



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: «Умножение матриц»

Студент ИУ7-54Б
(Группа)

(Подпись, дата)

Булдаков М.
(И. О. Фамилия)

Преподаватель

(Подпись, дата)

Волкова Л. Л.
(И. О. Фамилия)

2023 г.

СОДЕРЖАНИЕ

ВВЕДЕНИЕ	3
1 Аналитический раздел	4
1.1 Классический алгоритм	4
1.2 Алгоритм Винограда	4
1.3 Алгоритм Штрассена	6
2 Конструкторский раздел	8
2.1 Требования к программному обеспечению	8
3 Технологический раздел	13
4 Исследовательский раздел	14
ЗАКЛЮЧЕНИЕ	15
СПИСОК ИСПОЛЬЗОВАННЫХ ИСТОЧНИКОВ	16

ВВЕДЕНИЕ

Матрицы являются одним из основных инструментов линейной алгебры, они позволяют описывать и анализировать линейные отношения между различными объектами и явлениями. В настоящее время матрицы широко используются в науке, технике, экономике и других сферах человеческой деятельности.

Размеры матриц могут быть очень большими в зависимости от конкретной задачи, поэтому оптимизация алгоритмов обработки матриц является важной задачей программирования. Основной акцент будет сделан на оптимизации алгоритма умножения матриц.

Цель данной лабораторной работы – описать, реализовать и исследовать алгоритмы умножения матриц и их оптимизации. Для достижения поставленной цели необходимо выполнить следующие задачи.

- 1) Описать алгоритмы умножения матриц:
 - классический алгоритм;
 - алгоритм Винограда;
 - алгоритм Штрассена.
- 2) Оптимизировать перечисленные алгоритмы.
- 3) Разработать программное обеспечение, реализующее алгоритмы умножения.
- 4) Выбрать инструменты для реализации и замера процессорного времени выполнения алгоритмов.
- 5) Проанализировать затраты реализаций алгоритмов по времени и по памяти.

1 Аналитический раздел

Матрицей называется прямоугольная таблица чисел, вида (1.1), состоящая из m строк и n столбцов [1].

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} \end{pmatrix}, \quad (1.1)$$

Пусть A – матрица, тогда a_{ij} – элемент этой матрицы, который находится на i -ой строке и j -ом столбце.

Если количество столбцов первой матрицы совпадает с количеством строк второй матрицы, то возможно выполнить их матричное умножение. В результате умножения получится матрица-произведение, количество строк в которой равно количеству строк первой матрицы, а количество столбцов равно количеству столбцов второй матрицы.

1.1 Классический алгоритм

Пусть даны две прямоугольные матрицы A и B размеров $[m \times n]$ и $[n \times k]$ соответственно. В результате произведения матриц A и B получим матрицу C размера $[m \times k]$, элементы которой вычисляются по (1.2).

$$c_{ij} = \sum_{l=1}^n a_{il}b_{lj} \quad (1.2)$$

Классический алгоритм умножения матриц, реализует формулу (1.2).

1.2 Алгоритм Винограда

Алгоритм Винограда – алгоритм умножения квадратных матриц с асимптотической сложностью $O(n^{2,373})$ [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 (1.3).

$$V \cdot W = v_1 \cdot w_1 + v_2 \cdot w_2 + v_3 \cdot w_3 + v_4 \cdot w_4 \quad (1.3)$$

Равенство (1.3) можно переписать в виде (1.4)

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

Теперь допустим, что у нас есть две матрицы A и B размерности $m \times n$ и $n \times p$ соответственно, и мы хотим найти их произведение $C = A \cdot B$. Тогда алгоритм будет состоять из следующих шагов:

- 1) Подготовительные вычисления. Сначала создаются два вспомогательных массива (1.5) и (1.6).

$$\text{rowFactor}[i] = \sum_{j=0}^{n/2-1} A[i][2j+1] \cdot A[i][2j] \quad (1.5)$$

для $0 \leq i < m$

$$\text{colFactor}[j] = \sum_{i=0}^{n/2-1} B[2i+1][j] \cdot B[2i][j] \quad (1.6)$$

для $0 \leq j < p$.

- 2) Умножение матриц. Вычисляем результирующую матрицу C по формуле (1.7).

$$C[i][j] = \sum_{k=0}^{n/2-1} (A[i][2k+1] + B[2k][j]) \cdot (A[i][2k] + B[2k+1][j]) - \text{rowFactor}[i] - \text{colFactor}[j] \quad (1.7)$$

для $0 \leq i < m$ и $0 \leq j < p$.

- 3) Коррекция. Если n нечетно, добавляем коррекцию, в соответствии с формулой (1.8).

$$C[i][j] += A[i][n] \cdot B[n][j] \quad (1.8)$$

для $0 \leq i < m$ и $0 \leq j < p$.

1.3 Алгоритм Штрассена

Алгоритм Штрассена — это алгоритм умножения квадратных матриц, который является более эффективным для больших матриц, чем классический метод умножения [3].

Если добавить к матрицам A и B одинаковые нулевые строки и столбцы, их произведение станет равно матрице C с теми же добавленными строками и столбцами. Поэтому в данном алгоритме рассматриваются матрицы порядка $m \cdot 2^{k+1}$, где $k \in \mathbb{N}$, а все остальные матрицы, сводятся к этому размеру добавлением нулевых строк и столбцов.

Алгоритм состоит из следующих шагов:

- 1) Разбиение матриц (1.9).

$$A = \begin{bmatrix} A_{11} & A_{12} \\ A_{21} & A_{22} \end{bmatrix}, \quad B = \begin{bmatrix} B_{11} & B_{12} \\ B_{21} & B_{22} \end{bmatrix} \quad (1.9)$$

, где A_{ij} и B_{ij} — матрицы порядка $m \cdot 2^k$

- 2) Вычисление вспомогательных матриц (1.10).

$$\begin{aligned} M_1 &= (A_{11} + A_{22})(B_{11} + B_{22}) \\ M_2 &= (A_{21} + A_{22})B_{11} \\ M_3 &= A_{11}(B_{12} - B_{22}) \\ M_4 &= A_{22}(B_{21} - B_{11}) \\ M_5 &= (A_{11} + A_{12})B_{22} \\ M_6 &= (A_{21} - A_{11})(B_{11} + B_{12}) \\ M_7 &= (A_{12} - A_{22})(B_{21} + B_{22}) \end{aligned} \quad (1.10)$$

- 3) Вычисление результирующих подматриц (1.11).

$$\begin{aligned} C_{11} &= M_1 + M_4 - M_5 + M_7 \\ C_{12} &= M_3 + M_5 \\ C_{21} &= M_2 + M_4 \\ C_{22} &= M_1 - M_2 + M_3 + M_6 \end{aligned} \quad (1.11)$$

Результирующая матрица состоит из C_{ij} (1.12).

$$AB = C = \begin{bmatrix} C_{11} & C_{12} \\ C_{21} & C_{22} \end{bmatrix} \quad (1.12)$$

Вывод

В данном разделе были описаны алгоритмы классической матричной мультипликации, алгоритм Штрассена и алгоритм Винограда.

2 Конструкторский раздел

В этом разделе будет представлено описание используемых типов данных, а также схематические изображения алгоритмов матричного умножения - стандартного, Штрассена, алгоритма Винограда и оптимизированного алгоритма Винограда.

2.1 Требования к программному обеспечению

Программа должна поддерживать два режима работы: режим массового замера времени и режим умножения матриц.

Режим массового замера времени должен обладать следующим функционалом:

- генерировать матрицы различного размера для проведения замеров;
- осуществлять массовый замер, используя сгенерированные данные;
- результаты массового замера должны быть представлены в виде таблицы и графика.

К режиму умножения матриц выдвигается ряд требований:

- возможность работать с матрицами разного размера, которые вводит пользователь;
- наличие интерфейса для выбора действий;
- проверять возможность умножения матриц.

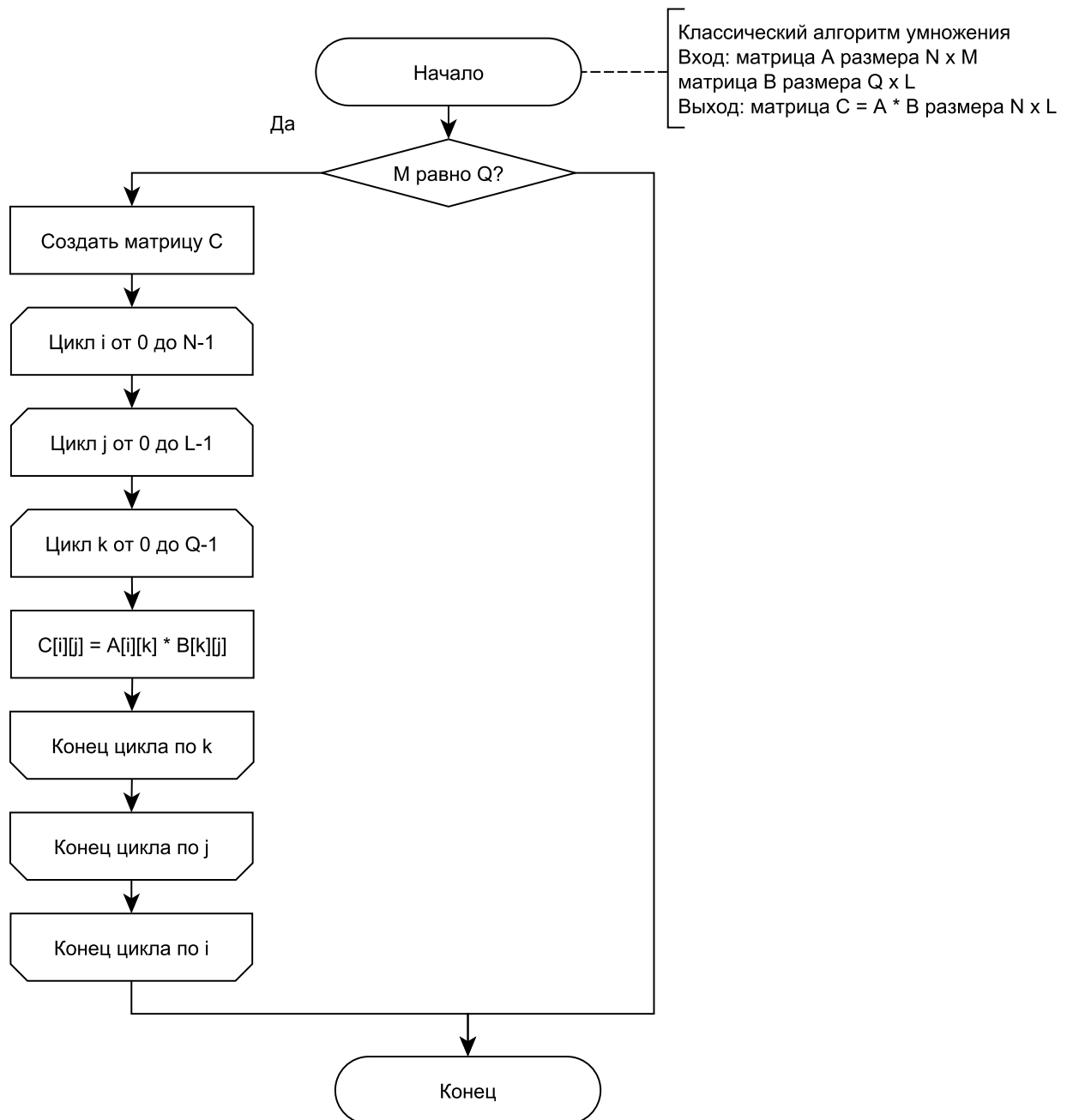


Рисунок 2.1 – Классический алгоритм умножения матриц

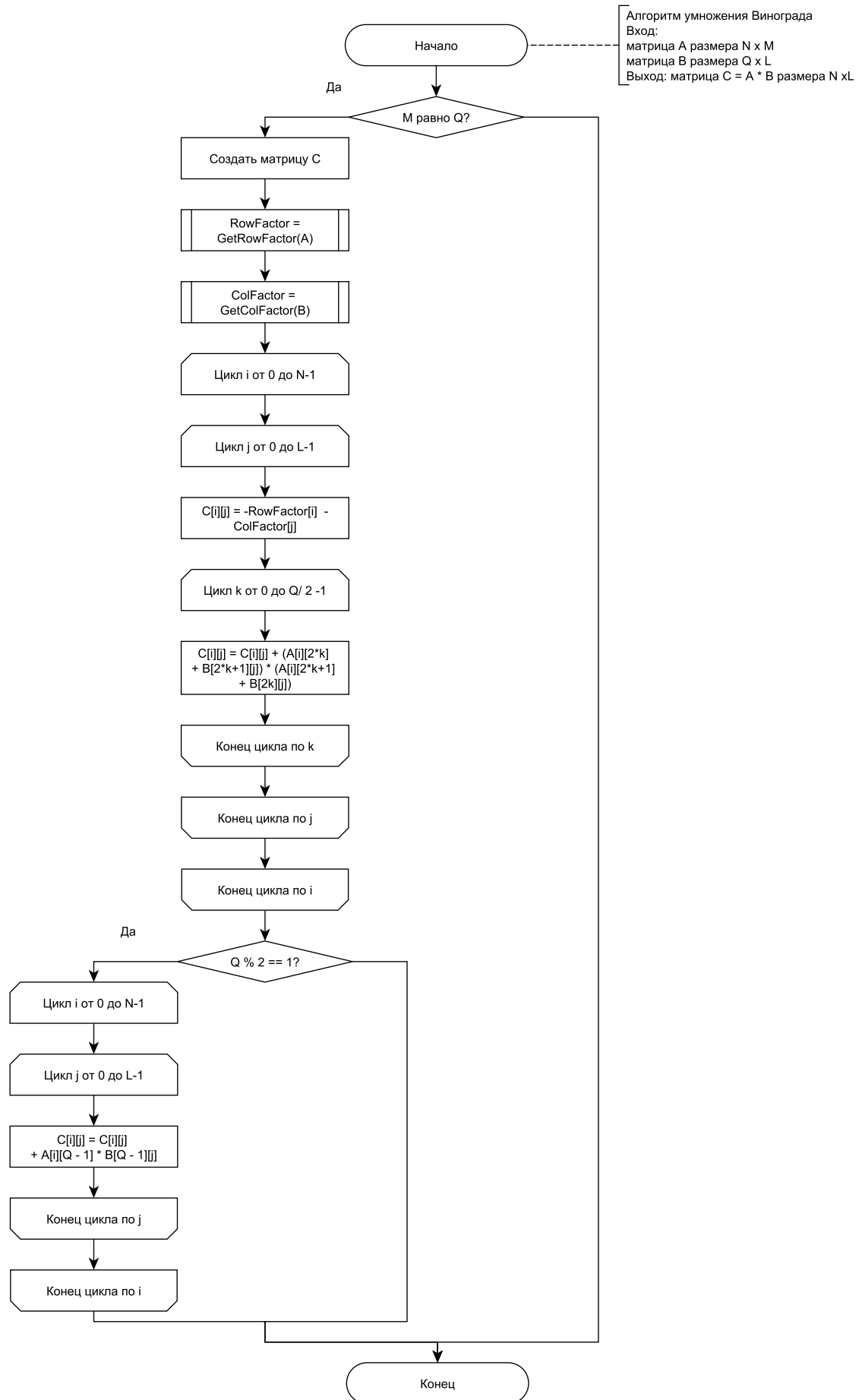


Рисунок 2.2 – Алгоритм умножения матриц Винограда

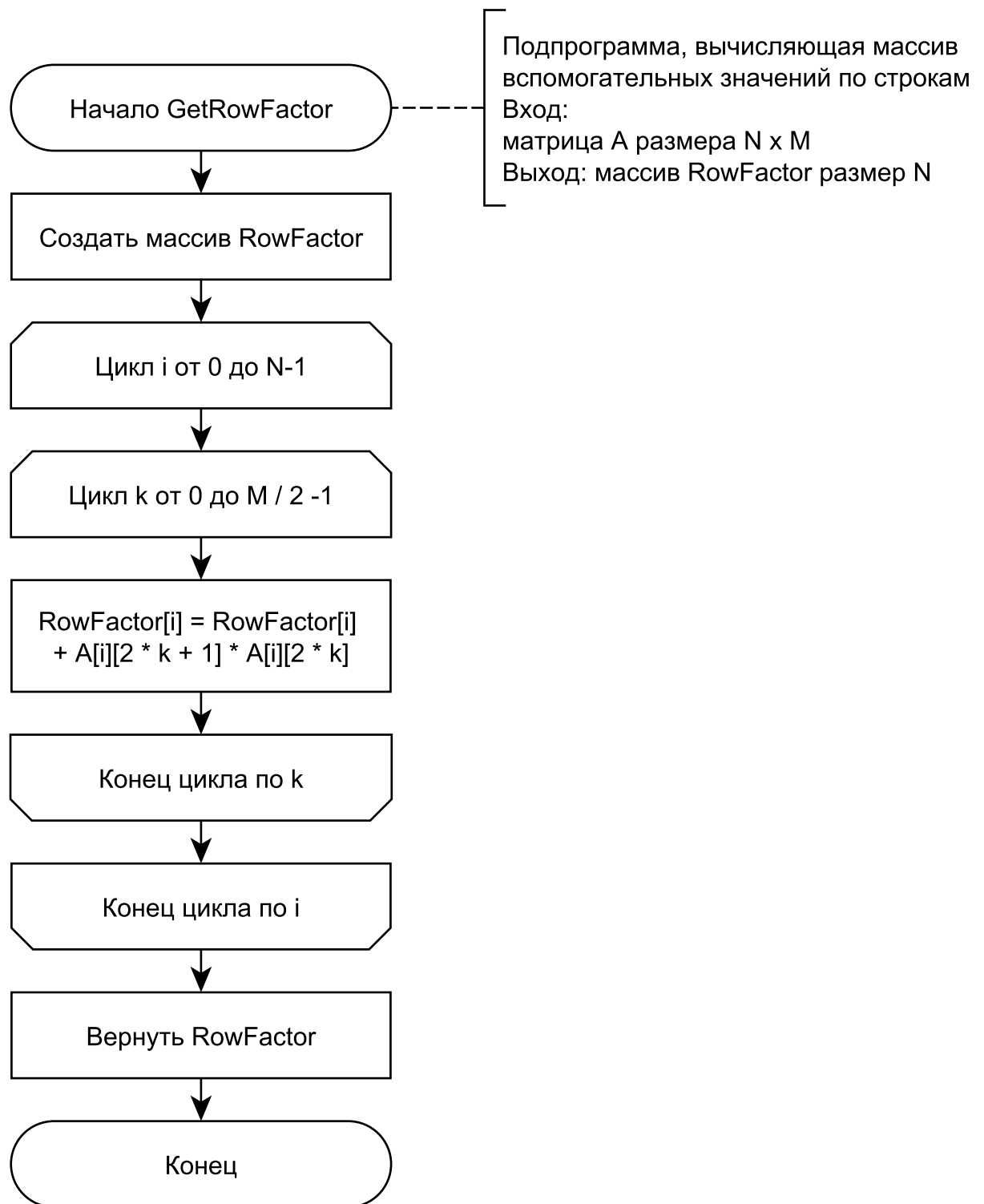


Рисунок 2.3 – Вспомогательная подпрограмма, вычисляющая массив вспомогательных значений по строкам

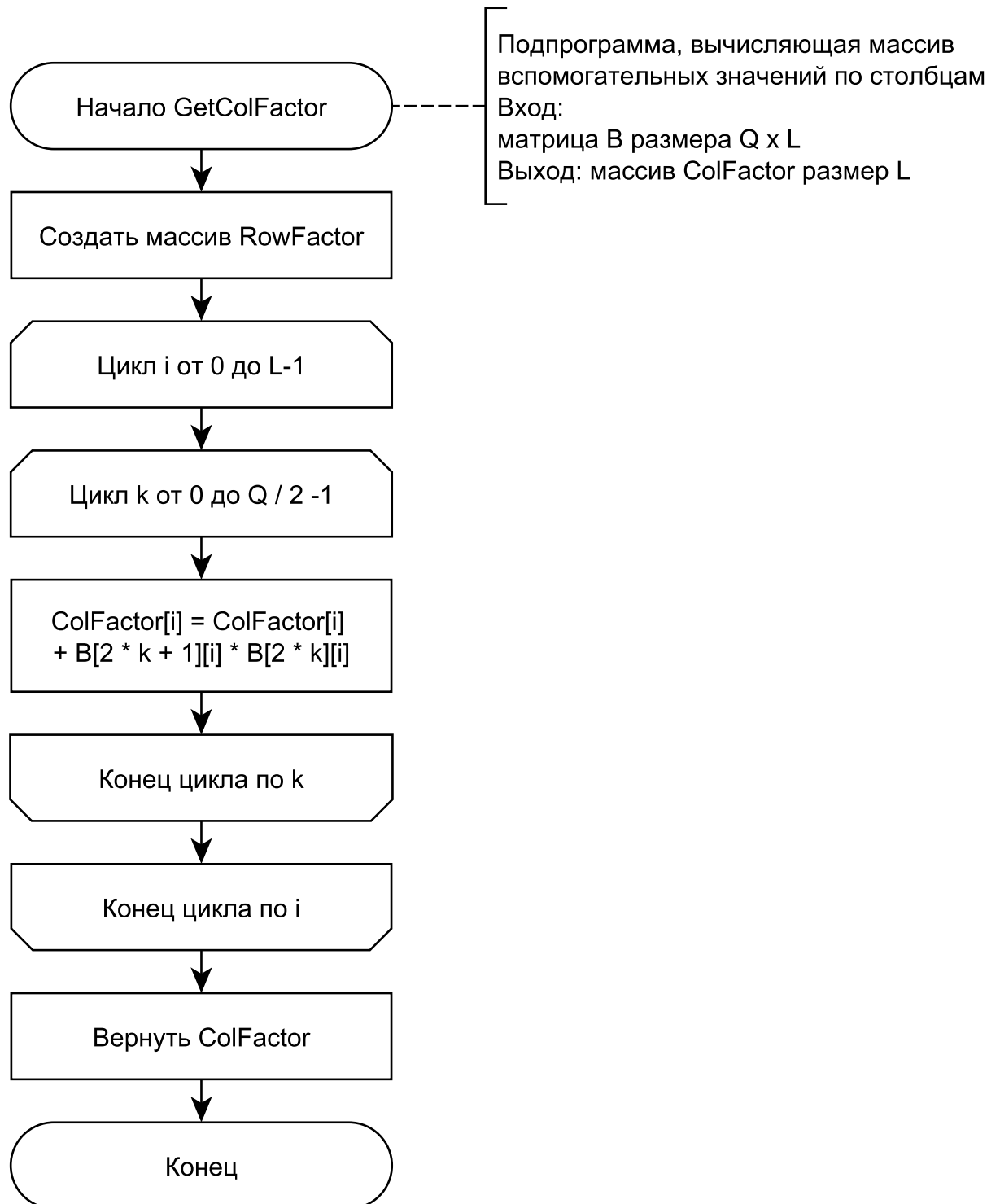


Рисунок 2.4 – Вспомогательная подпрограмма, вычисляющая массив вспомогательных значений по столбцам

3 Технологический раздел

4 Исследовательский раздел

ЗАКЛЮЧЕНИЕ

СПИСОК ИСПОЛЬЗОВАННЫХ ИСТОЧНИКОВ

1. Конспект лекций, читаемых в курсе «Высшая математика» Южного федерального университета. — Режим доступа: http://mmtb.uginfo.sfedu.ru/algebra/Print/print_I-1.pdf (дата обращения: 12.10.2023).
2. Головашкин Д. Л. Векторные алгоритмы вычислительной линейной алгебры: учеб. пособие. // — — Самара: Изд-во Самарского университета, 2019. — С. 28—35.
3. Gaussian Elimination is not Optimal. — Режим доступа: https://www2.math.uconn.edu/~leykekhman/courses/MATH_5510/fa_2016/papers/fast_matrix.pdf (дата обращения: 13.10.2023).