



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 (ИУ)»

КАФЕДРА «Программное обеспечение ЭВМ и информационные технологии (ИУ7)»

## ОТЧЕТ

по Лабораторной работе №2  
по курсу «Моделирование»  
на тему: «Марковские процессы»

Студент ИУ7-73Б  
(Группа)

\_\_\_\_\_  
(Подпись, дата)

К.Э. Ковалец  
(И. О. Фамилия)

Преподаватель

\_\_\_\_\_  
(Подпись, дата)

И.В. Рудаков  
(И. О. Фамилия)

2022 г.

# Содержание

<b>1</b>	<b>Задание</b>	<b>3</b>
<b>2</b>	<b>Теоретическая часть</b>	<b>4</b>
2.1	Марковский процесс . . . . .	4
2.2	Предельная вероятность . . . . .	4
2.3	Точки стабилизации состояния системы . . . . .	4
<b>3</b>	<b>Результаты работы</b>	<b>5</b>
3.1	Листинги программы . . . . .	5
3.2	Демонстрация работы программы . . . . .	8

# 1 Задание

Разработать графический интерфейс, который позволяет по заданной матрице интенсивностей перехода состояний определить время пребывания системы в каждом состоянии в установившемся режиме работы системы. Для каждого состояния также требуется рассчитать предельную вероятность. Количество состояний не более десяти.

## 2 Теоретическая часть

### 2.1 Марковский процесс

Случайный процесс называется марковским процессом, если для каждого момента времени  $t$  вероятность любого состояния системы в будущем зависит только от ее состояния в настоящем и не зависит от того, как система пришла в это состояние.

### 2.2 Предельная вероятность

Для определения предельной вероятности необходимо решить систему уравнений Колмагорва, в которой все производные приравняются к нулю, а одно из уравнений заменяется на условие нормировки:

$$\sum_{j=1}^n p_j(t) = 1. \quad (2.1)$$

### 2.3 Точки стабилизации состояния системы

Для определения точек стабилизации состояния системы нужно определить вероятности нахождения в определённых состояниях с некоторым малым шагом  $\Delta t$ . В тот момент, когда разница между вычисленной на данном шаге вероятностью и предельной вероятности будет достаточно мала ( $< EPS$ ), то точка стабилизации считается найденной.

## 3 Результаты работы

### 3.1 Листинги программы

В листинге 3.1 представлен класс *MarkovChains*, отвечающий за определение времени пребывания системы в каждом состоянии в установившемся режиме работы системы и за расчет предельных вероятностей.

Листинг 3.1 — class MarkovChains

```
1  import numpy as np
2  from scipy.integrate import odeint
3  import matplotlib.pyplot as plt
4
5  EPS = 1e-3
6
7
8  class MarkovChains():
9      matrix: list
10     matrixSize: int
11
12     initProbs: list
13     dt: float
14
15
16     def __init__(self, matrix: int, matrixSize: int, dt: float):
17         self.matrix = matrix
18         self.matrixSize = matrixSize
19         self.initProbs = self.createInitProbabilities(matrixSize)
20         self.dt = dt
21
22
23     def createInitProbabilities(self, arraySize):
24         return [1 if i == 0 else 0 for i in range(arraySize)]
25
26
27     def getProbabilities(self):
28         freeMembers = [0 for _ in range(self.matrixSize - 1)]
29         freeMembers.append(1)
30
31         matrixCoeffs = [
32             [
33                 -sum(self.matrix[i]) + self.matrix[i][j] if j == i else
34                 ↪ self.matrix[j][i]
35                 for j in range(self.matrixSize)
36             ]
```

```

36         for i in range(self.matrixSize - 1)
37     ]
38     matrixCoeffs.append([1 for _ in range(self.matrixSize)])
39
40     # Стабильное состояние
41     probsSteady = np.linalg.solve(matrixCoeffs, freeMembers)
42
43     return probsSteady
44
45
46 def solveOde(self, initProbs: list, _, matrixCoeffs: list):
47     dydt = [0 for _ in range(self.matrixSize)]
48
49     for i in range(self.matrixSize):
50         dydt[i] = sum(initProbs[j] * matrixCoeffs[i][j]
51                       for j in range(self.matrixSize))
52
53     return dydt
54
55
56 def getTimes(self, probsSteady: list, buildGraph: bool):
57     matrixCoeffs = [
58         [
59             -sum(self.matrix[i]) + self.matrix[i][j] if j == i else
60             ↪ self.matrix[j][i]
61             for j in range(self.matrixSize)
62         ]
63         for i in range(self.matrixSize)
64     ]
65
66     times = np.arange(0, 20, self.dt)
67
68     resOde = odeint(self.solveOde, self.initProbs, times, args=(matrixCoeffs,))
69     resOde = np.transpose(resOde)
70
71     timesSteady = list()
72
73     for i in range(self.matrixSize):
74         if buildGraph:
75             plt.plot(times, resOde[i], label = "p{}".format(i))
76
77         for j in range(len(resOde[i]) - 1, -1, -1):
78             if abs(probsSteady[i] - resOde[i][j]) > EPS:
79                 # Времена достижения стабильного состояния
80                 timesSteady.append(times[j])
81                 break

```

```
82         if buildGraph:
83             plt.legend()
84             plt.grid()
85             plt.show()
86
87         return timesSteady
88
89
90     def solve(self, buildGraph: bool):
91         probsSteady = self.getProbabilities()
92         timesSteady = self.getTimes(probsSteady, buildGraph)
93
94         return [probsSteady, timesSteady]
```

## 3.2 Демонстрация работы программы

На рисунках 3.1 - 3.4 представлены примеры работы программы.

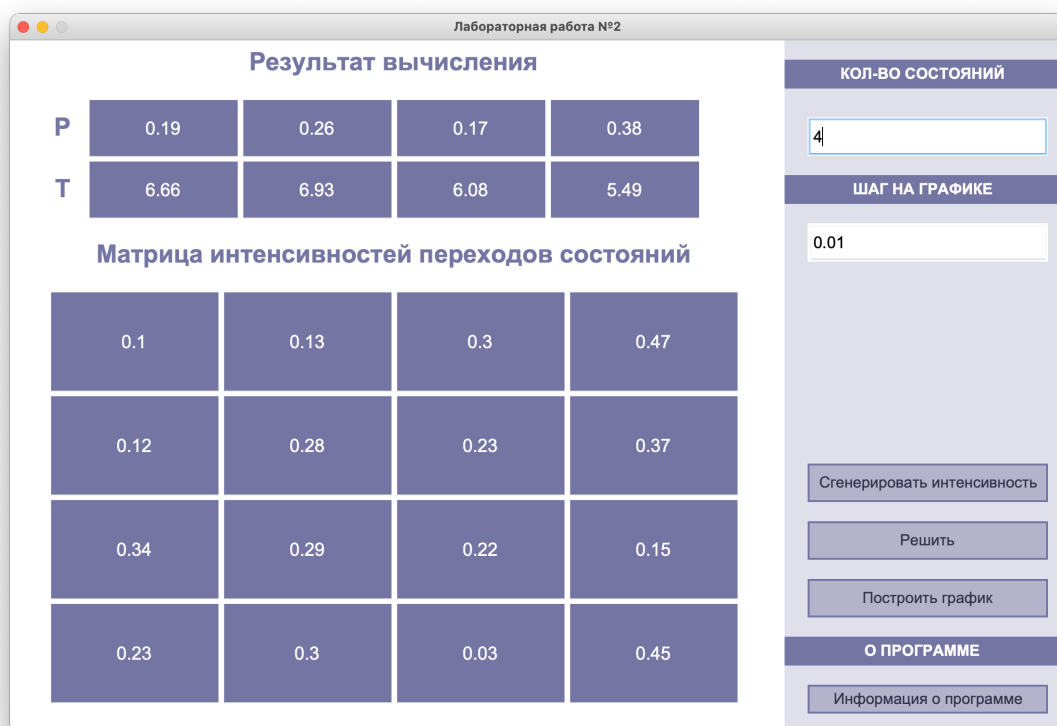


Рисунок 3.1 – Система из 4 состояний

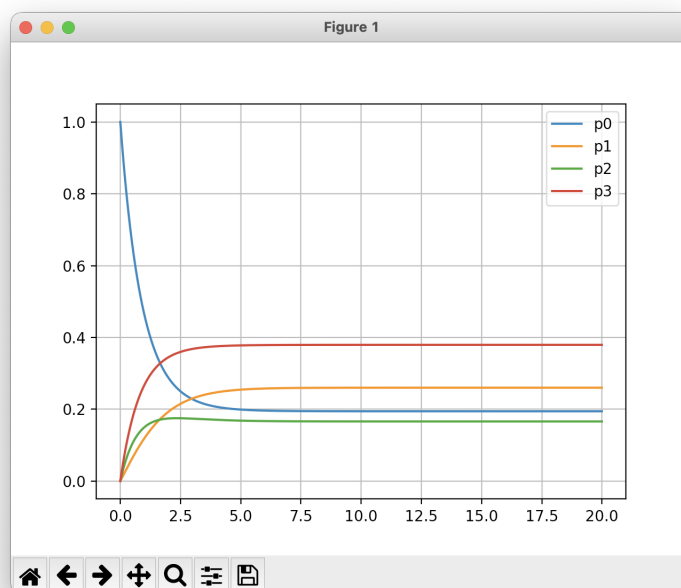


Рисунок 3.2 – График вероятности от времени для системы из 4 состояний



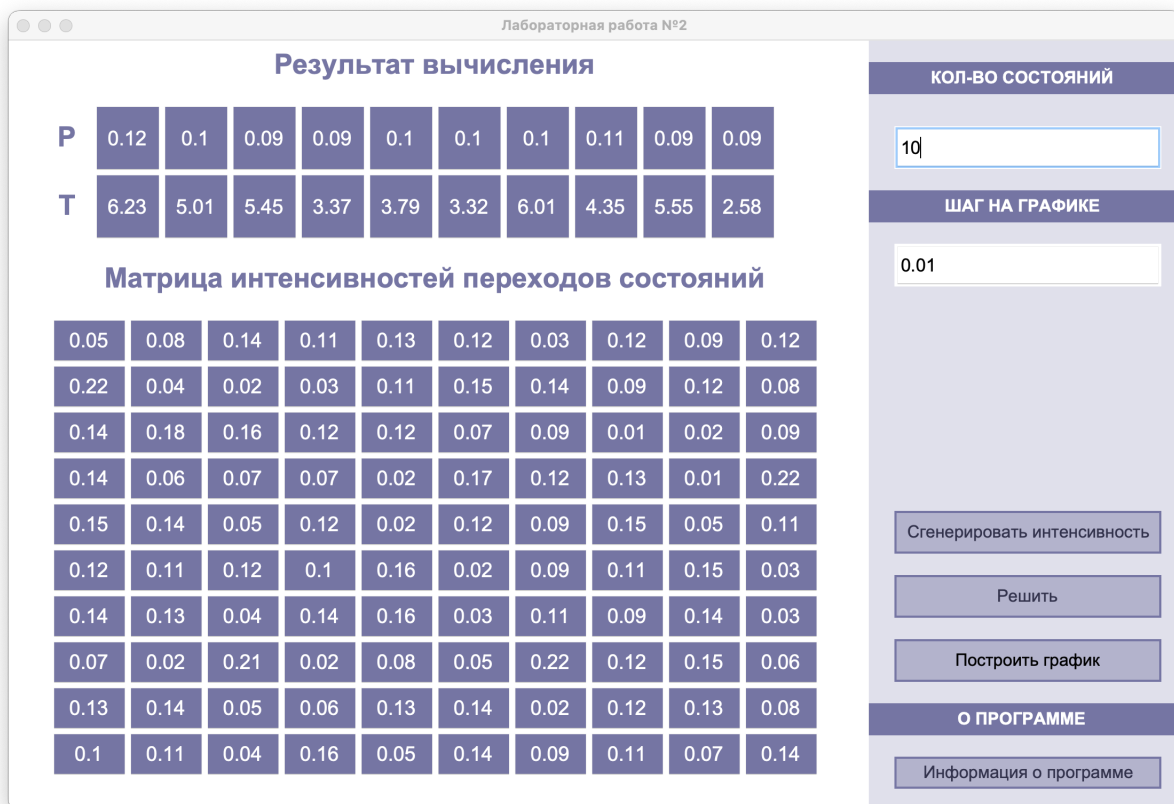


Рисунок 3.3 – Система из 10 состояний

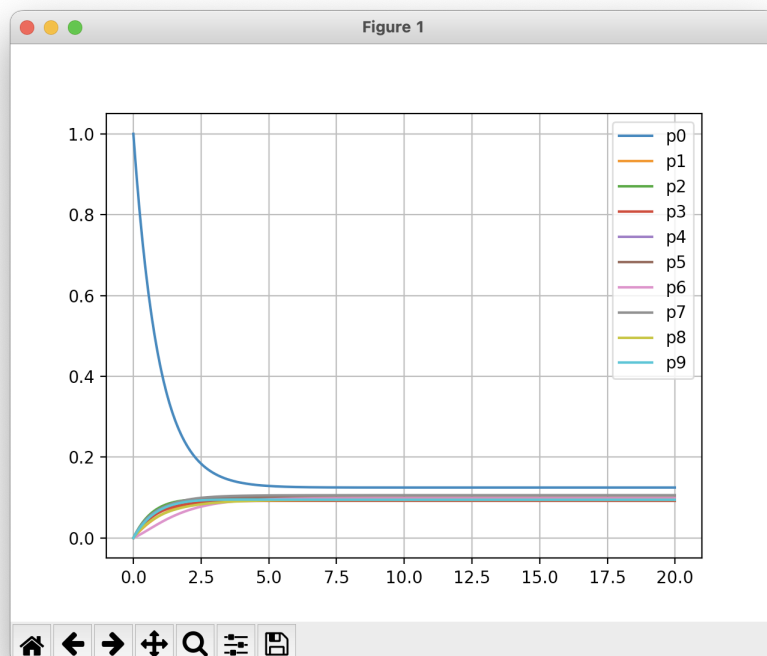


Рисунок 3.4 – График вероятности от времени для системы из 10 состояний