#### Министерство науки и высшего образования Российской Федерации



Калужский филиал

федерального государственного бюджетного образовательного учреждения высшего образования

«Московский государственный технический университет имени Н.Э. Баумана (национальный исследовательский университет)» (КФ МГТУ им. Н.Э. Баумана)

ФАКУЛЬТЕТ	ИУК «Информатика и управление»
КАФЕДРА	ИУК4 «Программное обеспечение ЭВМ,
информационн	ые технологии»

# Лабораторная работа №5 «Модели вычислительных алгоритмов»

ДИСЦИПЛИНА: «Моделирование»

Выполнил: студент гр. ИУК4-72Б		(	Сафронов Н.С.
	(подпись)		(Ф.И.О.)
Проверил:		_ ( _	Никитенко У.В.
	(подпись)		(Ф.И.О.)
Дата сдачи (защиты):			
Результаты сдачи (защиты):			
- Балльная	оценка:		
- Оценка:			

Калуга, 2023

**Цель работы:** изучение технологии математического моделирования вычислительных алгоритмов, моделирование вычислительного алгоритма для оценки его трудоемкости, реализация математической модели на ЭВМ.

### Постановка задачи

- 1. Построить по таблице 1, в соответствии с вариантом задания, граф алгоритма.
- 2. Построить математическую модель вычислительного процесса для оценки трудоемкости алгоритма по методу теории марковских цепей.
- 3. Построить математическую модель вычислительного процесса для оценки трудоемкости алгоритма сетевым методом.
- 4. Подготовить программу для расчета модельных характеристик трудоемкости на одном из языков высокого уровня.
- 5. Подготовить в объектно-ориентированной среде разработки интерактивную форму для управления работой программы и визуализации полученных результатов.

### Вариант 3

Таблица 1

### Вариант графа алгоритма

	P <sub>12</sub>	P <sub>13</sub>	P <sub>14</sub>	$P_{23}$	$P_{24}$	$P_{25}$	$P_{34}$	$P_{35}$	P <sub>36</sub>	P <sub>37</sub>	$P_{45}$
Вари	1.0			0.1	0.3	0.6			1.0		
ант 3	$P_{46}$	$P_{47}$	P <sub>56</sub>	P <sub>57</sub>	P <sub>61</sub>	P <sub>67</sub>	$P_{68}$	P <sub>71</sub>	P <sub>72</sub>	P <sub>78</sub>	P <sub>81</sub>
3	1.0		1.0		0.9	0.1					

Таблица 2

Тип и трудоёмкость операторов

Вариант 3	1	2	3	4	5	6	7	8
	120	120	150	200	300	600	300	-

где затемнённые ячейки — ячейки, которые являются операторами ввода/вывода.

# Ход выполнения работы

Оценка трудоёмкости алгоритма по методу теории марковских цепей

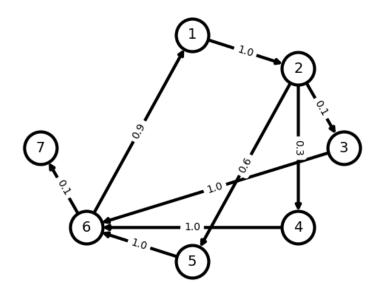


Рисунок 1 - Граф задания

Матрица		ности:	+	+	+	+	++
n1	n2			n5		n7	n8
0.0	1.0			0.0	0.0	0.0	0.0
0.0	0.0	0.1	0.3	0.6	0.0	0.0	0.0
0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	1.0	0.0	0.0
0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	1.0	0.0	0.0
0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	1.0	0.0	0.0
0.9	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.1	0.0
0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0
0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0
+							++

Рисунок 2 - Матрица смежности графа

			рица для				+	++
n	1	n2	n3	n4	n5	n6	n7	n8
-1	.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.9	0.0	0.0
1.0	9 j	-1.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0
0.0	9 j	0.1	-1.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0
0.0	9	0.3	0.0	-1.0	0.0	0.0	0.0	0.0
0.0	9	0.6	0.0	0.0	-1.0	0.0	0.0	0.0
0.0	9 j	0.0	1.0	1.0	1.0	-1.0	0.0	0.0
0.0	9 j	0.0	0.0	0.0	0.0	0.1	-1.0	0.0
0.0	9 j	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	-1.0
+	+		+	+	+	+	+	++

Рисунок 3 - Преобразованная матрица смежности для построения СЛАУ

```
Система линейных алгебраических уравнений:
-n1+0.9*n6 = -1
n1-n2 = 0
0.1*n2-n3 = 0
0.3*n2-n4 = 0
0.6*n2-n5 = 0
n3+n4+n5-n6 = 0
0.1*n6-n7 = 0
-n8 = 0
```

Рисунок 4 - Полученная СЛАУ

```
Решение СЛАУ:

n1 = 9.99999999999943

n2 = 9.99999999999941

n3 = 0.999999999999947

n4 = 2.999999999999813

n5 = 5.99999999999988

n6 = 9.9999999999994

n7 = 0.99999999999911

n8 = 0.0
```

Рисунок 5 - Решение полученной СЛАУ

```
Трудоёмкость по основным операторам составляет: 9900 операций 
Трудоёмкость по операторам ввода/вывода составляет: 1350 байт
```

Рисунок 6 - Результат вычисления трудоёмкости

# Оценка трудоёмкости алгоритма сетевым методом

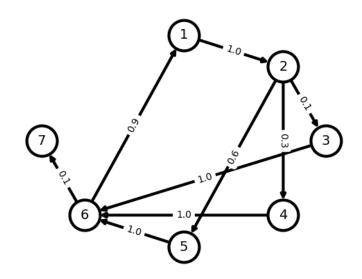


Рисунок 7 - Граф задания

Матрица	а смежн 	ности:	<b>.</b>	·	·	+	++
n1	n2	n3	n4	n5	n6	n7	n8
0.0	1.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0
0.0	0.0   0.0	0.1	0.3 0.0	0.6 0.0	0.0   1.0	0.0   0.0	0.0     0.0
0.0	0.0   0.0	0.0	0.0	0.0	1.0	0.0   0.0	0.0     0.0
0.9	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.1	0.0
0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0   0.0	0.0
+	+	+	+	+	+	+	++

Рисунок 8 - Матрица смежности графа

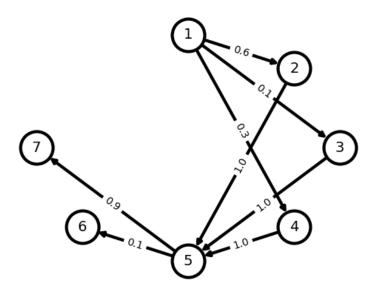


Рисунок 9 - Преобразованный граф

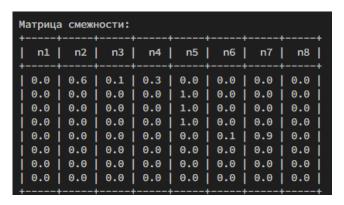


Рисунок 10 - Матрица смежности преобразованного графа

Трудоёмкость по основным операторам составляет: 9900 операций Трудоёмкость по операторам ввода/вывода составляет: 1350 байт

Рисунок 11 - Результат вычисления трудоёмкости

Полученные результаты вычислений при помощи метода теории марковских цепей, а также сетевым методом тождественны. Из этого можно сделать вывод, что результаты исчислений трудоёмкостей верны.

**Вывод:** в ходе выполнения лабораторной работы были сформированы практические навыки технологии математического моделирования вычислительных алгоритмов, моделирования вычислительного алгоритма для оценки его трудоемкости.

#### приложения

### Листинг программы

#### Задание 1

```
from prettytable import PrettyTable
import numpy as np
import networkx as nx
import matplotlib.pyplot as plt
class Matrix:
     NO WAY = 0.0
    SI\overline{Z}E = 8
    def __init__(self,
                  p12= NO WAY, p13= NO WAY, p14= NO WAY,
                  p23= NO WAY, p24= NO WAY, p25= NO WAY,
                  p34 = NO_WAY,
                                         p35= NO WAY,
                                                                p36= NO WAY,
p37 = NOWAY,
                  p45=__NO_WAY, p46=__NO_WAY, p47=__NO_WAY,
                  p56= NO WAY, p57= NO WAY,
                  p61= NO WAY, p67= NO WAY, p68= NO WAY,
                  p71= NO WAY, p72= NO WAY, p78= NO WAY,
                  p81=__NO_WAY):
        self. matrix = np.zeros((self. SIZE, self. SIZE))
         self._matrix[0, 1] = p12
        self._matrix[0, 2] = p13
        self._matrix[0, 3] = p14
        self.__matrix[1, 2] = p23
        self. matrix[1, 3] = p24
        self. matrix[1, 4] = p25
        self. matrix[2, 3] = p34
        self. \underline{\underline{\phantom{a}}} matrix[2, 4] = p35
        self.__matrix[2, 5] = p36
        self. matrix[2, 6] = p37
        self. matrix[3, 4] = p45
        self. \underline{\underline{\phantom{a}}} matrix[3, 5] = p46
        self.__matrix[3, 6] = p47
        self. matrix[4, 5] = p56
        self. matrix[4, 6] = p57
        self._matrix[5, 0] = p61
        self. \underline{\underline{\phantom{a}}} matrix[5, 6] = p67
        self.__matrix[5, 7] = p68
        self. _{matrix[6, 0]} = p71
        self. matrix[6, 1] = p72
        self. \underline{\underline{\phantom{a}}} matrix[6, 7] = p78
         self. matrix[7, 0] = p81
    def print matrix base(self):
        names = []
         table = PrettyTable()
         for i in range(self.__SIZE):
             table.add row(self. matrix[i])
             names.append("n" + str(i + 1))
```

```
table.field names = names
        print ("Матрица смежности:")
        print(table)
        print()
    def print matrix modav(self):
        names = []
        table = PrettyTable()
        matrix = self.__matrix.transpose().copy()
        for i in range(self. SIZE):
            matrix[i, i] = -1.0
        for i in range(self. SIZE):
            table.add row(matrix[i])
            names.append("n" + str(i + 1))
        table.field names = names
        print ("Изменённая матрица для построения СЛАУ:")
        print(table)
        print()
    def generate slau matrix(self):
        matrix transpose = self. matrix.transpose()
        for i in range (self. SI\overline{ZE}):
            matrix_transpose[i, i] = -1.0
        matrix = [[str()] * self. SIZE for i in range(self. SIZE)]
        for i in range(self. SIZE):
            for j in range (self. SIZE):
                if matrix_transpose[i, j] != self. NO WAY:
                    matrix[i][j] = str(matrix_transpose[i, j]) + "*n"
+ str(j + 1)
                else:
                    matrix[i][j] = ""
        return matrix
    def generate slau(self):
        matrix = self. generate slau matrix()
        slau = []
        for i in range(self. SIZE):
            slau.append("+".join(matrix[i]).replace("+++++++",
"++++++").replace("++++++", "+++++") \
                        .replace("+++++",
                                             "+++++").replace("+++++",
"++++").replace("++++", "+++") \
                        .replace("+++",
                                                     "++").replace("++",
"+").replace("+-", "-").replace("1.0", "") \
                        .replace("-*",
                                                      "-").replace("+*",
"+").removeprefix("+").removesuffix("+").removeprefix("*"))
        slau[0] += " = -1"
        for i in range(self. SIZE - 1):
            slau[i + 1] += " = 0"
        return slau
    def print slau(self):
        slau = self. generate slau()
        print ("Система линейных алгебраических уравнений:")
        for i in range(len(slau)):
            print(slau[i])
        print()
```

```
def solve slau(self):
       matrix = self. matrix.transpose()
       for i in range(self. SIZE):
           matrix[i, i] = -1.0
       vector = [-1.0]
       for i in range(self. SIZE - 1):
           vector.append(0.0)
       vector = np.array(vector)
       answer = np.linalg.lstsq(matrix, vector, rcond=None)
       return answer[0]
   def print sovle(self):
       sovle = self. solve slau()
       print("Решение СЛАУ:")
       for i in range(len(sovle)):
           print("n" + str(i + 1) + " = " + str(sovle[i]))
       print()
         get laboriousness(self, k1=0.0, k2=0.0, k3=0.0, k4=0.0,
k5=0.0, k6=0.0, k7=0.0, k8=0.0):
       sovle = self. solve slau()
       k = np.array((k1, k2, k3, k4, k5, k6, k7, k8))
       sum = 0.0
       for i in range(len(k)):
           sum += k[i] * sovle[i]
       return sum
   def print laboriousness base(self, k1=0.0, k2=0.0, k3=0.0, k4=0.0,
k5=0.0, k6=0.0, k7=0.0, k8=0.0):
       sum = self. get laboriousness(k1, k2, k3, k4, k5, k6, k7, k8)
       print("Трудоёмкость по основным операторам составляет: " +
str(round(sum)) + " операций")
       print()
   def print laboriousness io(self, k1=0.0, k2=0.0, k3=0.0, k4=0.0,
k5=0.0, k6=0.0, k7=0.0, k8=0.0):
       sum = self. get laboriousness(k1, k2, k3, k4, k5, k6, k7, k8)
       print("Трудоёмкость по операторам ввода/вывода составляет: " +
str(round(sum)) + " байт")
       print()
   def print_graph(self):
       G = nx.DiGraph()
       for i in range(self._ SIZE):
            for j in range(self. SIZE):
                if self.__matrix[i, j] != self.__NO_WAY:
                   G.add edge(i + 1, j + 1, weight=self. matrix[i,
j])
       options = {
           "font size": 14,
           "node size": 1000,
           "node color": "white",
            "edgecolors": "black",
            "linewidths": 3,
           "width": 3,
        }
```

```
pos = \{1: (0.0, 1.0), 2: (0.7, 0.7), 3: (1.0, 0.0), 4: (0.7, -
0.7),
               5: (0.0, -1.0), 6: (-0.7, -0.7), 7: (-1.0, 0.0), 8: (-
0.7, 0.7)
        nx.draw networkx(G, pos, **options)
        edges = list(G.edges.data("weight"))
        edge labels = dict()
        for i in range(len(edges)):
            edge labels.update({(edges[i][0],
                                                          edges[i][1]):
edges[i][2]})
        nx.draw networkx edge labels(G, pos, edge labels=edge labels)
        plt.axis("off")
        plt.show()
if name == ' main ':
    m = Matrix(p12=1.0, p23=0.1, p24=0.3, p25=0.6, p36=1.0, p46=1.0,
p56=1.0, p61=0.9, p67=0.1)
    m.print matrix base()
    m.print matrix modav()
    m.print graph()
    m.print slau()
    m.print_sovle()
    m.print laboriousness base (k1=120, k4=200, k5=300, k6=600, k7=300)
    m.print laboriousness io(k2=120, k3=150)
     Задание 2
from prettytable import PrettyTable
import networkx as nx
import matplotlib.pyplot as plt
import numpy as np
class Matrix:
    _{\rm NO}_{\rm WAY} = 0.0
    \overline{SIZE} = 8
    def init (self,
                 p12=__NO_WAY, p13=__NO_WAY, p14=__NO_WAY,
                 p23= NO WAY, p24= NO WAY, p25= NO WAY,
                 p34 = NOWAY,
                                     p35= NO WAY,
                                                         p36= NO WAY,
p37 = NO WAY,
                p45= NO WAY, p46= NO WAY, p47= NO WAY,
                 p56=__NO_WAY, p57=__NO_WAY,
                 p61= NO WAY, p67= NO WAY, p68= NO WAY,
                p71= NO WAY, p72= NO WAY, p78= NO WAY,
                p81 = NO WAY):
        self.__matrix = np.zeros((self.__SIZE, self.__SIZE))
        self.\_matrix[0, 1] = p12
        self._matrix[0, 2] = p13
        self._matrix[0, 3] = p14
        self. matrix[1, 2] = p23
        self.\_matrix[1, 3] = p24
        self._matrix[1, 4] = p25
        self._matrix[2, 3] = p34
        self. matrix[2, 4] = p35
```

```
self. matrix[2, 5] = p36
        self._matrix[2, 6] = p37
        self. matrix[3, 4] = p45
        self. \underline{\underline{\phantom{a}}} matrix[3, 5] = p46
        self.__matrix[3, 6] = p47
        self. matrix[4, 5] = p56
        self. matrix[4, 6] = p57
        self._matrix[5, 0] = p61
        self. _{\text{matrix}[5, 6]} = p67
        self. matrix[5, 7] = p68
        self._matrix[6, 0] = p71
        self. matrix[6, 1] = p72
        self. \underline{\underline{\phantom{a}}} matrix [6, 7] = p78
        self.__matrix[7, 0] = p81
        self._G = nx.DiGraph()
        self. removed edge weight = 0.0
        self.__map = {}
for i in range(self.__SIZE):
             for j in range(self. SIZE):
                 if self.__matrix[i, j] != self.__NO_WAY:
                     self. G.add edge(i
                                                             j
                                             +
                                                                          1,
weight=self. matrix[i, j])
    def print matrix(self):
        names = []
        table = PrettyTable()
        for i in range(self. SIZE):
             table.add row(self. matrix[i])
             names.append("n" + str(i + 1))
        table.field names = names
        print("Матрица смежности:")
        print(table)
        print()
    def print graph(self):
        options = {
             "font size": 14,
             "node size": 1000,
             "node color": "white",
             "edgecolors": "black",
             "linewidths": 3,
             "width": 3,
        pos = \{1: (0.0, 1.0), 2: (0.7, 0.7), 3: (1.0, 0.0), 4: (0.7, -
0.7),
                5: (0.0, -1.0), 6: (-0.7, -0.7), 7: (-1.0, 0.0), 8: (-
0.7, 0.7)}
        nx.draw networkx(self. G, pos, **options)
        edges = list(self. G.edges.data("weight"))
        edge labels = dict()
        for i in range(len(edges)):
             edge labels.update({(edges[i][0],
                                                             edges[i][1]):
edges[i][2]})
        nx.draw_networkx_edge_labels(self. G,
                                                                        pos,
edge_labels=edge_labels)
        plt.axis("off")
        plt.show()
```

```
self. map = map
              G = nx.relabel nodes(self. G, self. map)
        for edge in nx.edges(self. G).data("weight"):
            G = self. G.copy()
            G.remove edge(edge[0], edge[1])
            if len(list(nx.simple cycles(G))) == 0:
                self._G = G
                self. removed edge weight = edge[2]
                break
        edges = list(self. G.edges.data("weight"))
        for i in range(self. SIZE):
            for j in range(self. SIZE):
                self. matrix[i, \overline{j}] = 0.0
        for edge in edges:
            self. matrix[edge[0] - 1, edge[1] - 1] = edge[2]
    def find n(self):
        n = np.zeros(self. SIZE)
        n[0] = 1.0
        for i in range(1, self. SIZE):
            sum = 0.0
            for j in range(self. SIZE):
                sum += self. matrix[j, i] * n[j]
            n[i] = sum
        return n
         get laboriousness(self, k1=0.0, k2=0.0, k3=0.0, k4=0.0,
k5=0.0, k6=0.0, k7=0.0, k8=0.0):
        k \text{ base} = np.array((k1, k2, k3, k4, k5, k6, k7, k8))
        k mapped = k base.copy()
        for key in self. map:
            k \text{ mapped[self. map[key] - 1]} = k \text{ base[key - 1]}
        k mapped = np.array(k mapped)
        sum = 0.0
        n = self. find n()
        p = 1.0
        for i in range(self. SIZE - 1, 0, -1):
            if n[i] != 0.0:
                p = n[i]
                n[i] = 1.0
                break
        for i in range(len(k mapped)):
            sum += k_mapped[i] * n[i]
        sum /= (1.0 - (p * self. removed edge weight))
        return sum
    def print laboriousness base(self, k1=0.0, k2=0.0, k3=0.0, k4=0.0,
k5=0.0, k6=0.0, k7=0.0, k8=0.0):
        sum = self. get laboriousness(k1, k2, k3, k4, k5, k6, k7, k8)
        print("Трудоёмкость по основным операторам составляет: " +
str(round(sum)) + " операций")
        print()
    def print laboriousness io(self, k1=0.0, k2=0.0, k3=0.0, k4=0.0,
k5=0.0, k6=0.0, k7=0.0, k8=0.0):
```

def refactory graph(self, map):

```
sum = self.__get_laboriousness(k1, k2, k3, k4, k5, k6, k7, k8)
    print("Трудоёмкость по операторам ввода/вывода составляет: " +
str(round(sum)) + "байт")
    print()

if __name__ == '__main__':
    m = Matrix(p12=1.0, p23=0.1, p24=0.3, p25=0.6, p36=1.0, p46=1.0,
p56=1.0, p61=0.9, p67=0.1)
    m.print_graph()
    m.print_matrix()
    map = {2: 1, 5: 2, 6: 5, 7: 6, 1: 7}
    m.refactory_graph(map)
    m.print_graph()
    m.print_graph()
    m.print_matrix()
    m.print_laboriousness_base(k1=120, k4=200, k5=300, k6=600, k7=300)
    m.print_laboriousness_io(k2=120, k3=150)
```