

#### 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 №1 по дисциплине "Анализ алгоритмов"

ема Расстояние Левенштейна и Дамерау-Левенштейн	a
тудент <u>Малышев И. А.</u>	
руппа <u>ИУ7-51Б</u>	
ценка (баллы)	
реподаватель: Волкова Л. Л.	

## Оглавление

B	веде	ние	2						
1	Ана	алитическая часть	3						
	1.1	Расстояние Левенштейна	3						
		1.1.1 Рекусивный алгоритм нахождения расстояния Левенштейна	3						
		1.1.2 Нерекусивный алгоритм нахождения расстояния Левенштейна с кэшем в виде матрицы	3						
		1.1.3 Нерекусивный алгоритм нахождения расстояния Левенштейна с кэшем в виде 2 строк							
		матрицы	4						
	1.2	Расстояние Дамерау-Левенштейна	4						
		1.2.1 Рекусивный алгоритм нахождения расстояния Дамерау-Левенштейна	4						
		1.2.2 Нерекусивный алгоритм нахождения расстояния Левенштейна с кэшем в виде матрицы	4						
	1.3	Вывод	4						
2	Кон	Конструкторская часть							
	2.1	Схемы алгоритмов	5						
	2.2	Вывод	10						
3	Tex	Технологическая часть							
	3.1	Средства реализации	11						
	3.2	Реализация алгоритмов	11						
	3.3	Тестирование	14						
	3.4	Вывод	15						
4	Исс	следовательская часть	16						
	4.1	Технические характеристики	16						
	4.2	Время выполнения реализаций алгоритмов	16						
	4.3	Оценка затрачиваемой памяти	17						
За	аклю	очение	18						
Л	итер	атура	19						

## Введение

Динамическое программирование - это форма вычислений, при которой следующий член вычисляется на основе предыдущего. Простейшим примером применения является вычисление чисел Фибоначчи. Кроме того, динамическое программирование может применяться и в более сложных задачах таких, как проебразование строк из одной в другую. В этом случае задача сводится к вычислению расстояния Левенштейна (редакционного расстояния) - минимального количества операций вставки, удаления символа или замены символа один на другой, необходимых для преобразования одной строки в другую. Расстояние Левенштейна применяется в следующих областях:

- компьютерной лингвистике для устранения ошибок в набираемом тексте;
- в бионформатике для сравнения генов.

Поэтому **целью** данной работы является получение навыка динамического программирования на примере реализации алгоритмов редакционного расстояния.

Для достижения поставленной цели необходимо решить следующие задачи:

- 1. Изучить алгоритмы расчета редакционного расстояния;
- 2. Реализовать алгоритмы подсчета редакционного расстояния;
- 3. Протестировать реализованные алгоритмы;
- 4. Провести сравнительный анализ реализаций алгоритмов по затраченному процессорному времени и памяти.

## 1 Аналитическая часть

В данном разделе определяются расстояния Левенштейна и Дамерау-Левенштейна, а также рассматриваются различные алгоритмы и их модификации для вычисления указанных расстояний.

#### 1.1 Расстояние Левенштейна

Для вычисления редакционного расстояния вводятся следующие цены операций:

- замена одного символа на другой 1;
- вставка символа 1;
- удаление символа 1;
- совпадение 0.

С учётом этого вводится рекурсивная формула для вычисления расстояния Левенштейна:

$$D(s1[1..i], s2[1..j]) = \begin{cases} 0, & \text{i} = 0, \text{j} = 0 \\ i, & \text{i} > 0, \text{j} = 0 \\ j, & \text{i} = 0, \text{j} > 0 \\ \min\{ & D(s1[1..i], s2[1..j-1]) + 1 \\ D(s1[1..i-1], s2[1..j]) + 1 & \text{i} > 0, \text{j} > 0 \\ D(s1[1..i-1], s2[1..j-1]) + \begin{cases} 0, & \text{s1[i]} = \text{s2[j]} \\ 1, & \text{иначе} \end{cases} \end{cases}$$

#### 1.1.1 Рекусивный алгоритм нахождения расстояния Левенштейна

Данный алгоритм использует для решения формулу 1.1, однако в отличие от прерыдущих является рекурсивным, а значит, для хранения промежуточных результатов используется стек. Кроме того, при этом подходе возникает проблема повторных вычислений, так как функция D(s1[1..i], s2[1..j]) будет выполняться несколько раз в разных ветвях дерева вызовов.

# 1.1.2 Нерекусивный алгоритм нахождения расстояния Левенштейна с кэшем в виде матрицы

Данный алгоритм использует для решения задачи матрицу размером (m+1)\*(n+1), где m и n - длины двух строк, одну из которых необходимо преобразовать к другой. На каждом шаге работы алгоритма заполняется одна клетка матрицы в соответствии с формулой 1.1. По окончании алгоритма результат будет находиться в последней заполненной клетке.

#### Нерекусивный алгоритм нахождения расстояния Левенштейна с кэшем в 1.1.3 виде 2 строк матрицы

Данный алгоритм является модификацией предыдущего. Очеивдно, что на кажом шаге алгоритма используются значения из текущей и предыдущей строки матрицы, поэтому достаточно хранить только их, а не всю матрицу.

#### 1.2 Расстояние Дамерау-Левенштейна

Дамерау дополнил определение расстояния Левенштейна еще одной операцией, а именно операцией перестановки двух букв местами, стоимость которой тоже равна 1. Расстояние Дамерау-Левенштейна вычисляется по следующей формуле:

$$D(s1[1..i], s2[1..j]) = \begin{cases} 0, & \text{i} = 0, \text{j} = 0 \\ i, & \text{i} > 0, \text{j} = 0 \\ j, & \text{i} = 0, \text{j} > 0 \end{cases} \\ D(s1[1..i], s2[1..j-1]) + 1 & \text{i} > 0, \text{j} > 0 \end{cases} \\ D(s1[1..i-1], s2[1..j-1]) + \begin{cases} 0, & \text{s1[i]} = \text{s2[j]} \\ 1, & \text{иначе} \end{cases} \\ \left[ D(s1[1..i-1], s2[1..j-1]) + \begin{cases} 0, & \text{s1[i]} = \text{s2[j]} \\ 1, & \text{иначе} \end{cases} \\ \left[ D(s1[1..i-2], s2[1..j-2]) + 1, & \text{если i} > 1, \text{j} > 1, \text{s1[i]} = \text{s2[j-1]}, \text{s1[i-1]} = \text{s2[j]} \\ \text{inf,} & \text{иначе} \end{cases} \right] \end{cases}$$

$$(1.2)$$
1.2.1 Рекусивный алгоритм нахождения расстояния Дамерау-Левенштейна

#### Рекусивный алгоритм нахождения расстояния Дамерау-Левенштейна

Данный алгоритм использует для решения формулу 1.2 и является рекурсивным, а значит, для хранения промежуточных результатов используется стек. Кроме того, при этом подходе возникает проблема повторных вычислений, так как функция D(s1[1..i], s2[1..i]) будет выполняться несколько раз в разных ветвях дерева.

#### 1.2.2Нерекусивный алгоритм нахождения расстояния Левенштейна с кэшем в виде матрицы

Данный алгоритм решает проблему повторных вычислений простого рекурсивного алгоритма. При данном подходе вводится матрица размером (m+1)\*(n+1), содержащая уже вычисленные промежуточные результаты. На каждом шаге работы алгоритма заполняется одна клетка матрицы в соответствии с формулой 1.2. По окончании алгоритма результат будет находиться в последней заполненной клетке.

#### 1.3 Вывод

В данном разделе были даны определения расстояний Левенштейна и Дамерау-Левенштейна, а также рассмотрены 5 алгоритмов вычисления указанных расстояний.

## 2 Конструкторская часть

В данном разделе разрабатываются схемы алгоритмов на основе их описания, приведённого в аналитическом разделе.

### 2.1 Схемы алгоритмов

На рисунках 2.1, 2.2, 2.3, 2.4 и 2.5 показаны схемы алгоритма рекурсивного Левенштейна, нерекурсивного алгоритма Левенштейна с кэшем в виде матрицы и двух строк матрицы, рекурсивного алгоритма Дамерау-Левенштейна и нерекурсивного алгоритма с кэшем в виде матрицы соответственно.

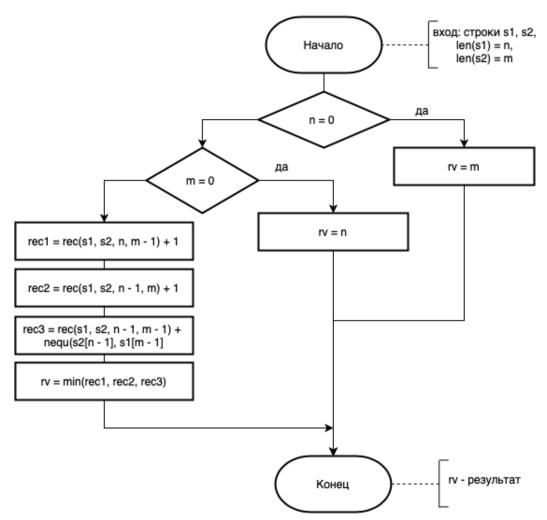


Рис. 2.1: Схема рекурсивного алгоритма нахождения расстояния Левенштейна

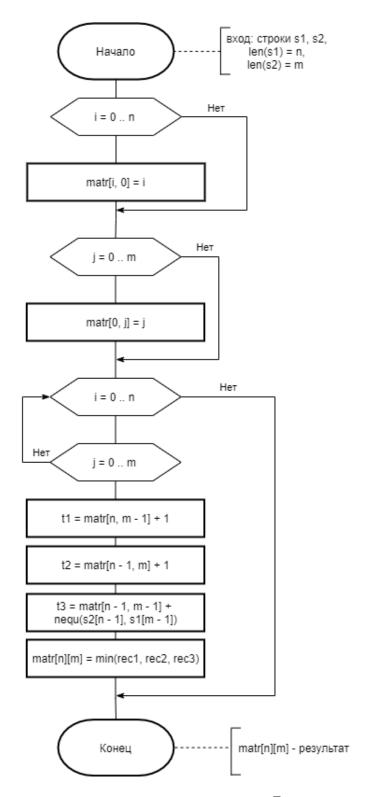


Рис. 2.2: Схема рекурсивного алгоритма нахождения расстояния Левенштейна с кэшем в виде матрицы

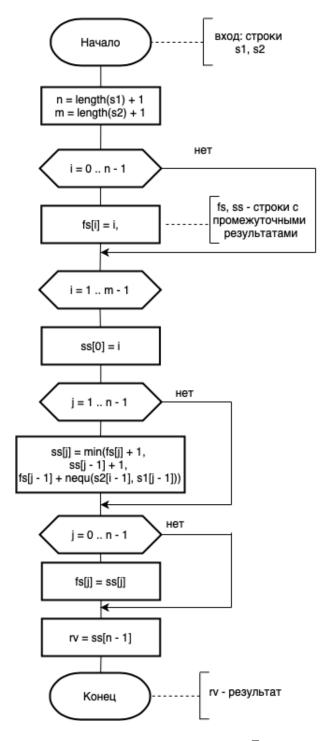


Рис. 2.3: Схема нерекурсивного алгоритма нахождения расстояния Левенштейна с кэшем в виде двух строк матрицы

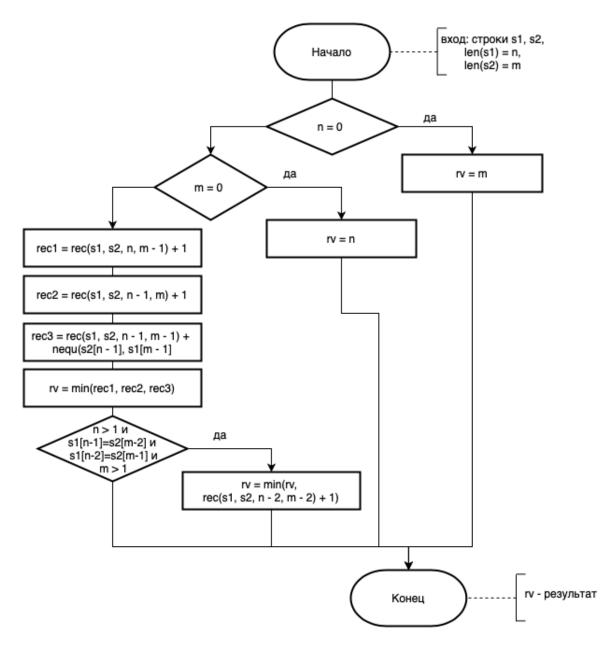


Рис. 2.4: Схема рекурсивного алгоритма нахождения расстояния Дамерау-Левенштейна

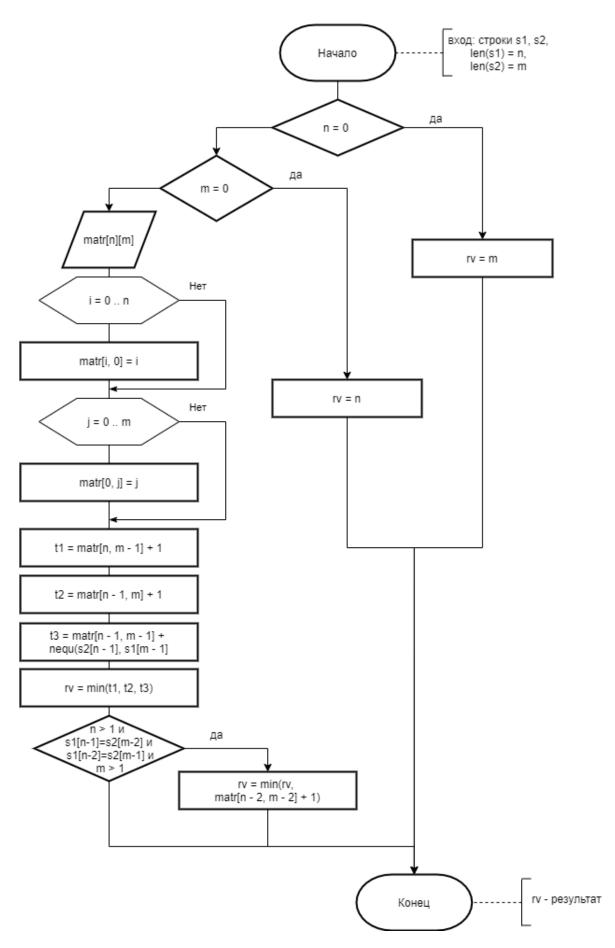


Рис. 2.5: Схема нерекурсивного алгоритма нахождения расстояния Дамерау-Левенштейна с кэшем в виде матрицы

### 2.2 Вывод

В данном разделе были построены схемы пяти алгоритмов нахождения редакционного расстояния на основе их описания, приведённого в аналитической части.

## 3 Технологическая часть

В данном разделе приводится реализация алгоритмов, схемы которых были разработаны в конструкторской части. Кроме того, обосновывается выбор технологического стека и проводится тестирование реализованных алгоритмов.

### 3.1 Средства реализации

В качестве языка программирования был выбран С#, а среду разработки – Visual Studio, т. к. я знаком с данным языком и имею представление о тестировании программ в данном языке. Время работы алгоритмов было замерено с помощью библиотеки System. Diagnostics, класса Stopwatch, который имеет методы для расчёта процессорного времени [1].

#### 3.2 Реализация алгоритмов

В листингах 3.1 - 3.5 приведена реализации алгоритмов, описанных в 2.1.

Листинг 3.1: Функция для рекурсивного нахождения расстояния Левенштейна

```
static int _LevDist(string source, int srclen, string target, int trglen)
2
3
    if (srclen * trglen == 0)
4
      return Math.Max(srclen, trglen);
5
6
    int substitutionCost = 0;
    if (source[srclen - 1] != target[trglen - 1])
7
       substitutionCost = 1;
8
9
10
    int deletion = _LevDist(source, srclen - 1, target, trglen) + 1;
    int insertion = _LevDist(source, srclen, target, trglen - 1) + 1;
11
12
    int substitution = _LevDist(source, srclen - 1, target, trglen - 1) +
        substitutionCost;
13
14
    return Minimum(deletion, insertion, substitution);
  }
15
16
  static int LevDistRec(string source, string target) =>
17
     _LevDist(source, source.Length, target, target.Length);
```

Листинг 3.2: Функция для нерекурсивного нахождения расстояния Левенштейна с кэшем в виде матрицы

```
static int LevDistMatr(string source, string target)
 2
   {
 3
     if (source.Length * target.Length == 0)
       return Math.Max(target.Length, source.Length);
 4
 5
 6
     int n = source.Length + 1;
 7
     int m = target.Length + 1;
     int[,] matrixD = new int[n, m];
 8
 9
     const int deletionCost = 1;
10
     const int insertionCost = 1;
11
12
     for (int i = 0; i < n; i++)</pre>
13
       matrixD[i, 0] = i;
14
15
16
     for (int j = 0; j < m; j++)
       matrixD[0, j] = j;
17
18
     for (int i = 1; i < n; i++)</pre>
19
20
       for (int j = 1; j < m; j++)
21
22
         int substitutionCost = source[i - 1] == target[j - 1] ? 0 : 1;
23
^{24}
         matrixD[i, j] = Minimum(matrixD[i - 1, j] + deletionCost,
25
         matrixD[i, j - 1] + insertionCost,
^{26}
^{27}
         matrixD[i - 1, j - 1] + substitutionCost);
28
     }
29
30
     return matrixD[n - 1, m - 1];
31
32 }
```

Листинг 3.3: Функция для нерекурсивного нахождения расстояния Левенштейна с кэшем в виде двух строк матрицы

```
static int LevDistTwoRows(string source, string target)
 2
 3
     if (source.Length * target.Length == 0)
 4
       return Math.Max(target.Length, source.Length);
 5
 6
     int m = target.Length;
 7
     int n = source.Length;
     int[,] distance = new int[2, m + 1];
 8
 9
     for (int j = 1; j \le m; j++)
10
11
       distance[0, j] = j;
12
13
     int currentRow = 0;
     for (int i = 1; i <= n; ++i)</pre>
14
15
       currentRow = i % 2;
16
17
       distance[currentRow, 0] = i;
       int previousRow = (currentRow + 1) % 2;
18
19
       for (int j = 1; j <= m; j++)</pre>
20
         int cost = target[j - 1] == source[i - 1] ? 0 : 1;
21
         distance[currentRow, j] = Minimum(distance[previousRow, j] + 1,
22
^{23}
         distance[currentRow, j - 1] + 1,
^{24}
         distance[previousRow, j - 1] + cost);
^{25}
26
     }
27
     return distance[currentRow, m];
28|}
```

Листинг 3.4: Функция для рекурсивного нахождения расстояния Дамерау-Левенштейна

```
static int _DamLevDist(string source, int srclen, string target, int trglen)
 1
 2
 3
    if (srclen * trglen == 0)
      return Math.Max(srclen, trglen);
 4
 5
 6
    int deletion = _DamLevDist(source, srclen - 1, target, trglen) + 1;
 7
    int insertion = _DamLevDist(source, srclen, target, trglen - 1) + 1;
 8
    int substitution = _DamLevDist(source, srclen - 1, target, trglen - 1) +
        (source[srclen - 1] != target[trglen - 1] ? 1 : 0);
 9
    int min = Minimum(deletion, insertion, substitution);
10
11
    if (srclen > 1 && trglen > 1 && source[srclen - 1] == target[trglen - 2] &&
12
        source[srclen - 2] == target[trglen - 1])
      min = Math.Min(min, _DamLevDist(source, srclen - 2, target, trglen - 2) + 1);
13
14
15
    return min;
16 }
17
18 static int DamLevDistRec(string source, string target) =>
19
     _DamLevDist(source, source.Length, target, target.Length);
```

Листинг 3.5: Функция для нерекурсивного нахождения расстояния Дамерау-Левенштейна с кэшем в виде матрицы

```
static int DamLevDistMatr(string source, string target)
 2
  {
 3
     if (source.Length * target.Length == 0)
 4
       return Math.Max(target.Length, source.Length);
 5
 6
     int n = source.Length + 1;
     int m = target.Length + 1;
 7
 8
     int[,] arrayD = new int[n, m];
9
     for (int i = 0; i < n; i++)</pre>
10
       arrayD[i, 0] = i;
11
12
13
     for (int j = 0; j < m; j++)
       arrayD[0, j] = j;
14
15
     for (int i = 1; i < n; i++)</pre>
16
17
18
       for (int j = 1; j < m; j++)
19
         int cost = source[i - 1] == target[j - 1] ? 0 : 1;
20
21
         arrayD[i, j] = Minimum(arrayD[i - 1, j] + 1,
22
         arrayD[i, j - 1] + 1,
^{23}
         arrayD[i - 1, j - 1] + cost);
^{24}
25
         if (i > 1 && j > 1 && source[i - 1] == target[j - 2] && source[i - 2] == target[j
26
27
           arrayD[i, j] = Math.Min(arrayD[i, j], arrayD[i - 2, j - 2] + cost);
28
       }
     }
29
30
     return arrayD[n - 1, m - 1];
31
32 }
```

### 3.3 Тестирование

В таблицах 3.1 и 3.2 приведены тесты для функций нахождения редакционного расстояния.

Таблица 3.1: Тестирование алгоритмов нахождения расстояния Левенштейна

Входные строки	Результат	Ожидаемый результат
ckat, kot	2	2
abc, defg	4	4
abcd, abcd	0	0

Таблица 3.2: Тестирование алгоритмов нахождения расстояния Дамерау-Левенштейна

Входные строки	Результат	Ожидаемый результат
ckat, kot	2	2
abc, defg	4	4
abcd, abcd	0	0
abcd, badc	2	2

Все тесты пройдены успешно.

### 3.4 Вывод

В данном разделе были реализованы 5 алгоритмов нахождения редакционного расстояния с помощью выбранных средств разработки. Кроме того, реализованные алгоритмы были протестированы.

## 4 Исследовательская часть

В данном разделе проводится сравненительный анализ реализованных алгоритмов по процессорному времени и по затрачиваемой памяти.

### 4.1 Технические характеристики

Все нижепреведенные замеры времени проведены на процессоре: Intel Core i7, 4 GHz, 4-ядерный.

### 4.2 Время выполнения реализаций алгоритмов

Для сравнительного анализа времени выполнения реализаций алгоритмов проведен эксперимент. Для замеров были сформированы строки, с суммарной длиной, варьирующейся от 6 до 24 включительно с шагом 2.

Время измерялось 1000 раз для каждой пары строк, после усреднялось. Время на графике (рис. 4.1) представлено в микросекундах.

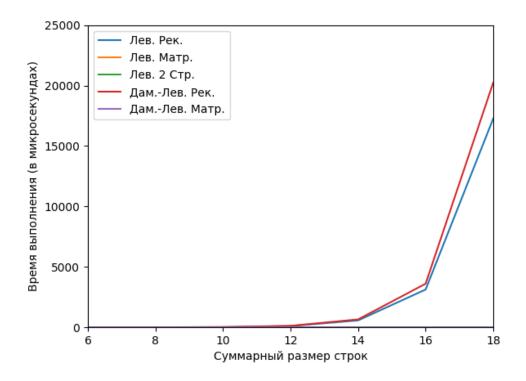


Рис. 4.1: Зависимость времени от суммарной длины строк

Время в микросекундах для всех реализаций представлено в таблице 4.1.

Суммарная длина строк	Лев. Рек.	Лев. Матр.	Лев. 2 Стр.	ДамЛев. Рек.	ДамЛев. Матр.
6	1.31	0.30	0.28	0.79	0.31
8	3.79	0.41	0.38	4.34	0.47

Таблица 4.1: Зависимость затрачиваемого процессорного времени от суммарной длины строк для алгоритмов

Of mindpiron Amind or poin	eros. rom.	eros. marp.	*10B. = C1P.		Activity of the state of the st
6	1.31	0.30	0.28	0.79	0.31
8	3.79	0.41	0.38	4.34	0.47
10	19.92	0.66	0.63	23.21	0.66
12	106.72	0.82	0.81	122.97	1.02
14	571.67	1.13	1.06	654.56	1.27
16	3128.63	1.50	1.30	3609.66	1.76
18	17262.44	1.73	1.59	20235.26	2.43

#### 4.3 Оценка затрачиваемой памяти

Алгоритмы вычисления расстояний Левенштейна и Дамерау — Левенштейна не отличаются друг от друга с точки зрения использования памяти, следовательно, достаточно рассмотреть лишь разницу рекурсивной и матричной реализаций этих алгоритмов.

Максимальная глубина стека вызовов при рекурсивной реализации равна сумме длин входящих строк, соответственно, максимальный расход памяти вычисляется по формуле (4.1)

$$(\mathcal{C}(S_1) + \mathcal{C}(S_2)) \cdot (2 \cdot \mathcal{C}(\text{string}) + 2 \cdot \mathcal{C}(\text{int}) + \mathcal{C}(\text{bool})), \tag{4.1}$$

где  $\mathcal{C}$  — оператор вычисления размера,  $S_1, S_2$  — строки, int — целочисленный тип, string — строковый тип, bool - логический тип.

Использование памяти при итеративной реализации теоретически вычисляется по формуле (4.2).

$$(\mathcal{C}(S_1) + 1) \cdot (\mathcal{C}(S_2) + 1) \cdot \mathcal{C}(\text{int}) + 5 \cdot \mathcal{C}(\text{int}) + 2 \cdot \mathcal{C}(\text{string})$$
(4.2)

### Вывод

Рекурсивный алгоритм вычисления расстояния Левенштейна работает на порядок дольше итеративных реализаций, время его работы увеличивается в геометрической прогрессии. На словах длиной 9 символов, матричная реализация алгоритма вычисления расстояния Левенштейна превосходит по времени работы рекурсивную почти в 10000 раз. Версия с двумя строками работает немного быстрее матричной реализации.

Алгоритм вычисления расстояния Дамерау — Левенштейна используется для решения других задач, поэтому говорить о его отставании от алгоритма вычисления расстояния Левенштейна, исходя из временных затрат, некорректно.

По расходу памяти алгоритмы с использованием матрицы проигрывают рекурсивному: максимальный размер используемой памяти в них растёт как произведение длин строк, в то время как у рекурсивного алгоритма — как сумма длин строк.

## Заключение

В рамках данной лабораторной работы были решены следующие задачи:

- изучены и реализованны 5 алгоритмов расчета редакционного расстояния;
- протестированы реализованные алгоритмы;
- проведён сравнительный анализ алгоритмов по затраченному процессорному времени и памяти.

Поставленная цель, состоящая в получении навыка динамического программирования на примере реализации алгоритмов редакционного расстояния, достигнута.

# Литература

1. Свойство Process.UserProcessorTime [Электронный ресурс]. Режим доступа: https://docs.microsoft.com/ruru/dotnet/api/system.diagnostics.stopwatch?view=net-5.0. Дата обращения: 01.10.2021