#### 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»                      |
|-------------|---------------------------------------------------------|
| ХАФЕЛРА «Пі | оограммное обеспечение ЭВМ и информационные технологии» |

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

| Тема Алгоритм Копперсмита-Винограда               |
|---------------------------------------------------|
|                                                   |
| Студент Якуба Д. В.                               |
| <b>Группа</b> <u>ИУ7-53Б</u>                      |
| Оценка (баллы)                                    |
| <b>Преподаватели</b> Волкова Л.Л., Строганов Ю.В. |

## Оглавление

| Bı | Введение |                                                        |    |
|----|----------|--------------------------------------------------------|----|
| 1  | Ана      | алитическая часть                                      | 5  |
|    | 1.1      | Классический алгоритм умножения матриц                 | 5  |
|    | 1.2      | Алгоритм Копперсмита-Винограда умножения матриц        | 6  |
| 2  | Koı      | нструкторская часть                                    | 7  |
|    | 2.1      | Блок-схема классического алгоритма умножения матриц .  | 7  |
|    | 2.2      | Блок-схема алгоритма Копперсмита-Винограда             | 7  |
|    | 2.3      | Блок-схема улучшенного алгоритма Копперсмита-Винограда | 7  |
|    | 2.4      | Модель вычислений                                      | 17 |
|    | 2.5      | Трудоёмкость алгоритмов                                | 17 |
|    |          | 2.5.1 Классический алгоритм                            | 17 |
|    |          | 2.5.2 Алгоритм Копперсмита-Винограда                   | 18 |
|    |          | 2.5.3 Улучшенный алгоритм Копперсмита-Винограда        | 19 |
| 3  | Tex      | нологическая часть                                     | 22 |
|    | 3.1      | Требования к программному обеспечению                  | 22 |
|    | 3.2      | Средства реализации программного обеспечения           | 22 |
|    | 3.3      | Листинг кода                                           | 23 |
|    | 3.4      | Тестирование программного продукта                     | 26 |
| 4  | Исс      | следовательская часть                                  | 27 |
|    | 4.1      | Пример работы программного обеспечения                 | 27 |
|    | 4.2      | Технические характеристики                             | 30 |
|    | 4.3      | Время выполнения алгоритмов                            | 30 |
| Зг | клю      | очение                                                 | 33 |

Литература 33

## Введение

#### Цели лабораторной работы

- 1. изучение алгоритмов умножения матриц: классического, Копперсмита-Винограда и модифицированного Копперсмита-Винограда;
- 2. реализация алгоритмов умножения матриц: классического, Копперсмита-Винограда и модифицированного Копперсмита-Винограда;
- 3. проведение сравнительного анализа трудоёмкости алгоритмов на основе теоретических расчетов и выбранной модели вычислений;
- 4. сравнительный анализ алгоритмов на основе экспериментальных данных;
- 5. подготовка отчёта по лабораторной работе.

#### Определение

Алгоритм Копперсмита-Винограда - это алгоритм умножения квадратных матриц, предложенный в 1987 году Д. Копперсмитом и Ш. Виноградом [1]. В исходной весрии асимптотическая сложность алгоритма составляла  $O(n^{2.3755})$ , где n - это размер стороны матрицы. Алгоритм Копперсмита-Винограда с учётом усерии улучшений и доработок в последующие годы, обладает лучшей асимптотикой среди известных алгоритмов умножения 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 [2]. Поэтому пользуются алгоритмом Штрассена по причинам простоты реализации и меньшей константе в оценке трудоемкости [3].

## 1 Аналитическая часть

# 1.1 Классический алгоритм умножения матриц

Пусть даны две прямоугольные матрицы

$$A_{lm} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1m} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2m} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{l1} & a_{l2} & \dots & a_{lm} \end{pmatrix}, \quad B_{mn} = \begin{pmatrix} b_{11} & b_{12} & \dots & b_{1n} \\ b_{21} & b_{22} & \dots & b_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ b_{m1} & b_{m2} & \dots & b_{mn} \end{pmatrix}, \quad (1.1)$$

тогда матрица C

$$C_{ln} = \begin{pmatrix} c_{11} & c_{12} & \dots & c_{1n} \\ c_{21} & c_{22} & \dots & c_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ c_{l1} & c_{l2} & \dots & c_{ln} \end{pmatrix}, \tag{1.2}$$

где

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

$$(1.3)$$

будет называться произведением матриц A и B.

Реализация классического алгоритма умножения двух матриц заключается в реализации вычисления элементов итоговой матрицы по формуле 1.3

# 1.2 Алгоритм Копперсмита-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 (1.4):

$$V \cdot W = (v_1 + w_2)(v_2 + w_1) + (v_3 + w_4)(v_4 + w_3) - v_1 v_2 - v_3 v_4 - w_1 w_2 - w_3 w_4.$$
 (1.4)

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, что позволит для каждого элемента выполнять лишь два умножения и пять сложений, складывая затем только лишь с 2 предварительно посчитанными суммами соседних элементов текущих строк и столбцов. Из-за того, что операция сложения быстрее операции умножения в ЭВМ, на практике алгоритм должен работать быстрее стандартного [4].

#### Вывод

Были рассмотрены классический алгоритм множения матриц и алгоритм Копперсмита-Винограда умножения матриц. Основное отличие данных алгоритмов заключается в наличии предварительной обработки данных и количестве проводящихся операций умножения.

## 2 Конструкторская часть

# 2.1 Блок-схема классического алгоритма умножения матриц

Блок-схема классического алгоритма умножения матриц предоставлена на рисунке 2.1

## 2.2 Блок-схема алгоритма Копперсмита-Винограда

Блок-схема алгоритма Копперсмита-Винограда и алгоритмов предвычисления предоставлены на рисунках 2.2 - 2.5.

## 2.3 Блок-схема улучшенного алгоритма Копперсмита-Винограда

Блок-схема улучшенного алгоритма Копперсмита-Винограда и алгоритмов предвычисления предоставлены на рисунках 2.6 - 2.9.

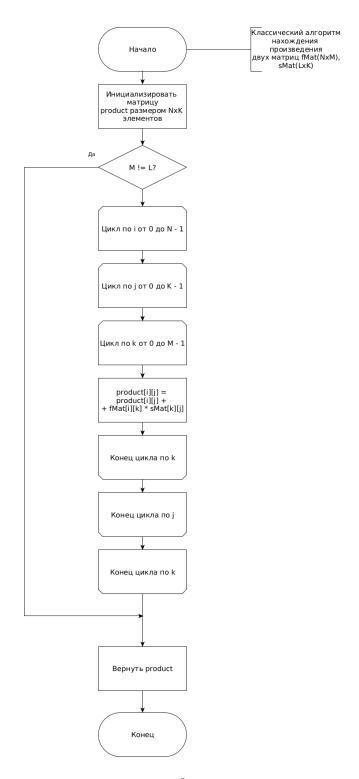


Рис. 2.1: Блок-схема классическог алгоритма умножения матрицы.

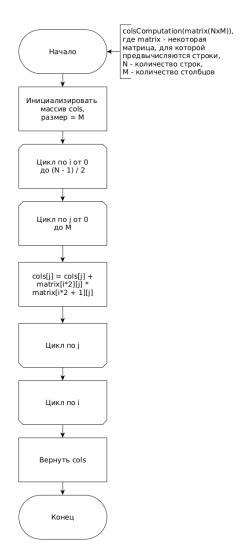


Рис. 2.2: Блок-схема алгоритма предвычисления столбцов.

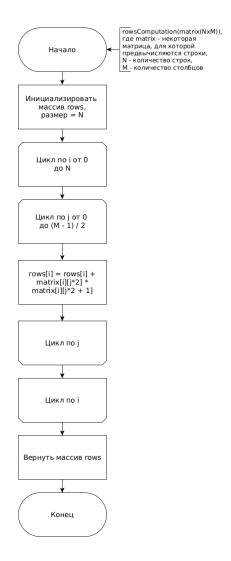


Рис. 2.3: Блок-схема алгоритма предвычисления строк.

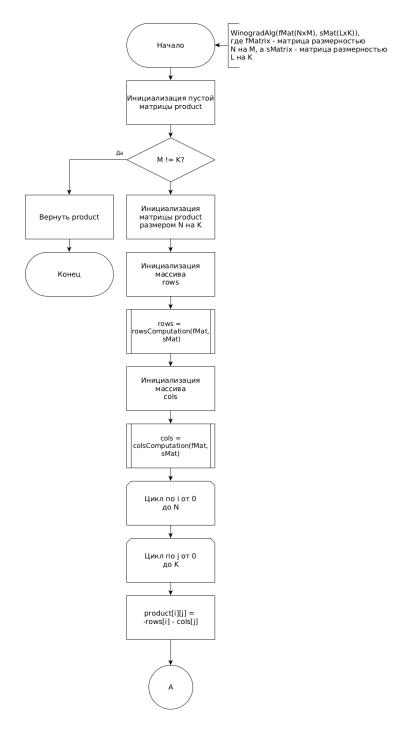


Рис. 2.4: Блок-схема алгоритма Копперсмита-Винограда.

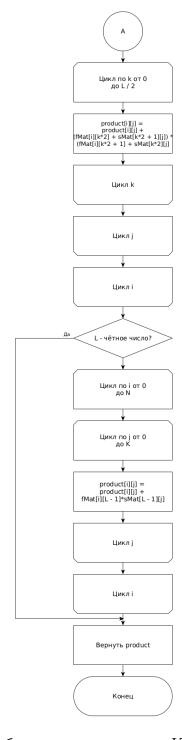


Рис. 2.5: Продолжение блок-схемы алгоритма Копперсмита-Винограда.

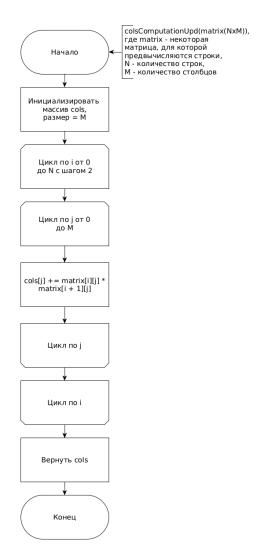


Рис. 2.6: Блок-схема алгоритма предвычисления столбцов.

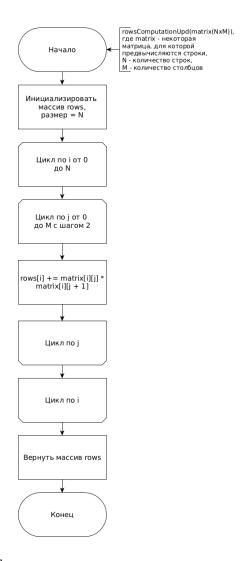


Рис. 2.7: Блок-схема алгоритма предвычисления строк.

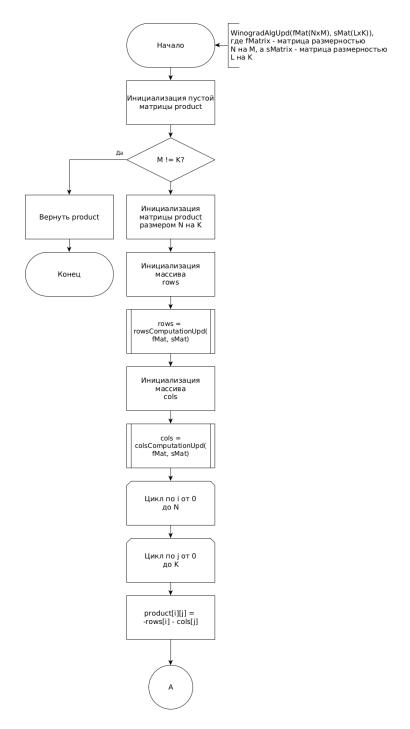


Рис. 2.8: Блок-схема улучшенного алгоритма Копперсмита-Винограда.

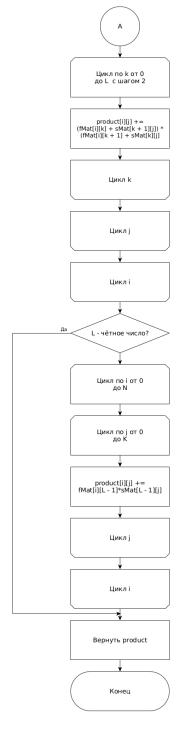


Рис. 2.9: Продолжение блок-схемы улучшенного алгоритма Копперсмита Винограда.

#### 2.4 Модель вычислений

Для последующего вычисления трудоемкости необходимо ввести модель вычислений:

1. операции из списка (2.1) имеют трудоемкость 1;

$$+, -, /, \%, ==, !=, <, >, <=, >=, [], ++, --, +=, -=$$
 (2.1)

2. трудоемкость оператора выбора условие then A else B рассчитывается, как (2.2);

$$f_{if} = f_{\text{условия}} + \begin{cases} f_A, & \text{если условие выполняется,} \\ f_B, & \text{иначе.} \end{cases}$$
 (2.2)

3. трудоемкость цикла рассчитывается, как (??);

$$f_{for} = f_{\text{инициализации}} + f_{\text{сравнения}} + N(f_{\text{тела}} + f_{\text{инкремента}} + f_{\text{сравнения}})$$
 (2.3)

4. трудоемкость вызова функции равна 0.

#### 2.5 Трудоёмкость алгоритмов

#### 2.5.1 Классический алгоритм

Трудоёмкость стандартного алгоритма умножения двух матриц будет включать в себя:

- Цикл по  $i \in [1..N]$ , где N количество строк первой переданной матрицы;
- Цикл по  $j \in [1..K]$ , где K количество столбцов второй переданной матрицы;
- Цикл по  $k \in [1..M]$ , где M количество столбцов первой переданной матрицы.

При этом для цикла по  $i \in [1..N]$  будем иметь трудоёмкость  $f_i$  такую, что:  $f_i = 2 + N \cdot (2 + f_{body})$ , где  $f_{body}$  - трудоёмкость тела цикла.

Для цикла по  $j \in [1..K]$  трудоёмкость  $f_j = 2 + K \cdot (2 + f_{body})$ .

Для цикла по  $k \in [1..M]$  трудоёмкость  $f_k = 2 + 8 \cdot M$ .

Как итог, общая трудоёмкость алгоритма может быть представлена выражением 2.4:

$$f = 2 + N \cdot (2 + (2 + K \cdot (2 + 2 + 8 \cdot M))) \tag{2.4}$$

При этом выражение 2.4 преобразуется в 2.5:

$$f = 2 + 4 \cdot N + 4 \cdot K \cdot N + 8 \cdot N \cdot K \cdot M \tag{2.5}$$

#### 2.5.2 Алгоритм Копперсмита-Винограда

Трудоёмкость алгоритма Копперсмита-Винограда умножения двух матриц будет включать в себя:

- Создание и инициализация массивов *cols* и *rows*;
- Заполнение массива *cols*;
- Заполнение массива *rows*;
- Цикл заполнения итоговой матрицы для чётных размеров матриц;
- Цикл для дополнительного заполнения при нечётных размеров матриц;

Трудоёмкость создания и инициализации массивов cols и rows:  $f_{rc} = N + M$ , где M - размер массива cols, количество столбцов второй переданной матрицы, а N - размер массива rows, количество строк первой переданной матрицы.

Трудоёмкость заполнения массива cols:  $f_{cols} = 5 + \frac{M-1}{2}(2+11L)$ , где M - количество строк второй переданной матрицы, L - количество столбцов второй переданной матрицы.

Трудоёмкость заполнения массива rows:  $f_{rows} = 2 + N(5 + \frac{M-1}{2} \cdot 11)$ , где N - количество строк первой переданной матрицы, M - количество столбцов первой переданной матрицы.

Трудоёмкость цикла заполнения итоговой матрицы для чётных размеров матриц:  $f_{evencyc} = 2 + L(2 + M(9 + 11N))$ , где N - количество строк

первой матрицы, M - количество столбцов первой матрицы, L - количество столбцов второй матрицы.

Трудоёмкость цикла для дополнительного заполнения при нечётных размерах матриц:  $f_{end} = 2 + N(2 + 12L)$ . При этом рассматривается два случая, представленных в выражении 2.6:

$$f_{end} = \begin{cases} 2, & \text{чётная,} \\ 4 + N(2 + 12L), & \text{иначе.} \end{cases}$$
 (2.6)

Общую формулу для вычисления тудоёмкости можно представить как 2.7:

$$f = f_{rc} + f_{cols} + f_{rows} + f_{evencuc} + f_{end}$$
 (2.7)

Для худшего случая, когда размеры матриц нечётные, из 2.7:

$$f = 12 + 8N + 11N\frac{M-1}{2} + 2M + 11L\frac{M-1}{2} + 9NL + 11N^2L + 2N + 12NL \approx 11N^2L \tag{2.8}$$

Для лучшего случая, когда размеры матриц чётные, из 2.7:

$$f = 10 + 8N + 11N\frac{M-1}{2} + 2M + 11L\frac{M-1}{2} + 9NL + 11N^2L \approx 11N^2L \tag{2.9}$$

#### 2.5.3 Улучшенный алгоритм Копперсмита-Винограда

Трудоёмкость улучшенного алгоритма Копперсмита-Винограда умножения двух матриц будет включать в себя:

- Создание и инициализация массивов *cols* и *rows*;
- Заполнение массива *cols*;
- Заполнение массива *rows*;
- Цикл заполнения итоговой матрицы для чётных размеров матриц;
- Цикл для дополнительного заполнения при нечётных размеров матриц;

Трудоёмкость создания и инициализации массивов cols и rows:  $f_{rc} = N + M$ , где M - размер массива cols, количество столбцов второй переданной матрицы, а N - размер массива rows, количество строк первой переданной матрицы.

Трудоёмкость заполнения массива cols:  $f_{cols} = 4 + \frac{M-1}{2}(2+8L)$ , где M - количество строк второй переданной матрицы, L - количество столбцов второй переданной матрицы.

Трудоёмкость заполнения массива rows:  $f_{rows} = 2 + N(4 + \frac{M-1}{2} \cdot 8)$ , где N - количество строк первой переданной матрицы, M - количество столбцов первой переданной матрицы.

Трудоёмкость цикла заполнения итоговой матрицы для чётных размеров матриц:  $f_{evencyc}=2+L(2+M(8+8N))$ , где N - количество строк первой матрицы, M - количество столбцов первой матрицы, L - количество столбцов второй матрицы.

Трудоёмкость цикла для дополнительного заполнения при нечётных размерах матриц:  $f_{end} = 2 + N(2 + 10L)$ . При этом рассматривается два случая, представленных в выражении 2.6:

$$f_{end} = \begin{cases} 2, & \text{чётная,} \\ 4 + N(2 + 10L), & \text{иначе.} \end{cases}$$
 (2.10)

Общую формулу для вычисления тудоёмкости можно представить как 2.11:

$$f = f_{rc} + f_{cols} + f_{rows} + f_{evencyc} + f_{end}$$
 (2.11)

Для худшего случая, когда размеры матриц нечётные, из 2.11:

$$f = M + N + 4 + \frac{M-1}{2}(2+8L) + 2 + N(4 + \frac{M-1}{2} \cdot 8) + 2 + L(2 + M(8+8N)) + 4 + N(2+10L) \approx 8MLN$$
(2.12)

Для лучшего случая, когда размеры матриц чётные, из 2.11:

$$f = M + N + 4 + \frac{M-1}{2}(2+8L) + 2 + N(4 + \frac{M-1}{2} \cdot 8) + 2 + L(2 + M(8+8N)) + 2 \approx 8MLN$$
(2.13)

## Вывод

На основе теоретичесих данных, полученных из аналитического раздела, были построены схемы рассматриваемых алгоритмов умноежния матриц, оценены их трудоёмкости в лучшем и худшем случаях.

## 3 Технологическая часть

#### 3.1 Требования к программному обеспечению

- Входные данные две матрицы размерностью MxN и KxL;
- Выходые данные результат умножения двух переданных матриц.

## 3.2 Средства реализации программного обеспечения

При написании программного продукта был использован язык программирования Kotlin [5].

Данный выбор обусловлен следующими факторами:

- Высокая вычислительная производительность;
- Большое количество справочной литературы, связанной с ЯП Java.

Для тестирования производительности реализаций алгоритмов использовалась утилита measureNanoTime.

При написаннии программного продукта использовалась среда разработки IntelliJ IDEA.

Данный выбор обусловлен тем, что язык программирования Kotlin - это разработка компании JetBrains, поставляющей данную среду разработки.

#### 3.3 Листинг кода

В листингах 3.1 - 3.3 предоставлены реализации рассматриваемых алгоритмов.

Листинг 3.1: Функция реализации алгоритма классического умножения матриц

```
fun matricesMult(fMatrix: Array<IntArray>, sMatrix: Array<</pre>
      IntArray >) : Array < IntArray >
  {
2
      if (fMatrix[0].size != sMatrix.size)
3
           return emptyArray()
4
      val product = Array(fMatrix.size) { IntArray(sMatrix[0].size)
      for (i in fMatrix.indices)
           for (j in sMatrix[0].indices)
               for (k in fMatrix[0].indices)
                   product[i][j] += fMatrix[i][k] * sMatrix[k][j]
10
      return product
11
12 }
```

Листинг 3.2: Функция реализации алгоритма Копперсмита-Винограда

```
fun rowsComputation(matrix: Array<IntArray>) : IntArray
2
      val computedRows = IntArray(matrix.size)
3
      for (i in matrix.indices)
          for (j in 0 until (matrix [0]. size -1) / 2)
              computedRows[i] = computedRows[i] + matrix[i][j * 2]
                  * matrix[i][j * 2 + 1]
      return computedRows
9
  }
10
11
  fun colsComputation(matrix: Array<IntArray>) : IntArray
12
13
      val computedCols = IntArray(matrix[0].size)
14
15
      for (i in 0 until (matrix.size -1) / 2)
16
          for (j in matrix[0].indices)
17
              computedCols[j] = computedCols[j] + matrix[i * 2][j]
18
                  * matrix[i * 2 + 1][j]
```

```
19
      return computedCols
20
  }
21
22
  fun Winograd Multiplication (fMatrix: Array < Int Array >, sMatrix:
23
      Array<IntArray >) : Array<IntArray >
24
      if (fMatrix[0].size != sMatrix.size)
25
           return emptyArray()
26
      val computedRows = rowsComputation(fMatrix)
28
      val computedCols = colsComputation(sMatrix)
29
30
      val product = Array(fMatrix.size) { IntArray(sMatrix[0].size)
31
      for (i in product.indices)
32
           for (j in product[0].indices)
33
           {
34
               product[i][j] = -computedRows[i] - computedCols[j]
35
36
               for (k in 0 until (sMatrix.size / 2))
37
                    product[i][j] = product[i][j] + (fMatrix[i][k *
38
                       2] + sMatrix[k * 2 + 1][j]) * (fMatrix[i][k *
                        2 + 1 + sMatrix[k * 2][j])
           }
39
40
      if (sMatrix.size % 2 != 0)
41
42
           for (i in product.indices)
43
               for (j in product[0].indices)
44
                    product[i][j] = product[i][j] + fMatrix[i][
45
                       sMatrix.size - 1] * sMatrix[sMatrix.size -
                       1][j]
      }
46
47
      return product
48
49
```

Листинг 3.3: Функция реализации улучшенного алгоритма Копперсмита-Винограда

```
fun rowsComputationModified(matrix: Array<IntArray >) : IntArray

val computedRows = IntArray(matrix.size)
for (i in matrix.indices)
```

```
for (j in matrix [0]. indices step 2)
5
               computedRows[i] += matrix[i][j] * matrix[i][j + 1]
6
7
      return computedRows
8
9
  }
10
  fun colsComputationModified(matrix: Array<IntArray>) : IntArray
11
  {
12
      val computedCols = IntArray(matrix[0].size)
13
14
      for (i in matrix.indices step 2)
15
           for (j in matrix[0].indices)
16
               computedCols[j] += matrix[i][j] * matrix[i + 1][j]
17
18
      return computedCols
19
  }
20
21
  fun Winograd Multiplication Modified (fMatrix: Array < Int Array >,
22
     sMatrix: Array<IntArray>) : Array<IntArray>
23
      if (fMatrix[0].size != sMatrix.size)
24
           return emptyArray()
25
26
      val computedRows = rowsComputationModified(fMatrix)
27
      val computedCols = colsComputationModified(sMatrix)
29
      val product = Array(fMatrix.size) { IntArray(sMatrix[0].size)
30
      for (i in product.indices)
31
          for (j in product[0].indices)
32
           {
33
               product[i][j] = -computedRows[i] - computedCols[j]
35
               for (k in 0 until (sMatrix.size - 1) step 2)
36
                   product[i][j] += (fMatrix[i][k] + sMatrix[k + 1][
37
                       j]) * (fMatrix[i][k + 1] + sMatrix[k][j])
          }
38
39
      if (sMatrix.size % 2 != 0)
40
41
           for (i in product.indices)
42
43
               for (j in product[0].indices)
                   product[i][j] += fMatrix[i][sMatrix.size - 1] *
44
                       sMatrix[sMatrix.size - 1][j]
      }
45
```

```
return product
| 8 | }
```

#### 3.4 Тестирование программного продукта

В таблице 3.1 приведены тесты для функций, реализующих стандартный алгоритм умножения матриц, алгоритм Копперсмита-Винограда и оптимизированный алгоритм Копперсмита-Винограда. Тесты пройдены успешно.

| Матрица 1                                                                          | Матрица 2                                                             | Ожидаемый результат                                                     |
|------------------------------------------------------------------------------------|-----------------------------------------------------------------------|-------------------------------------------------------------------------|
| $ \begin{array}{c cccc}  & 1 & 2 & 3 \\  & 1 & 2 & 3 \\  & 1 & 1 & 1 \end{array} $ | $\begin{pmatrix} 1 & 3 & 3 \\ 1 & 3 & 3 \end{pmatrix}$                | $\begin{pmatrix} 6 & 15 & 15 \\ 6 & 15 & 15 \end{pmatrix}$              |
| $\begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 1 & 1 & 1 \end{pmatrix}$                             | $ \begin{pmatrix} 1 & 3 & 3 \\ 1 & 3 & 3 \\ 1 & 2 & 2 \end{pmatrix} $ | $\begin{pmatrix} 6 & 15 & 15 \\ 6 & 15 & 15 \\ 3 & 8 & 8 \end{pmatrix}$ |
| $\begin{pmatrix} 1 & 2 & 4 \\ 1 & 2 & 4 \end{pmatrix}$                             | $\begin{pmatrix} 4 \\ 5 \\ 6 \end{pmatrix}$                           | $\begin{pmatrix} 32 \\ 32 \end{pmatrix}$                                |
| (5)                                                                                | (666)                                                                 | (3330)                                                                  |
| $\begin{pmatrix} -1 & -2 & 3 \\ 1 & 2 & 3 \\ -1 & -2 & 3 \end{pmatrix}$            | $\begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 2 & 2 & 2 \\ 3 & 3 & 3 \end{pmatrix}$   | $\begin{pmatrix} 4 & 4 & 4 \\ 14 & 14 & 14 \\ 4 & 4 & 4 \end{pmatrix}$  |
| (666 - 666)                                                                        | $(777 \ 777)$                                                         | Ошибка                                                                  |

Таблица 3.1: Тестирование функций

### Вывод

Спроектированные алгоритмы вычисления произведения двух матриц были реализованы и протестированы.

## 4 Исследовательская часть

# 4.1 Пример работы программного обеспечения

Ниже на рисунках 4.1- 4.2 предоставлены примеры работы каждого из алгоритмов на случайных данных, сгенерированных один раз, и введённых пользователем данных:

```
First matrix is:
   11
   14
Second matrix is:
   -17
               11
   -12
         -8 -17
   -14
Result of multiplication in classic:
        -86
 -242 -316
              130
Result of multiplication in Winograd
 - 255
        -86
 -242 -316
              130
Result of multiplication in Upd Winograd
        188
 -242 -316
              130
Process finished with exit code 0
```

Рис. 4.1: Пример работы ПО.

Рис. 4.2: Пример работы ПО.

#### 4.2 Технические характеристики

Технические характеристики ЭВМ, на котором выполнялись исследования:

- OC: Manjaro Linux 20.1.1 Mikah
- Оперативная память: 16 Гб
- Процессор: Intel Core i7-10510U

При проведении замеров времени ноутбук был подключен к сети электропитания.

#### 4.3 Время выполнения алгоритмов

Алгоритмы тестировались на данных, сгенерированных случайным образом один раз.

Результаты замеров времени приведены в таблице 4.1. На рисунках 4.3 и 4.4 приведены графики зависимостей времени работы алгоритмов от количества строк и столбцов матриц (в чётном и нечётном вариантах). В таблице КА - Классический Алгоритм, КВ - Алгоритм Копперсмита-Винограда, УКВ - Улучшенный Алгоритм Копперсмита-Винограда.

Таблица 4.1: Замеры времени для квадратных матриц различных размеров

| Размер матрицы | KA        | KB        | УКВ       |
|----------------|-----------|-----------|-----------|
| 100            | 2148121   | 2302331   | 1921005   |
| 101            | 2312114   | 2623891   | 2032155   |
| 200            | 17350292  | 22592034  | 1425033   |
| 201            | 20247410  | 21694235  | 17554153  |
| 300            | 68920554  | 73453362  | 57000923  |
| 301            | 75166547  | 77955778  | 64421195  |
| 400            | 211301483 | 205981760 | 172968826 |
| 401            | 227614782 | 218087162 | 171881527 |
| 500            | 367822853 | 351730341 | 340284336 |
| 501            | 364368768 | 362588416 | 358108198 |
| 600            | 678478122 | 658012453 | 625149992 |
| 601            | 672846913 | 671159157 | 647843183 |

#### Вывод

При сравнении результатов замеров времени заметно, что скорость работы классического алгоритма однозначно отстаёт от скорости работы улучшенного Алгоритма Копперсмита-Винограда. Уже на 600 элементах улучшенный алгоритм Копперсмита-Винограда работает быстрее классического на  $\approx 8\%$ . При нечётном количестве строк и столбцов матриц улучшенный алгоритм способен быть медленнее  $\approx 4\%$ , при факте того, что классический алгоритм похожей динамики не имеет. Обычный алгоритм Копперсмита-Винограда начинает выигрывать по скорости классический только по достижению 300 строк и столбцов в матрице, при факте того, что в случае матрицы с нечётной размерностью он всё ещё будет проигрывать. При размерности 600 он будет выгрывать у классической реализации на  $\approx 3\%$ . В случае матриц размера меньше 400 на 400 его использование не будет целесообразным.

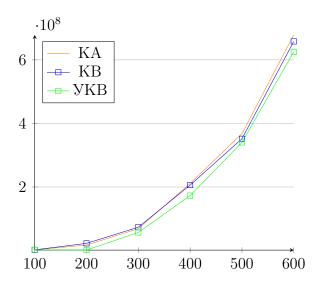


Рис. 4.3: Зависимость времени работы от размера матриц (чётные значения размерностей)

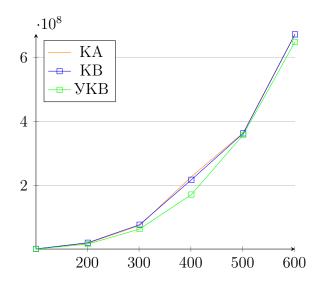


Рис. 4.4: Зависимость времени работы от размера матриц (нечётные значения размерностей)

## Заключение

В ходе выполнения лабораторной работы:

- были изучены алгоритмы умножения матриц: классический, Копперсмита-Винограда и улучшенный Копперсмита-Винограда;
- были реализованы алгоритмы умножения матриц: классический, Копперсмита-Винограда и улучшенный Копперсмита-Винограда;
- был произведён анализ трудоёмкости указанных алгоритмов на основе теоретических расчётов и выбранной модели вычислений;
- был выполнен сравнительный анализ производительности алгоритмов на основе полученных экспериментальных данных;
- был подготовлен отчёт по проделанной работе;
- Были получены практические навыки реализации алгоритмов на ЯП Kotlin.

Исследования показали, что использование алгоритма Копперсмита-Винограда способно оправдать себя только в случае матриц, размерность которых не менее 400. При этом выигрыш будет составлять  $\approx 0.02\%$  только в случае чётной размерности. Реализация улучшенного алгоритма Копперсмита-Винограда показывает быстрее классического алгоритма уже при размерности матрицы 100. Чем больше элементов в матрице - тем заметнее разница во времени работы этих двух алгоритмов.

## Литература

- [1] Coppersmith D., Winograd S. Matrix multiplication via arithmetic progressions // Journal of Symbolic Computation. 1990. no. 9. P. 251–280.
- [2] Robinson S. Toward an Optimal Algorithm for Matrix Multiplication // SIAM News. 2005. November. Vol. 38, no. 9.
- [3] Strassen V. Gaussian Elimination is not Optimal // Numerische Mathematik. 2005. Vol. 13, no. 9. P. 354–356.
- [4] Погорелов Дмитрий Александрович Таразанов Артемий Михайлович Волкова Лилия Леонидовна. Оптимизация классического алгоритма Винограда для перемножения матриц // Журнал №1. 2019. Т. 49.
- [5] Kotlin language specification [Электронный ресурс]. Режим доступа: https://kotlinlang.org/spec/introduction.html (дата обращения 09.10.2020.