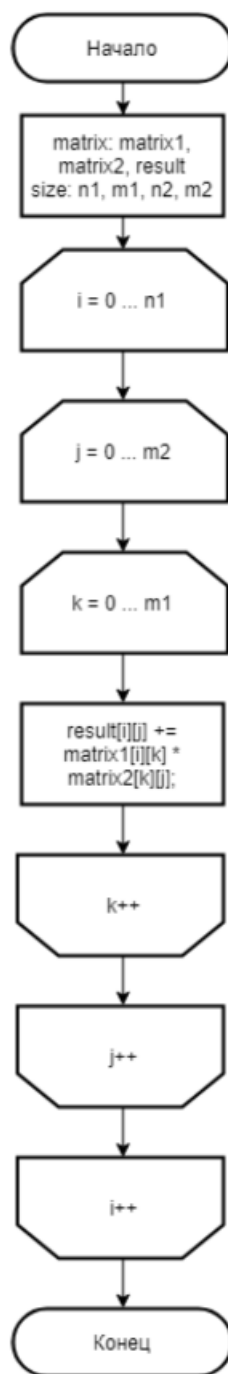


Рис. 2.1: Схема классического алгоритма умножения матриц



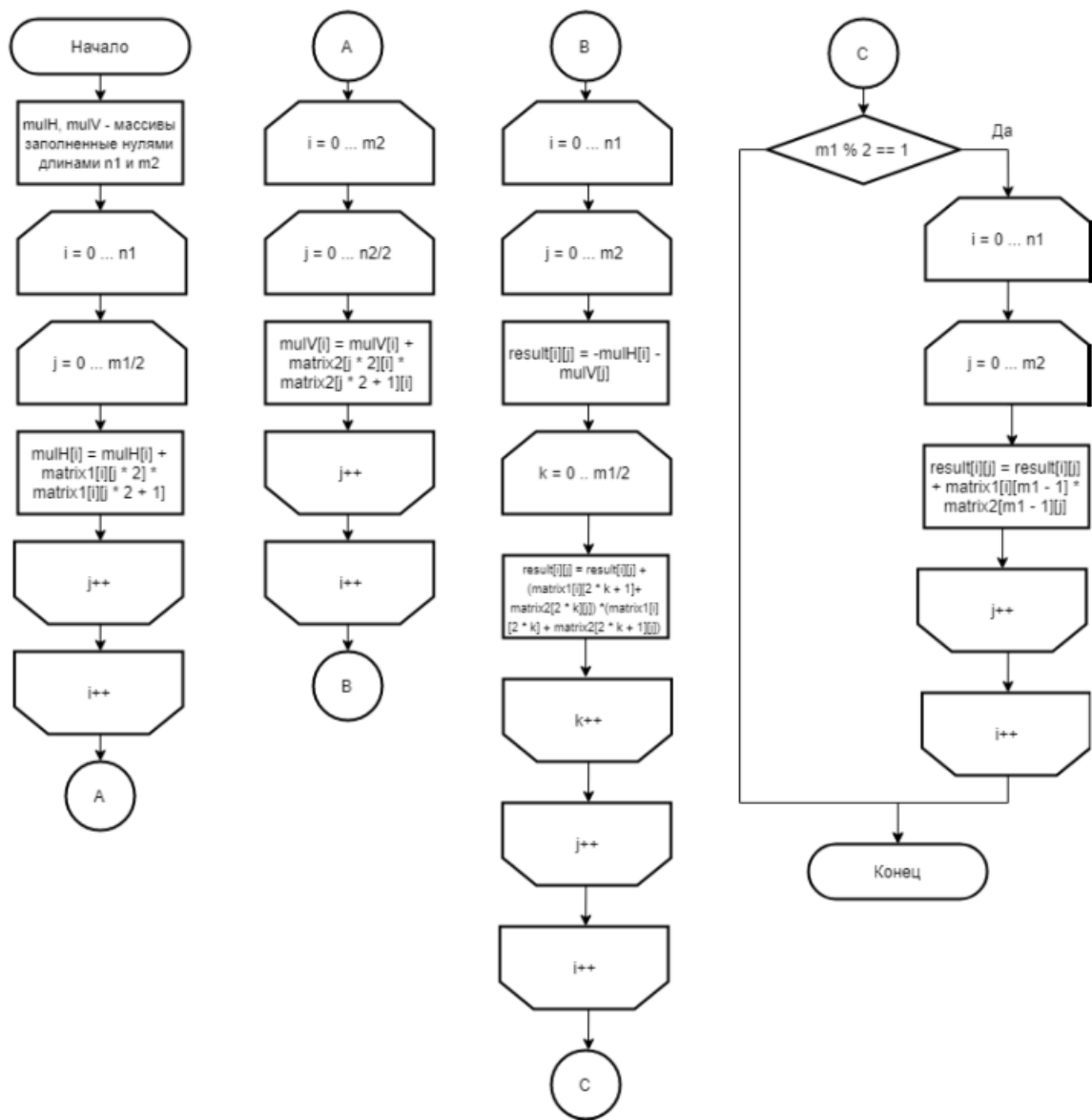


Рис. 2.2: Схема алгоритма Винограда

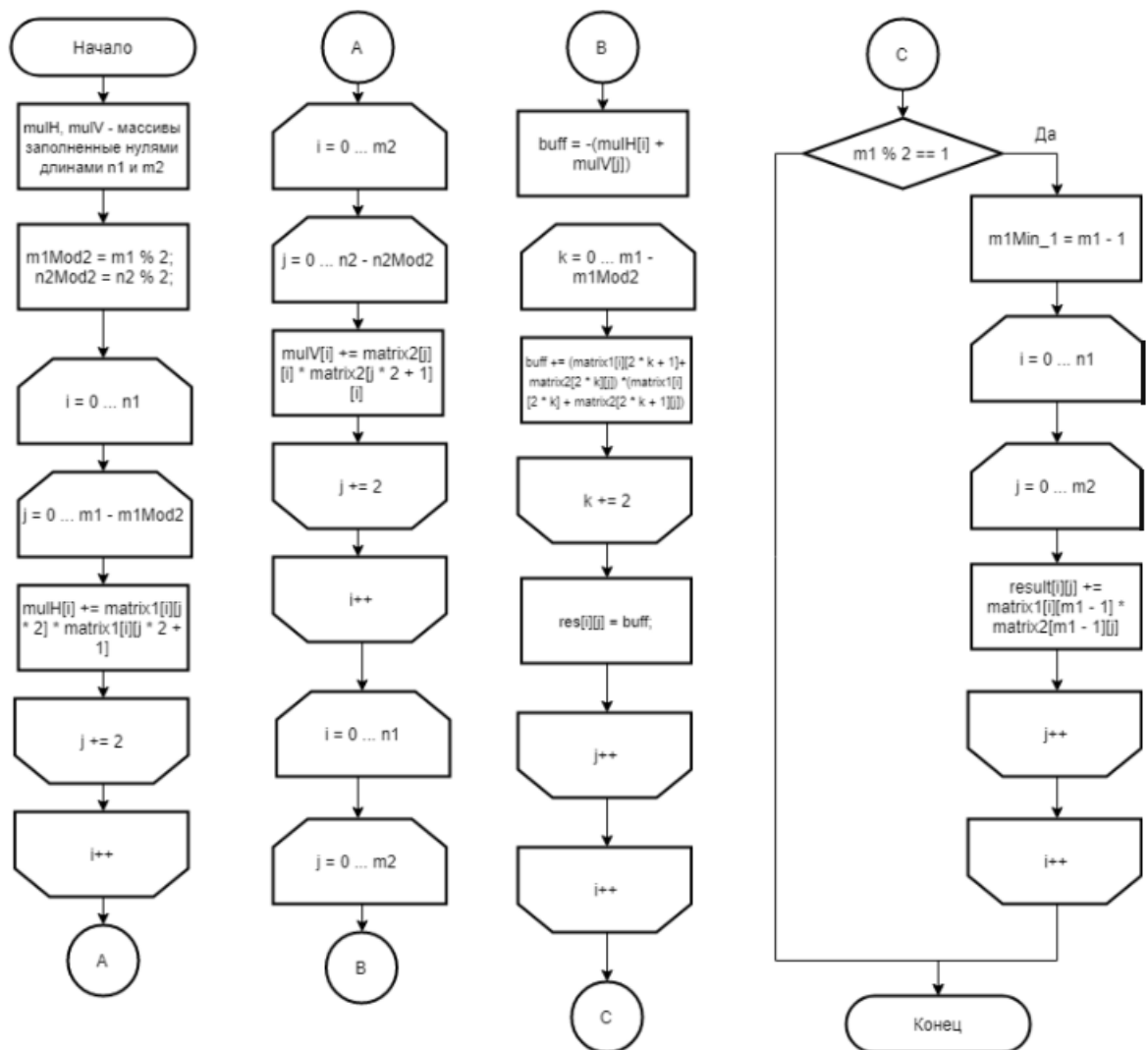


Рис. 2.3: Схема оптимизированного алгоритма Винограда

## 2.2 Трудоемкость алгоритмов

Введем модель трудоемкости для оценки алгоритмов:

- базовые операции стоимостью 1 —  $+$ ,  $-$ ,  $*$ ,  $/$ ,  $=$ ,  $==$ ,  $<=$ ,  $>=$ ,  $!=$ ,  $+=$ ,  $[]$ , получение полей класса
- оценка трудоемкости цикла:  $F_{\text{ц}} = \text{init} + N * (\text{a} + F_{\text{тела}} + \text{post}) + \text{a}$ , где  $\text{a}$  - условие цикла,  $\text{init}$  - предусловие цикла,  $\text{post}$  - постусловие цикла
- стоимость условного перехода применим за 0, стоимость вычисления условия остаётся

Оценим трудоемкость алгоритмов по коду программы.

### 2.2.1 Классический алгоритм

Рассмотрим трудоемкость классического алгоритма:

Инициализация матрицы результата:  $1 + 1 + n_1(1 + 2 + 1) + 1 = 4n_1 + 3$

Подсчет:

$$1 + n_1(1 + (1 + m_2(1 + (1 + m_1(1 + (8) + 1) + 1) + 1) + 1) + 1) + 1 = n_1(m_2(10m_1 + 4) + 4) + 2 = 10n_1m_2m_1 + 4n_1m_2 + 4n_1 + 2$$

### 2.2.2 Оптимизированный алгоритм Винограда

Аналогично Рассмотрим трудоемкость оптимизированного алгоритма Винограда:

Первый цикл:  $\frac{11}{2}n_1m_1 + 4n_1 + 2$

Второй цикл:  $\frac{11}{2}m_2n_2 + 4m_2 + 2$

Третий цикл:  $\frac{17}{2}n_1m_2m_1 + 9n_1m_2 + 4n_1 + 2$

Условный переход:  $\begin{bmatrix} 1 & , \text{ невыполнение условия} \\ 10n_1m_2 + 4n_1 + 2 & , \text{ выполнение условия} \end{bmatrix}$

Итого:  $\frac{17}{2}n_1m_2m_1 + \frac{11}{2}n_1m_1 + \frac{11}{2}m_2n_2 + 9n_1m_2 + 8n_1 + 4m_2 + 6 +$   
 $\begin{bmatrix} 1 & , \text{ невыполнение условия} \\ 10n_1m_2 + 4n_1 + 2 & , \text{ выполнение условия} \end{bmatrix}$

## 2.3 Вывод

В данном разделе были рассмотрены схемы алгоритмов умножения матриц, введена модель оценки трудоемкости алгоритма, были рассчитаны трудоемкости алгоритмов в соответствии с этой моделью.

## 3 | Технологическая часть

### 3.1 Выбор ЯП

Я выбрал в качестве Python языком программирования, потому как он достаточно удобен и гибок.

Время работы алгоритмов было замерено с помощью функции `time()` из библиотеки `time`.

### 3.2 Описание структуры ПО



Рис. 3.1: Функциональная схема умножения матриц (IDEF0 диаграмма 1 уровня)

### 3.3 Сведения о модулях программы

Программа состоит из:

- lab02.py - главный файл программы, в котором располагается точка входа в программу и функция замера времени.

### 3.4 Листинг кода алгоритмов

Листинг 3.1: Стандартный алгоритм умножения матриц

```
1 def std(mtr1, mtr2):
2     if len(mtr2) != len(mtr1[0]):
3         print("Wrong size of matrix")
4         return
5
6     row1 = len(mtr1); col1 = len(mtr1[0])
7     col2 = len(mtr2[0])
8
9     res = [[0 for i in range(col2)] for j in range(row1)]
10    for i in range(row1):
11        for j in range(col1):
12            for k in range(col2):
13                res[i][k] += mtr1[i][j] * mtr2[j][k]
14    return res
```

Листинг 3.2: Оптимизированный алгоритм Винограда

```
1 def imp_winograd(mtr1, mtr2):
2     row1 = len(mtr1)
3     row2 = len(mtr2)
4     col2 = len(mtr2[0])
5
6     if row2 != len(mtr1[0]):
7         print("Different dimension of the matrices")
8         return
9
10    d = row2 // 2
11
12    row_factor = [0 for i in range(row1)]
```

```

13 col_factor = [0 for i in range(col2)]
14
15 for i in range(row1):
16     row_factor[i] = sum(mtr1[i][2 * j] * mtr1[i][2 * j + 1]
17                          for j in range(d))
18
19 for i in range(col2):
20     col_factor[i] = sum(mtr2[2 * j][i] * mtr2[2 * j + 1][i]
21                        for j in range(d))
22
23 answer = [[0 for i in range(col2)] for j in range(row1)]
24 for i in range(row1):
25     for j in range(col2):
26         answer[i][j] = sum((mtr1[i][2 * k] + mtr2[2 * k + 1][
27                             j]) * (mtr1[i][2 * k + 1] + mtr2[2 * k][j]) for k
28                             in range(d)) \
29         - row_factor[i] - col_factor[j]
30
31 if row2 % 2:
32     for i in range(row1):
33         answer[i][j] = sum(mtr1[i][row2 - 1] * mtr2[row2 -
34                             1][j] for j in range(col2))
35
36 return answer

```

### 3.4.1 Оптимизация алгоритма Винограда

В рамках данной работы было предложено 3 оптимизации:

1. Избавление от деления в условии цикла;

Листинг 3.3: Оптимизации алгоритма Винограда №1 и №2

```
1     for i in range(row1):
2         row_factor[i] = sum(mtr1[i][2 * j] * mtr1[i][2 * j
3                               + 1] for j in range(d))
4
5     for i in range(col2):
6         col_factor[i] = sum(mtr2[2 * j][i] * mtr2[2 * j +
7                               1][i] for j in range(d))
```

2. Накопление результата в буфер, чтобы не обращаться каждый раз к одной и той же ячейке памяти.

Листинг 3.4: Оптимизации алгоритма Винограда №3

```
1     for i in range(row1):
2         for j in range(col2):
3             answer[i][j] = sum((mtr1[i][2 * k] + mtr2[2 * k +
4                               1][j]) * (mtr1[i][2 * k + 1] + mtr2[2 * k][j
5                               ])) for k in range(d)) \
6             - row_factor[i] - col_factor[j]
```

## 3.5 Вывод

В данном разделе была рассмотрена структура ПО и листинги кода программы.



## 4 | Исследовательская часть

Был проведен замер времени работы каждой из сортировок.

### 4.1 Примеры работы

```
=== РЕСТАРТ: C:\Users\danil\Desktop\analysis_of_algorithms\lab02\lab02.py ===  
A = [[1, 2, 3, 4], [2, 3, 4, 5], [3, 4, 5, 6]],  
B = [[1, 2, 3, 4, 5], [2, 3, 4, 5, 6], [3, 4, 5, 6, 7], [4, 5, 6, 7, 8]]  
  
Стандартный алгоритм умножения A*B [[30, 40, 50, 60, 70], [40, 54, 68, 82, 96], [50, 68, 86,  
Алгоритм Винограда A*B [[30, 40, 50, 60, 70], [40, 54, 68, 82, 96], [50, 68, 86, 104, 122]]  
Оптимизированный алгоритм Винограда A*B [[30, 40, 50, 60, 70], [40, 54, 68, 82, 96], [50, 68, 86, 104, 122]]  
...  
...  
...
```

Рис. 4.1: Пример работы программы

### 4.2 Постановка эксперимента

Проведем сравнение для каждого из алгоритмов. Для замера времени будем использовать функцию `time`.

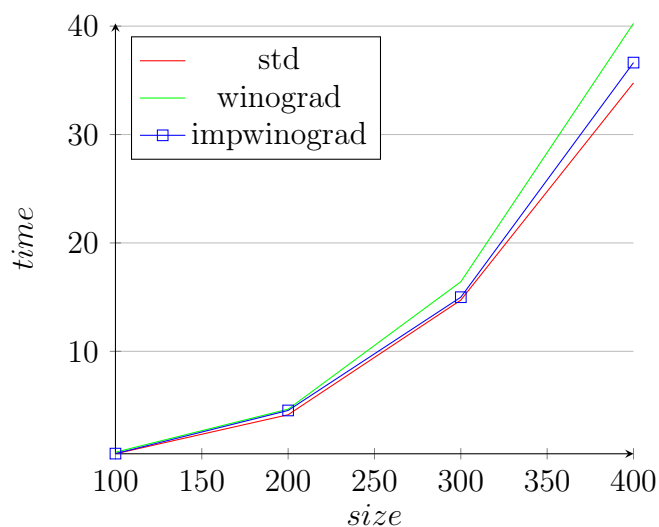


Рис. 4.2: Сравнение алгоритмов на матрицах четных размеров

#### 4.2.1 Лучший случай

Квадратные матрицы с четным размером матриц  $\text{size} * \text{size}$

size	sdt	winograd	improved winograd
100	0.5494	0.69569	0.56495
200	4.15013	4.66497	4.54574
300	14.72735	16.41758	14.99365
400	34.76485	40.25307	36.63559
500	0.08998	0.10028	0.16667

#### 4.2.2 Худший случай

Квадратные матрицы с нечетным размером матриц  $\text{size} * \text{size}$

size	sdt	winograd	improved winograd
101	0.59867	0.68139	0.61839
201	4.61544	5.01175	4.46456
301	14.79835	16.28355	14.74381
401	35.3947	40.06329	37.95568
501	72.95269	83.25553	72.76217

### 4.2.3 Заключение экспериментальной части

Были протестированы алгоритмы умножения матриц на массивах размерами  $100 \times 100 \dots 500 \times 500$  с шагом  $100 \times 100$ .

В результате тестирования было получено, что лучшее время умножения показывает улучшенный алгоритм винограда при больших размерах матриц. При малых размерах матриц, рассмотренных в работе, целесообразнее использовать стандартный алгоритм умножения матриц.

## Заключение

В ходе выполнения данной работы были проанализированы стандартный алгоритм умножения матриц и оптимизированный алгоритм Винограда.

Оптимизации, примененные к алгоритму Винограда, ни при каких условиях не замедляют вычисления. Оптимизированный алгоритм Винограда на всех данных показал лучшие результаты, чем стандартный алгоритм Винограда, но всё же хуже по сравнению со стандартным алгоритмом умножения матриц.

В результате тестирования было получено, что лучшее время умножения показывает улучшенный алгоритм винограда при больших размерах матриц. При малых размерах матриц целесообразнее использовать стандартный алгоритм умножения матриц.

Алгоритм Винограда выигрывает у стандартного за счет возможности предварительной обработки данных, однако сами же вычисления в алгоритме Винограда содержат большее количество операций, что делает его неэффективным в ситуациях, когда предварительная обработка данных не играет роли, т.е. при малых размерах матриц.

На практике алгоритм Копперсмита—Винограда не используется, так как он имеет очень большую константу пропорциональности и начинает выигрывать в быстродействии у других известных алгоритмов только для матриц, размер которых превышает память современных компьютеров.

# Литература

- [1] И. В. Белоусов(2006), Матрицы и определители, учебное пособие по линейной алгебре, с. 1 - 16
- [2] Le Gall, F. (2012), "Faster algorithms for rectangular matrix multiplication Proceedings of the 53rd Annual IEEE Symposium on Foundations of Computer Science (FOCS 2012), pp. 514–523
- [3] Руководство по языку C#[Электронный ресурс], - режим доступа: <https://docs.microsoft.com/ru-ru/dotnet/csharp/>