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

# ОТЧЕТ

по лабораторной работе №1
по дисциплине «Построение и Анализ Алгоритмов»
Тема: Кратчайшие пути в графе: коммивояжёр.

Студент гр. 3343	Малиновский А.А.
Преподаватель	Жангиров Т.Р.

Санкт-Петербург 2025

### Цель работы.

Изучить принцип работы алгоритмов нахождения пути коммивояжера на графах.

#### Задание.

#### Вариант 1

Метод Ветвей и Границ: Алгоритм Литтла. Приближённый алгоритм: 2-приближение по МиД (Алгоритм двойного обхода минимального остовного дерева). Замечание к варианту 1 АДО МОД является 2-приближением только для евклидовой матрицы. Начинать обход МОД со стартовой вершины.

Независимо от варианта, при сдаче работы должна быть возможность генерировать матрицу весов (произвольную или симметричную; для варианта 4- симметричную), сохранять её в файл и использовать в качестве входных данных

# Описание алгоритма Литтла.

Алгоритм Литла - это алгоритм для решения задачи коммивояжера. Он основан на методе ветвей и границ. На вход подаётся матрица смежности графа. Сначала алгоритм проводит редукцию матрицы (находит минимальные элементы в каждой строке и вычитает их из каждого элемента строки, то же самое со столбцами). После этого происходит поиск "тяжёлого нуля", рассматриваются элемент в этой же строке и в этом же столбце, среди них выбирается минимальный. Далее происходит ветвление: в левой ветви из левой ветви удаляется строка и столбец содержащие "тяжёлый ноль", попутно находя самый больший путь содержащий ребро и запрещая движение из конца этого пути в начало, чтобы не образовать цикл, в правой ветви элемент относительно которого проводилось ветвлени становится +inf. На каждом шагк запоминается его стоимость. При нахождении первого решения, делаем его минимально возможным, чтобы в дальнейшем отсекать ветви которые

заведомо больше минимального. В случае нахождения еще меньшего решения, уже оно становиться минимальным. Это помогает избежать полного обхода дерева решений. Таким образом, в итоге получается оптимальное решение для данной матрицы смежности.

### Оценка сложности по времени:

Поиск элемента со значением 0, который имеет наибольшее значение суммы минимальных элементов:  $O(n^2)$ 

Редукция матрицы: O(n^2)

Рекурсивный вызов метода method\_Little: в худшем случае происходит проход по всему бинарному дереву поиска, количество элементов в нем равно  $2^n-1$ , где n -размерность матрицы смежности . На каждом уровне рекурсии выполняются операции поиска элемента со значением 0 и редукции матрицы, каждая из которых имеет сложность  $O(n^2)$ .

Следовательно, сложность рекурсивного вызова метода равна  $O((2^n-1)*n^2)$ . Таким образом, общая сложность алгоритма равна  $O((2^n-1)*2n^2)$ 

#### Оценка сложности по памяти:

Рекурсивный вызов метода method\_Little: в худшем случае происходит проход по всему бинарному дереву поиска, количество элементов в нем равно  $2^n-1$ , где n- количество вершин в графе. На каждом уровне рекурсии создается копия матрицы смежности графа, что занимает  $O(n^2)$  памяти. Следовательно, общая сложность по памяти равна  $O((2^n-1)*n^2)$ .

#### Описание реализованных классов

**Класс MatrixHandler** предназначен для работы с матрицами и включает методы для их обработки и анализа. Вот краткое описание класса и его методов:

#### Методы:

### 1. \_\_init\_\_(self, matrix: list[list])

Инициализирует объект класса, сохраняя переданную матрицу в атрибуте self.matrix.

#### 2. **\_\_len\_\_(self)**

Возвращает количество строк в матрице.

# 3. <u>\_\_getitem\_\_(self, index: int)</u>

Возвращает строку матрицы по указанному индексу. Если индекс выходит за пределы, вызывает исключение IndexError.

## 4. print\_matrix(self)

Выводит матрицу построчно на экран.

### 5. min\_except(self, lst: list, idx: int)

Возвращает минимальный элемент списка, исключая элемент с указанным индексом.

#### 6. reduct(self)

Выполняет редукцию матрицы: вычитает минимальный элемент из каждой строки и каждого столбца. Возвращает общую стоимость редукции. Если встречается бесконечность (math.inf), возвращает -1.

#### 7. find\_heavy\_zero(self)

Находит "тяжелый ноль" — нулевой элемент с максимальной суммой минимальных элементов в его строке и столбце. Возвращает координаты этого элемента.

# 8. find\_longest\_path(self, solution: dict, edge: tuple)

Находит самый длинный путь в графе на основе текущего решения и ребра. Возвращает путь в виде списка.

#### 9. forbid\_cycles(self, path: list, i\_index: list, j\_index: list)

Запрещает ребро, которое замыкает цикл в графе, устанавливая соответствующее значение в матрице на math.inf.

10.delete\_row\_column(self, i: int, j: int, solution: dict, i\_index: list, j\_index: list)

Удаляет строку и столбец из матрицы по указанным индексам, обновляет решение и запрещает циклы, если они возникают.

## Класс LittleAlgorithm

Реализует алгоритм Литтла.

- **1.** \_\_init\_\_(self, matrix: list[list]) Инициализирует объект класса, сохраняя матрицу и настраивая начальные значения.
- **2.** answer(self, start: int) -> list[int] Возвращает путь, начиная с указанной вершины, на основе лучшего решения.
- 3. collect\_tree\_data(self, current\_cost: int, parent\_node: str, step\_cost: float, i\_index: list[int], j\_index: list[int], branching\_arc: tuple[int, int] = None) -> str Собирает данные о текущем состоянии матрицы для визуализации дерева решений.
- 4. handle2x2(self, tmp\_solution: dict, current\_cost: float, i\_index: list[int], j\_index: list[int]) -> None Обрабатывает матрицу 2x2, обновляя лучшее решение.
- 5. method\_Little(self, matrix: list[list], tmp\_solution: dict, cur\_cost: float, i\_index: list[int], j\_index: list[int], parent\_node: str = None,

branching\_arc: tuple[int, int] = None) -> None — Реализует алгоритм Литтла, рекурсивно выполняя ветвление и ограничение.

## Описание алгоритма АДО МОД.

Алгоритм приближенного решения задачи коммивояжера находит приближенное решение, основываясь на методе минимального остовного дерева (МОД) и проходя по графу МОД с помощью поиска в глубину. Сначала алгоритм находит МОД в заданном графе, используя алгоритм Прима. Затем на основе МОД строится новый граф, в котором каждая вершина соединена с ближайшей вершиной в МОД. Поиск в глубину используется для обхода построенного графа, начиная с заданной начальной вершины. На выходе алгоритм возвращает гамильтонов цикл, который соответствует обходу графа МОД с помощью поиска в глубину, и стоимость этого цикла, которая вычисляется как сумма весов ребер на цикле.

#### Сложность по времени алгоритма:

Сложность алгоритма Прима в наихудшем случае составляет  $O(V^2+E)$ , где V- количество вершин в графе, E- количество ребер. Это происходит из-за необходимости просматривать все вершины в каждой итерации. Кроме того, на каждой итерации необходимо искать минимальное ребро из множества непосещенных вершин, что также занимает  $O(V^2)$  времени. Сложность второго обхода по полученному дереву равна O(V+E). Это происходит из-за необходимости просмотреть все вершины и ребра в дереве. Таким образом, общая сложность алгоритма равна  $O(V^2+E)$ , где V-количество вершин в графе, E- количество ребер.

#### Сложность по памяти алгоритма:

Относительно памяти, в алгоритме Прима используется двумерный массив вершин размером n<sup>2</sup>, массив посещенных вершин размером n, массив ребер размером n-1. Во втором обходе используется массив пути по вершинам

размером n. Таким образом, общая сложность по памяти составляет  $O(n^2 + 3n) = O(n^2)$ .

Класс **ADO\_MOD\_algorithm**: Реализует алгоритм для нахождения приближённого решения задачи коммивояжёра через построение минимального остовного дерева и поиск в глубину.

### \_\_init\_\_(self, matrix: list[list[int]]) -> None

Инициализирует объект класса, сохраняя исходную матрицу и создавая пустой список для остовного дерева.

#### prim(self, start: int) -> None

Реализует алгоритм Прима для построения минимального остовного дерева, начиная с заданной вершины.

### dfs(self, matr: list[list[int]], start: int, res: list[int]) -> None

Выполняет поиск в глубину (DFS) для обхода остовного дерева и построения пути.

# def find\_res(self, start: int) -> list[int]

Находит приближённое решение задачи коммивояжёра, используя минимальное остовное дерево и поиск в глубину, и возвращает путь.

Также созданы классы Menu для возможности выбора алгоритма, MatrixCreator для создания, сохранения и загрузки матрицы, Visualiser для отображения пути коммивояжёра и построения дерева решений для алгоритма Литтла.

Код программы смотреть в приложении А.

# Тестирование.

Тестируем Алгоритм Литтла, потому что он даёт оптимальное решение.

•

Ввод	Вывод	Ожидаемый результат
<pre>[inf, 14, 20, 19, 18] [11, inf, 19, 18, 19] [12, 15, inf, 12, 18] [10, 13, 16, inf, 13] [12, 10, 10, 12, inf]</pre>	Лучший путь: [1, 5, 3, 4, 2] Минимал ьная стоимост ь: 64	Результат верный
[inf, 14, 19, 20, 14, 13, 13] [10, inf, 20, 13, 20, 15, 11] [14, 17, inf, 13, 10, 14, 16] [16, 13, 18, inf, 13, 16, 16] [10, 13, 14, 19, inf, 18, 15] [15, 20, 17, 13, 19, inf, 20] [16, 14, 12, 16, 17, 18, inf]	Лучший путь: [1, 6, 4, 2, 7, 3, 5] Минимал ьная стоимост ь: 82	Результат верный
<pre>[inf, 10, 13] [12, inf, 15] [10, 11, inf]</pre>	Лучший путь: [1, 2, 3] Минимал ьная стоимост ь: 35	Результат верный

Также были можно увидеть дерево решений для алгоритма Литтла и также итоговый путь коммивояжёра

# Пример для матрицы

```
[inf, 15, 11, 17, 19]
[18, inf, 13, 11, 16]
[20, 16, inf, 16, 15]
[11, 11, 16, inf, 18]
[17, 20, 18, 12, inf]
```

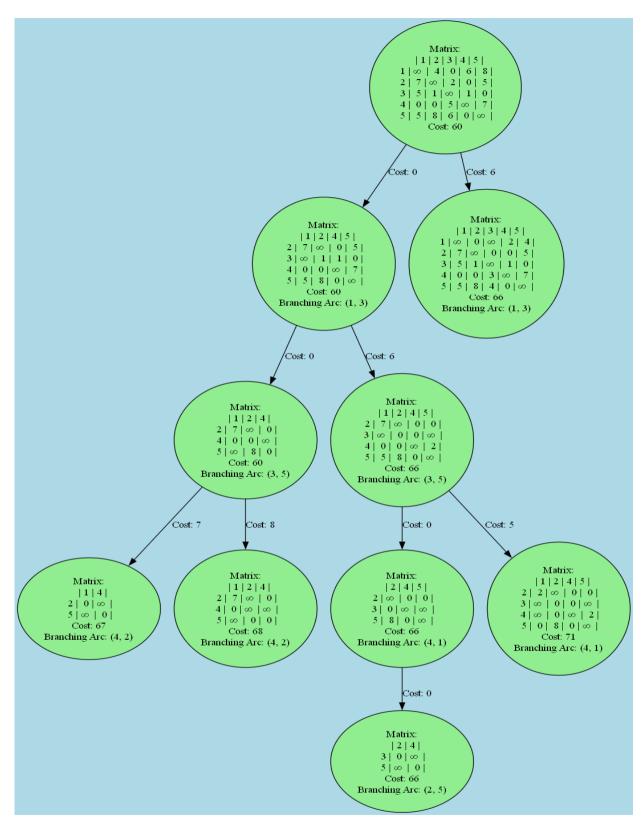


Рисунок 1 – Дерево принятия решения для алгоритма Литтла

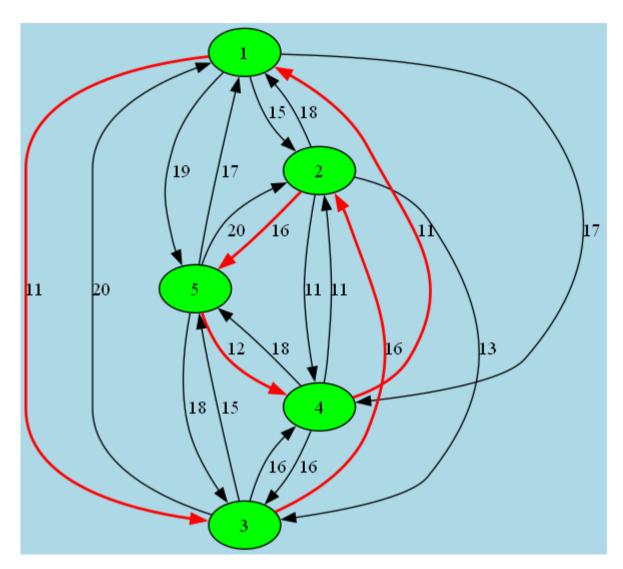


Рисунок 2 – Путь коммивояжёра

# Исследование.

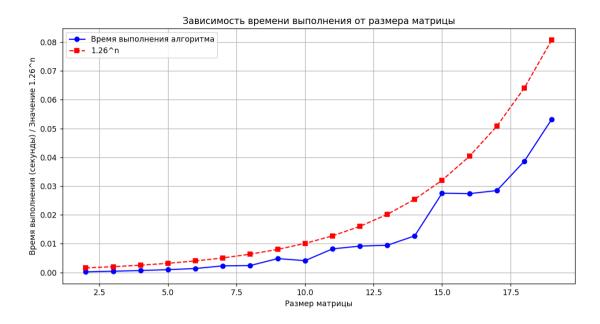


Рисунок 3 - График зависимости размера случайной матрицы от времени выполнения алгоритма Литтла

Экспериментальная сложность алгоритма примерно O(c^n), где с примерно равно 1.26 (эмпирический результат).

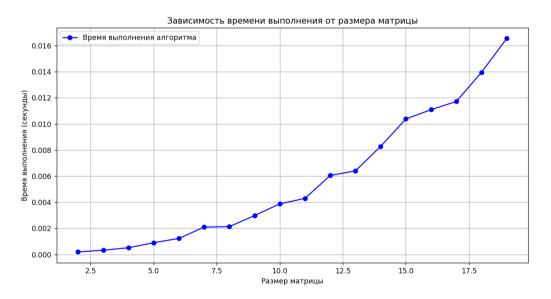


Рисунок 4 - График зависимости размера случайной матрицы от времени выполнения алгоритма АДО МОД

Можно увидеть, что алгоритм АДО МОД выполняется гораздо быстрее, но он не даёт точного решения. Этот алгоритм можно использовать для поиска нижней границы для алгоритма Литтла, который выполняется медленнее, но даёт самое оптимальное решениею

#### Выводы.

В результате работы была написана программа, решающая поставленную задачу с использованием приближённого алгоритма АДО МОД и оптимального алгоритма Литтла. Программа была протестирована, результаты тестов совпали с ожидаемыми.

#### ПРИЛОЖЕНИЕ А

# ИСХОДНЫЙ КОД ПРОГРАММЫ

Название файла: ADO\_MOD\_algorithm.py

```
# import copy
import math
from MatrixCreator import MatrixCreator
from MatrixHandler import MatrixHandler
from Visualiser import Visualiser
class ADO MOD algorithm:
    def __init__(self, matrix: list[list[int]]) -> None:
        self.src matrix=copy.deepcopy(matrix)
        self.matrix=matrix
        self.ost=[]
    def prim(self, start: int) -> None:
        # будущее остовное дерево
        self.ost = [[0 for i in range(len(self.matrix))] for i in
  range(len(self.matrix))]
        visited = [start]
                                     #вершины, уже включенные в дерево
        weight = []
        while(len(visited) != len(self.matrix)):
            for row in self.ost:
                print(row)
            print("Включенные вершины:", *[x+1 for x in visited])
            min w = math.inf
            i, \bar{j} = 0, 0
            # проходим по всем вершинам остовного дерева
            for elem in visited:
                if min w > min(self.matrix[elem]):
                    print(self.matrix[elem])
                    # находим самое легкое ребро
                    min w = min(self.matrix[elem])
                    i = elem
                    j = self.matrix[elem].index(min w)
                    print("Найдена новая вершина для добавления:", j+1, " вес
  ребра = ", min w)
            if j not in visited:
                print("Добавляем вершину в МОД")
                weight.append(min w)
                visited.append(j)
                self.ost[i][j] = min w
                self.ost[j][i] = min w
            self.matrix[i][j] = math.inf
            print(f'Вычеркнем ребро \{i+1\} \{j+1\} из графа')
    #поиск в глубину
    def dfs(self, matr: list[list[int]], start: int, res: list[int]) -> None:
        for i, elem in enumerate(matr[start]):
            if i not in res:
                res.append(i)
                print("Текущий путь:", [x+1 for x in res])
                self.dfs(matr, i, res)
            if len(res) == len(matr):
                return
    def find res(self, start: int) -> list[int]:
        start=start-1
```

```
self.prim( start)
        way = [start]
        print("Запущен поиск в глубину")
        self.dfs(self.ost, start, way)
        i, j = 0, 1
        cost = 0
        while j < len(way):</pre>
            cost += self.src matrix[way[i]][way[j]]
            j += 1
        cost += self.src matrix[way[i]][way[0]]
        print("Полученный приближенный путь коммивояжера:", ' - '.join(str(x)
  for x in [i + 1 \text{ for } i \text{ in } way]))
        print("Его стоимость:", cost)
        return [x+1 for x in way ]
if __name__ == '__main__':
    [math.inf, 27, 43, 16, 30, 26],
        [7, math.inf, 16, 1, 30, 25],
        [20, 13, math.inf, 35, 5, 0],
        [21, 16, 25, math.inf, 18, 18],
        [12, 46, 27, 48, math.inf, 5],
        [23, 5, 5, 9, 5, math.inf]
    ]
    matrix=[[math.inf, 7, 2],
[3, math.inf, 6],
[7, 4, math.inf],]
   b=copy.deepcopy(matrix)
    #matrix=MatrixCreator().generate euclidean matrix(size=10,dimensions=10)
    #MatrixCreator().save matrix(matrix,"matrix.txt")
    #matrix=MatrixCreator().load matrix("matrix.txt")
    start = 2
    solution=ADO MOD algorithm(matrix).find res(start)
    Visualiser().visualise graph(b, solution) #endif
   Название файла: LittleAlgorithm.py
```

```
import copy
  import math
  import time
  from MatrixCreator import MatrixCreator
  from MatrixHandler import MatrixHandler
  from Visualiser import Visualiser
  class LittleAlgorithm:
      def __init__(self, matrix:list[list[int]])->None:
          self.matrix handler = MatrixHandler(matrix)
          self.best solution = {}
          self.min cost = math.inf
          self.tree data = []
      def answer(self, start: int) -> list[int]:
          next_node = self.best_solution[start]
          res = [start]
          while next node != start:
              res.append(next node)
              next node = self.best solution[next node]
          return res
```

```
def collect tree data(self, current cost: int, parent node: str,
step cost: float, i index: list[int],
                          j index: list[int], branching arc: tuple[int, int]
= None) -> str:
        j index shifted = [j + 1 for j in j index]
        header = " | " + " | ".join(map(str, j index shifted)) + " |"
        matrix rows = []
        for i, row in enumerate(self.matrix handler.matrix):
            row str = f"{i index[i]+1:2} | " + " | ".join(
                f''\{'\infty' \text{ if } x == \text{math.inf else } x:2\}'' \text{ for } x \text{ in row}
            ) + " | "
            matrix rows.append(row str)
        # Объединяем все строки
        matrix str = "\n".join([header] + matrix rows)
        node label = f"Matrix:\n{matrix str}\nCost: {current cost}"
        if branching arc:
            node label += f"\nBranching Arc: {branching arc}"
        node id = str(len(self.tree data))
        self.tree data.append(("node", node id, node label))
        if parent node is not None:
            self.tree data.append(("edge", parent node, node id, f"Cost:
{step cost}"))
        return node id
    def handle2x2(self, tmp solution: dict, current cost: int, i index:
list[int], j index: list[int]) -> None:
        for i in range(len(self.matrix handler)):
            for j in range(len(self.matrix handler)):
                if self.matrix handler[i][j] == math.inf:
                    # Вершина (і + 1) % 2 связывается с вершиной ј (другая
вершина в столбце).
                    tmp solution[i index[(i + 1) % 2] + 1] = j index[j] + 1
                    # Вершина і связывается с вершиной (ј + 1) % 2 (другая
вершина в строке).
                    tmp solution[i index[i] + 1] = j index[(j + 1) % 2] + 1
                    self.best solution = tmp solution
                    self.min cost = current cost
    def method Little(self, matrix: list[list], tmp solution: dict, cur cost:
int, i index: list[int],
                      j index: list[int], parent node: str = None,
branching arc: tuple[int, int] = None) -> None:
        self.matrix handler.matrix = matrix
        print("Матрица на текущем шаге")
        self.matrix handler.print matrix()
        step cost = self.matrix handler.reduct()
        print("Редуцированная матрица")
        self.matrix handler.print matrix()
        if step cost == -1:
            return
        current cost = cur cost + step cost
        node id = self.collect tree data(current cost, parent node,
step cost, i index, j index, branching arc)
        if current cost >= self.min cost:
            print("Текущая стоимость пути уже не будет выгоднее чем рекорд,
конец рекурсии", self.min cost)
```

```
return
        if len(self.matrix handler) == 2:
            print("Размерность матрицы = 2, конец этой ветки рекурсии")
            self.handle2x2(tmp solution,current cost,i index,j index)
            print("Найденное решение:", self.best solution)
            return
        i, j = self.matrix handler.find heavy zero()
        if i is None or j is None:
            return
       print("Начата левая ветвь:")
        new solution = tmp solution.copy()
        left matrix = copy.deepcopy(matrix)
        left_i_index = i_index[:]
        left_j_index = j_index[:]
        self.matrix handler.matrix = left matrix
        self.matrix handler.delete row column(i, j, new solution,
left_i_index, left_j_index)
        self.method Little(left matrix, new solution, current cost,
left i index, left j index, node id,
                           branching arc=(i index[i] + 1, j index[j] + 1))
       print("Начата правая ветвь:")
        matrix[i][j] = math.inf
        self.method Little(matrix, tmp solution, current cost, i index[:],
j index[:], node id,
                           branching arc=(i index[i] + 1, j_index[j] + 1))
if name == ' main ':
   start = 1
   a = [
        [math.inf, 25, 40, 31, 27],
        [5, math.inf, 17, 30, 25],
        [19, 15, math.inf, 6, 1],
        [9, 50, 24, math.inf, 6],
        [22, 8, 7, 10, math.inf]
    #a=MatrixCreator.load matrix(a,'matrix.txt')
   a=MatrixCreator().generate matrix(1,10,10,20,)
   b = copy.deepcopy(a)
   little algo = LittleAlgorithm(a)
   i index = [i for i in range(len(a))]
    j index = [j for j in range(len(a))]
   little algo.method Little(a, {}, 0, i index, j index)
   print("Лучший путь:", little algo.answer(start))
   print("Минимальная стоимость:", little algo.min cost)
   Visualiser().visualise solution tree(little algo.tree data)
   Visualiser().visualise graph(b,little algo.answer(start))
   Название файла: MatrixHandler.py
   import math
   class MatrixHandler:
       def init (self, matrix:list[list])->None:
           self.matrix = matrix
```

```
def len__(self)->int:
    return len(self.matrix)
def getitem (self, index:int)->None:
    if 0 <= index < len(self.matrix):</pre>
        return self.matrix[index]
    else:
        raise IndexError("Index out of range")
def print matrix(self)->None:
    for row in self.matrix:
        print(row)
def min except(self, lst:int, idx:int)->list:
    return min([x for i, x in enumerate(lst) if i != idx])
def reduct(self) ->int:
    d = 0
    # Редукция строк
    for i, row in enumerate(self.matrix):
        min row = min(row)
        if min row == math.inf:
            return -1
        # вычитаем из всех элементов строки минимальный
        self.matrix[i] = [elem - min row for elem in row]
        # добавляем к стоимости d
        d += min row
    # Редукция столбцов
    for i in range(len(self.matrix)):
        min column = min([row[i] for row in self.matrix])
        if min_column == math.inf:
            return -1
        for row in self.matrix:
            # вычитаем из всех элементов столбца минимальный
            row[i] -= min column
        # добавляем к стоимости d
        d += min column
    return d
def find heavy zero(self)->int:
```

```
d \max = 0
     res = None
      for i in range(len(self.matrix)):
          for j in range(len(self.matrix)):
              if self.matrix[i][j] == 0:
                  # находим сумму минимальных элементов
                  tmp = self.min except(self.matrix[i], j) +
self.min except([row[j] for row in self.matrix], i)
                  # если найденная сумма больше рекорда, перезаписываем
рекорд и координаты тяжелого нуля
                  if tmp > d max or not res:
                      d \max = tmp
                      res = (i, j)
     return res
 def find_longest_path(self, solution: dict, edge: tuple) ->list:
     start, end = edge
     path = []
      # Ищем путь в одну сторону (от start к end)
     current = start
     while current in solution.keys():
         path.append(solution[current])
         current = solution[current]
      # Ищем путь в другую сторону (от end к start)
     current = start
     path.insert(0, current)
     while current in solution.values():
         for key in solution.keys():
              if (solution[key] == current):
                  current=key
         path.insert(0, current)
     return path
 def forbid cycles(self, path: list, i index: list, j index: list) -
>None:
     if len(path) < 2:
         return
```

```
# Запрещаем ребро, которое замыкает цикл
              restore i = path[-1]
              restore j = path[0]
              print(f"Текущий путь содержащий удаляемое ребро: {path}")
              print(f"Запрещаем ребро[{restore i}, {restore j}]")
              if restore i-1 in i index and restore j-1 in j index:
                  i for inf = i index.index(restore i-1)
                  j for inf = j index.index(restore j-1)
                  self.matrix[i for inf][j for inf] = math.inf # заπрещаем
        движение по обратному ребру
         def delete row column(self, i:int, j:int, solution:dict, i index:list,
        j index:list) -> None:
              restore i = i index[i] # находим, каким вершинам графа
        соответствуют эти индексы
              restore j = j index[j]
              solution[restore i + 1] = restore j + 1 # обновляем решение
        path=self.find longest path(solution,(restore i+1,solution[restore i +
        1]))
              self.forbid cycles(path, i index, j index)
              # Удаляем строку и столбец
              i index.pop(i)
              j index.pop(j)
              self.matrix.pop(i) # удаляем строку
              for row in self.matrix:
                  row.pop(j) # удаляем столбец
     Название файла: Visualiser.py
from graphviz import Digraph
  import math
  class Visualiser:
      def visualise graph(self,adj matrix, highlight nodes=None):
          if highlight nodes is None:
              highlight nodes = []
          highlight edges = []
          for i in range (len (highlight nodes) - 1):
              highlight edges.append((highlight nodes[i], highlight nodes[i +
  11))
          highlight edges.append((highlight nodes[-1], highlight nodes[0]))
          dot = Digraph()
```

```
dot.attr(size="15,15",bgcolor="lightblue")
        dot.attr()
        # Добавление вершин
        for i in range(len(adj matrix)):
            dot.node(str(i + 1), str(i + 1), style="filled", fillcolor="green")
        # Добавление рёбер
        for i in range(len(adj matrix)):
            for j in range(len(adj matrix[i])):
                if adj matrix[i][j] != math.inf:
                    if^{-}(i + 1, j + 1) in highlight edges:
                        dot.edge(str(i + 1), str(j + 1),
label=str(adj matrix[i][j]), color="red", penwidth="2.0")
                    else:
                        dot.edge(str(i + 1), str(j + 1),
label=str(adj matrix[i][j]))
        dot.render('images/salesman way', format='png', cleanup=True)
    def visualise solution tree (self, tree data):
        graph = Digraph()
        graph.attr(size="50,50", bgcolor="lightblue")
        for item in tree data:
            if item[0] == "node":
                _, node_id, label = item
                graph.node(node id,
label, style="filled", fillcolor="lightgreen")
            elif item[0] == "edge":
                _, from_node, to node, label = item
                graph.edge(from node, to node, label)
        graph.render('images/Little tree', format='png', cleanup=True)
```

# Название файла: MatrixCreator.py

```
import math
import random
class MatrixCreator:
    def load matrix(self, filename:str):
        f = open(filename)
        matrix = []
        for line in f:
            tmp = line.split(' ')
            res = []
            for x in tmp:
                try:
                    res.append(int(x))
                except ValueError:
                    res.append(math.inf)
            matrix.append(res)
        f.close()
        return matrix
    def generate_matrix(self,sym:bool, size:int, min_val:int, max_val:int):
        matrix = [[0 for j in range(size)] for i in range(size)]
        if sym:
            for i in range(size):
                for j in range(i, size):
                    a = random.randint(min val, max val)
```

```
matrix[i][j] = a
                 matrix[j][i] = a
                  if i == j:
                     matrix[i][j] = math.inf
     else:
         for i in range(size):
             for j in range(size):
                  a = random.randint(min val, max val)
                 matrix[i][j] = a
                  if i == j:
                     matrix[i][j] = math.inf
     return matrix
 def generate euclidean matrix(self, size: int, dimensions: int = 2, min val:
int = 0, max val: int = \overline{10}):
      # Генерация случайных точек в п-мерном пространстве
     points = [[random.randint(min val, max val) for in range(dimensions)]
for in range(size)]
      # Создание матрицы расстояний
     matrix = [[0 for in range(size)] for in range(size)]
     for i in range(size):
         for j in range(size):
             if i == j:
                 matrix[i][j] = math.inf
             else:
                  # Вычисление евклидова расстояния между точками і и ј
                 distance = math.sqrt(sum((points[i][k] - points[j][k]) ** 2
for k in range(dimensions)))
                 matrix[i][j] = int(distance)
                 matrix[j][i] = int(distance) # Матрица симметрична
     return matrix
 def save matrix(self,matrix:list[list], filename:str):
     f = open(filename, 'w')
     for elem in matrix:
         string = ' '.join([str(x) for x in elem])
         f.write(string+'\n')
     f.close()
 name == ' main ':
 #matrix=MatrixCreator().generate matrix(False,5,2,11)
 #MatrixCreator().save matrix(matrix,"matr.txt")
 matrix=MatrixCreator().load matrix("matr.txt")
 print(matrix)
   Название файла: main.py
   import copy
   from MatrixCreator import MatrixCreator
   from LittleAlgorithm import LittleAlgorithm
   from ADO MOD algorithm import ADO MOD algorithm
   from Visualiser import Visualiser
   class Menu:
```

```
def init (self):
     self.matrix creator = MatrixCreator()
     self.src matrix=None
     self.matrix = None
 def display menu(self):
     print("1. Создать матрицу")
     print("2. Загрузить матрицу")
     print("3. Сохранить матрицу")
     print("4. Выбрать алгоритм (ADO MOD или Литтла)")
     print("5. Выход")
 def create matrix(self):
     sym = input("Симметричная матрица? (y/n): ").lower() == 'y'
     size = int(input("Введите размер матрицы: "))
     min val = int(input("Введите минимальное значение: "))
     max val = int(input("Введите максимальное значение: "))
     self.src matrix = self.matrix creator.generate matrix(sym, size,
min val, max val)
     print("Матрица создана:")
     self.print matrix()
 def load matrix(self):
     filename = input("Введите имя файла для загрузки: ")
     self.src matrix = self.matrix creator.load matrix(filename)
     print("Матрица загружена:")
     self.print matrix()
 def save matrix(self):
     if self.src matrix is None:
         print("Матрица не создана или не загружена.")
         return
     filename = input("Введите имя файла для сохранения: ")
     self.matrix_creator.save_matrix( self.src_matrix, filename)
     print(f"Матрица сохранена в файл {filename}.")
 def choose algorithm(self):
     if self.src matrix is None:
         print("Матрица не создана или не загружена.")
         return
     print("1. Алгоритм ADO MOD")
```

```
print("2. Алгоритм Литтла")
     self.matrix=copy.deepcopy(self.src matrix)
     choice = input("Выберите алгоритм: ")
     if choice == '1':
         start = int(input("Введите начальную вершину: "))
          solution = ADO MOD algorithm(self.matrix).find res(start)
         Visualiser().visualise graph(self.src matrix, solution)
     elif choice == '2':
         start = int(input("Введите начальную вершину: "))
         little algo = LittleAlgorithm(self.matrix)
         i index = [i for i in range(len(self.matrix))]
         j index = [j for j in range(len(self.matrix))]
         little algo.method Little(self.matrix, {}, 0, i index,
j index)
         print("Лучший путь:", little algo.answer(start))
         print("Минимальная стоимость:", little algo.min cost)
         Visualiser().visualise solution tree(little algo.tree data)
         Visualiser().visualise graph(self.src matrix,
little algo.answer(start))
     else:
         print("Неверный выбор.")
 def print matrix(self):
     for row in self.src matrix:
         print(row)
 def run(self):
     end=False
     while not end:
         self.display_menu()
         choice = input("Выберите действие: ")
         if choice == '1':
             self.create matrix()
         elif choice == '2':
             self.load matrix()
         elif choice == '3':
             self.save matrix()
         elif choice == '4':
              self.choose algorithm()
         elif choice == '5':
             print ("Выход из программы.")
```

```
end=True
else:
    print("Неверный выбор. Пожалуйста, выберите снова.")

if __name__ == '__main__':
    menu=Menu()
    menu.run()
```

## Название файла: benchmarking.py

```
import time
import matplotlib.pyplot as plt
from MatrixCreator import MatrixCreator
from ADO MOD algorithm import ADO MOD algorithm
from LittleAlgorithm import LittleAlgorithm
import matplotlib
matplotlib.use('TkAgg')
def test algorithm (matrix sizes, num tests per size):
    results = {}
    for size in matrix sizes:
        times = []
        for in range(num tests per size):
            matrix = MatrixCreator().generate matrix(0, size, 10, 20)
            little algo = LittleAlgorithm(matrix)
            i index = [i for i in range(size)]
            j index = [j for j in range(size)]
            start time = time.time()
            #ADO MOD algorithm(matrix).find res(1)
            #little algo.method Little(matrix, {}, 0, i index, j index)
            end time = time.time()
            times.append(end time - start time)
        avg time = sum(times) / num tests per size
        results[size] = avg time
        print(f"Size: {size}, Average Time: {avg time:.4f} seconds")
    return results
def plot results(results):
    sizes = list(results.keys())
    times = list(results.values())
    plt.figure(figsize=(12, 6))
    # График времени выполнения алгоритма
    plt.plot(sizes, times, marker='o', linestyle='-', color='b', label='Время
  выполнения алгоритма')
    plt.title('Зависимость времени выполнения от размера матрицы')
    plt.xlabel('Размер матрицы')
```

```
plt.ylabel('Время выполнения (секунды)')
plt.grid(True)
plt.legend()
plt.show()

if __name__ == '__main__':
    matrix_sizes = range(2, 20)  # Размеры матриц от 2 до 19
    num_tests_per_size = 50  # Количество тестов для каждого размера матрицы
    results = test_algorithm(matrix_sizes, num_tests_per_size)
    plot_results(results)
```