

МИНОБРНАУКИ РОССИИ
САНКТ-ПЕТЕРБУРГСКИЙ ГОСУДАРСТВЕННЫЙ
ЭЛЕКТРОТЕХНИЧЕСКИЙ УНИВЕРСИТЕТ
«ЛЭТИ» ИМ. В.И. УЛЬЯНОВА (ЛЕНИНА)
Кафедра МО ЭВМ

ОТЧЕТ
по лабораторной работе №3
по дисциплине «Построение и анализ алгоритмов»
Тема: Редакционное расстояние

Студент гр. 3343

Лихацкий В. Р.

Преподаватель

Жангиров Т.Р.

Санкт-Петербург

2025

Цель работы.

Написании программы вычисления редакционного расстояния и предписания алгоритмом Вагнера-Фишера.

Задание.

Расстоянием Левенштейна назовём минимальное количество операций вставки одного символа, удаления одного символа и замены одного символа на другой, необходимых для превращения одной строки в другую. Разработайте программу, осуществляющую поиск расстояния Левенштейна между двумя строками.

Пример:

Для строк `pedestal` и `stien` расстояние Левенштейна равно 7:

- Сначала нужно совершить четыре операции удаления символа: `pedestal` -> `stal`.
- Затем необходимо заменить два последних символа: `stal` -> `stie`.
- Потом нужно добавить символ в конец строки: `stie` -> `stien`.

Параметры входных данных:

Первая строка входных данных содержит строку из строчных латинских букв. ($SS, 1 \leq |S| \leq 2550$).

Вторая строка входных данных содержит строку из строчных латинских букв. ($TT, 1 \leq |T| \leq 2550$).

Параметры выходных данных:

Одно число LL , равное расстоянию Левенштейна между строками SS и TT .

Sample Input:

`pedestal`

`stien`

Sample Output:

7

Вариант 66. Добавляется 4-я операция со своей стоимостью: одновременная замена двух последовательных символов, при этом ни один из символом

заменённой пары не должен быть в новой паре (ни на своём месте, ни на месте "партнёра").

Описание алгоритма.

Алгоритм Вагнера-Фишера — это алгоритм динамического программирования, предназначенный для вычисления редакционного расстояния (расстояния Левенштейна) между двумя строками. Это минимальное количество операций вставки, удаления или замены символов, необходимых для преобразования одной строки в другую.

Основные шаги алгоритма:

1) Инициализация матрицы:

Создаётся матрица размером $(n+1) \times (m+1)$, где n и m — длины строк.

Первая строка заполняется числами от 0 до n (стоимость удаления символов).

Первый столбец заполняется числами от 0 до m (стоимость вставки символов).

2) Заполнение матрицы:

Для каждой ячейки $[i][j]$ (где i — символ первой строки, j — второй)

вычисляется минимальная стоимость операций:

Удаление: $\text{cost} = \text{matrix}[i-1][j] + 1$

Вставка: $\text{cost} = \text{matrix}[i][j-1] + 1$

Замена:

Если символы совпадают ($\text{str1}[i-1] == \text{str2}[j-1]$), то замена бесплатна: $\text{cost} = \text{matrix}[i-1][j-1]$.

Иначе: $\text{cost} = \text{matrix}[i-1][j-1] + 1$.

Выбирается минимальное из трёх значений.

3) Результат:

Значение в правом нижнем углу матрицы ($\text{matrix}[n][m]$) — искомое редакционное расстояние.

4) Сложность:

По времени: $O(n \cdot m)$, т.к. алгоритм заполняет матрицу размером $(n+1) \times (m+1)$, где: n — длина первой строки, m — длина второй строки. Пространственная:

$O(n \cdot m)$, т.к для хранения матрицы потребуется память пропорциональная $n \cdot m$.

Алгоритм поиска редакционного предписания

1) Построение матрицы расстояний

Создаётся матрица D размером $(n+1) \times (m+1)$, где n и m — длины строк $str1$ и $str2$.

$D[i][j]$ — расстояние между подстроками $str1[0..i-1]$ и $str2[0..j-1]$.

Заполнение матрицы аналогично алгоритму Вагнера-Фишера.

2) Восстановление операций

Начиная с ячейки $D[n][m]$, двигаемся к $D[0][0]$, выбирая путь с минимальной стоимостью.

Для каждой ячейки $D[i][j]$ определяем, какая операция была применена:

Шаг вверх ($D[i-1][j] \rightarrow D[i][j]$): удаление символа $str1[i-1]$.

Шаг влево ($D[i][j-1] \rightarrow D[i][j]$): вставка символа $str2[j-1]$.

Шаг по диагонали ($D[i-1][j-1] \rightarrow D[i][j]$):

Если $str1[i-1] == str2[j-1]$: совпадение (операция не требуется).

Иначе: замена $str1[i-1]$ на $str2[j-1]$.

Описание функций и структур данных.

- *Class Levenshtein*
 - *initMatrix* – заполняет верхнюю строку операциями вставки, а левый столбец операциями удаления
 - *fillMatrix* – последовательно заполняет оставшиеся ячейки матрицы на каждом шагу выбирая наиболее дешевую
 - *distance* – выводит редакционное расстояние для заданных src, dest
 - *steps* – выводит редакционное предписание для заданных src, dest.
 - *Operations* - содержит основные операции (вставка, замена, удаление, совпадение) и дополнительные, объявленные пользователем
- *Type Operation*
 - *Name* – название операции
 - *Cost* – стоимость операции
 - *Call* – рассчитывает итоговую стоимость операции для данной ячейки матрицы

Любой тип удовлетворяющий типу Operation можно использовать как новую операцию, для моего варианта это doubleReplace.

Визуализация

Для данной лабораторной работы была написана визуализация с графическим интерфейсом, в которой можно изменять начальное и итоговое слова и стоимости операций

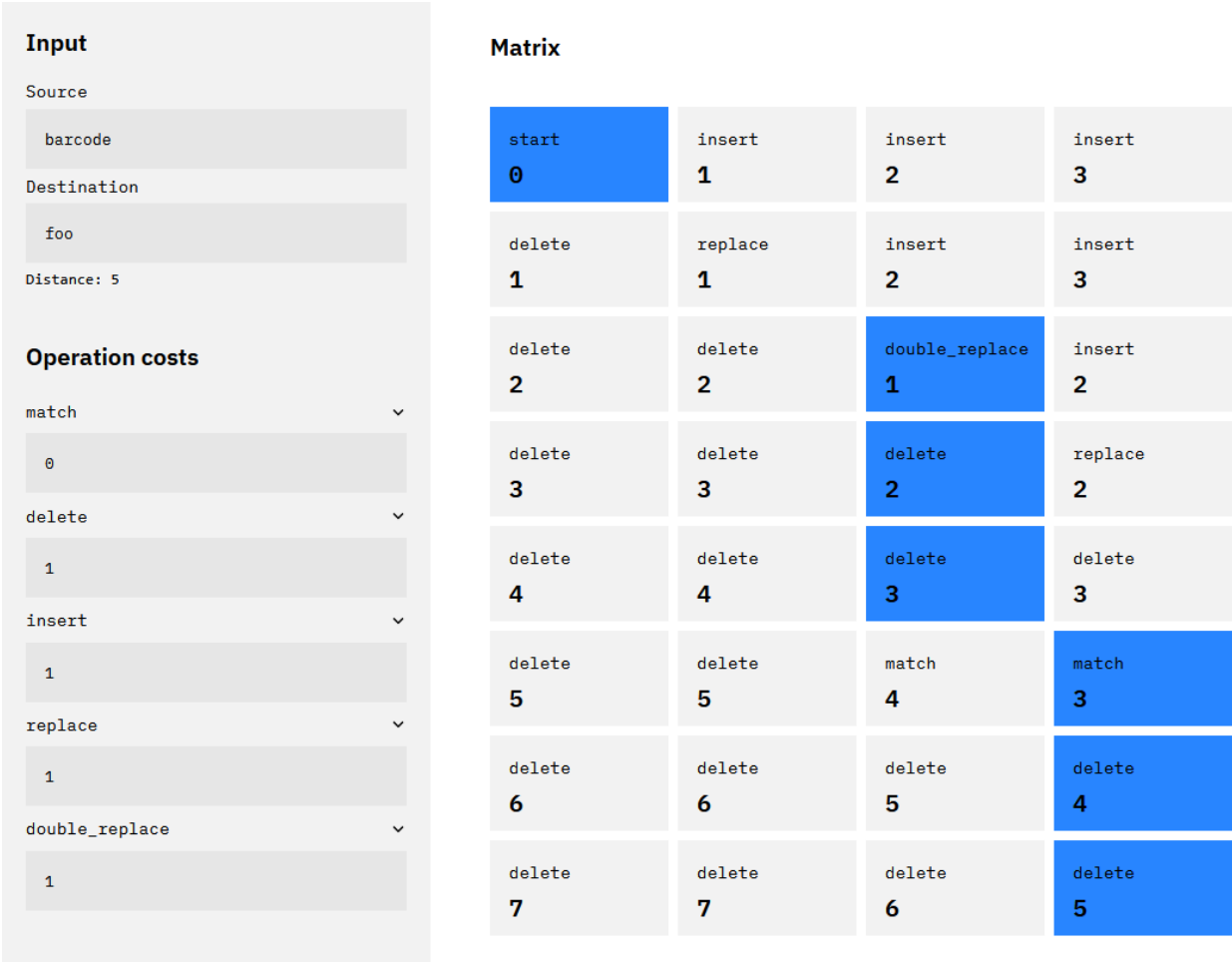


Рисунок 1 – Пример визуализации алгоритма

Тестирование.

Таблица 1 – Результаты тестирования для первого задания

№	Входные данные	Выходные данные	Комментарий
1	ab abfagfab	6	Верно
2	hello world	4	Верно
3	ВАСИЛЬЕВ КВАСЮТИН	6	Верно
4	pedestal stien	7	Верно
5	connect conehead	4	Верно

Выводы.

Был реализован алгоритм Вагнера-Фишера для вычисления редакционного расстояния и предписания между двумя строками, определяя минимальное количество операций (вставки, удаления, замены) для преобразования одной строки в другую. Алгоритм эффективно решает задачи сравнения строк, исправления опечаток и других приложений, связанных с обработкой текста.

ПРИЛОЖЕНИЕ А

ИСХОДНЫЙ КОД ПРОГРАММЫ

Имя файла: levenshtein.ts

```
export type Cost = number;

export type Matrix<T> = T[][];

export type Operation = {
  name: string,
  cost: Cost,
  call: (matrix: Matrix<Step>, i: number, j: number, a: string, b:
string) => {
    cost: Cost,
    i: number,
    j: number
  },
};

export type Step = {
  operation: Operation,
  cost: number,
  i: number,
  j: number,
  currentState: string,
}

export type LevenshteinParams = {
  costDelete?: Cost,
  costInsert?: Cost,
  costReplace?: Cost,
  additionalOperations?: Operation[],
}

export class Levenshtein {
  public delete: Operation = {
    name: "delete",
    cost: 1,
    call: function(matrix, i, j, a, b) {
      return {
        cost: matrix[i - 1][j].cost + this.cost,
        i: i - 1,
        j: j
      }
    }
  };

  public insert: Operation = {
    name: "insert",
    cost: 1,
    call: function(matrix, i, j, a, b) {
      return {
        cost: matrix[i][j - 1].cost + this.cost,
        i: i,
        j: j - 1
      }
    }
  };
};
```

```

public replace: Operation = {
    name: "replace",
    cost: 1,
    call: function(matrix, i, j, a, b) {
        return {
            cost: matrix[i - 1][j - 1].cost + this.cost,
            i: i - 1,
            j: j - 1
        }
    }
};

public match: Operation = {
    name: "match",
    cost: 0,
    call: function(matrix, i, j, a, b) {
        if(a[i - 1] == b[j - 1]) {
            return {
                cost: matrix[i - 1][j - 1].cost + this.cost,
                i: i - 1,
                j: j - 1
            }
        }

        return {
            cost: Infinity,
            i: i - 1,
            j: j - 1
        };
    }
}

public readonly additionalOperations: Operation[] = [];

public operations: Operation[] = [
    this.match,
    this.delete,
    this.insert,
    this.replace,
    ...this.additionalOperations
]

constructor({
    costDelete,
    costInsert,
    costReplace,
    additionalOperations
}: LevenshteinParams) {
    this.delete.cost = costDelete ?? 1;
    this.insert.cost = costInsert ?? 1;
    this.replace.cost = costReplace ?? 1;
    this.additionalOperations = additionalOperations ?? [];
    this.operations.push(...this.additionalOperations)
}

public matrix(a: string, b: string): Matrix<Step> {
    return this.fillMatrix(a, b);
}

public steps(a: string, b: string): Step[] {

```

```

    const matrix = this.fillMatrix(a, b)
    const steps = []

    let i = a.length;
    let j = b.length;

    while(i != 0 || j != 0) {
        const step = matrix[i][j]

        steps.push(step)

        i = step.i
        j = step.j
    }

    return steps.reverse()
}

public distance(a: string, b: string): Cost {
    return this.fillMatrix(a, b)[a.length][b.length].cost
}

private fillMatrix(a: string, b: string): Matrix<Step> {
    const matrix: Matrix<Step> = this.initMatrix(a.length, b.length);

    for(let i = 1; i < a.length + 1; i++) {
        for(let j = 1; j < b.length + 1; j++) {
            const steps: Step[] = this.operations.map(op => ({
                ...op.call(matrix, i, j, a, b),
                operation: op,
                currentState: "",
            }))

            let bestStep = steps[0]
            for(let step of steps) {
                if(step.cost < bestStep.cost) {
                    bestStep = step;
                }
            }

            matrix[i][j] = bestStep
        }
    }

    return matrix
}

private initMatrix(m: number, n: number): Matrix<Step> {
    const matrix: Matrix<Step> = Array.from(
        new Array(m + 1),
        () => Array.from(new Array(n + 1))
    )

    this.delete = this.operations.find(e => e.name == "delete") ??
this.delete;
    this.insert = this.operations.find(e => e.name == "insert") ??
this.insert;

```

```

    for(let i = 0; i < m + 1; i++) {
        matrix[i][0] = {
            operation: this.delete,
            cost: i * this.delete.cost,
            i: i - 1,
            j: 0,
            currentState: ""
        };
    }

    for(let j = 0; j < n + 1; j++) {
        matrix[0][j] = {
            operation: this.insert,
            currentState: "",
            cost: j * this.insert.cost,
            i: 0,
            j: j - 1
        }
    }

    return matrix;
}
}

```