



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

Студент	<u>ИУ7-73Б</u>	_____	<u>Лагутин Д. В.</u>
	(Группа)	(Подпись, дата)	(Фамилия И. О.)
Преподаватель		_____	<u>Рудаков И. В.</u>
		(Подпись, дата)	(Фамилия И. О.)

Цель работы

Целью работы является реализация программы для определения среднего относительного времени пребывания сложной системы в предельном стационарном состоянии.

Интенсивность переходов из состояния в состояние задается в виде матрицы.

Марковский процесс

Случайный процесс, протекающий в некоторой системе S , называется марковским, если для каждого момента времени вероятность любого состояния системы в будущем зависит только от ее состояния в настоящем времени и не зависит от того, когда и каким образом система пришла в это состояние, то есть не зависит от предыстории.

Для марковской модели составляются уравнения Колмогорова, имеющие вид

$$F(P'_i(t), P_i(t), \lambda) = 0, \quad i = \overline{1, N}, \quad (1)$$

где N — число состояний системы, $P_i(t)$ — вероятность нахождения системы в состоянии i в момент времени t , $P'_i(t)$ — ее производная, λ — вектор коэффициентов, показывающий скорость перехода между состояниями (интенсивность).

Так как стационарное состояние системы характеризуется постоянством системы, то для $\forall i = \overline{1, N}, P_i(t) = 0$. Полученная система, вместе с уравнением нормировки $\sum_{i=1}^N P_i(t) = 1$, может быть использована для определения предельных вероятностей, которые показывают среднее относительное время пребывания системы в соответствующем состоянии.

Общие правила вывода

- 1) В левой части каждого уравнения стоит производная вероятности состояния.
- 2) Правая часть содержит столько членов, сколько стрелок связано с этим состоянием; если стрелка направлена из состояния соответствующий член имеет знак «-», если в состояние — знак «+».
- 3) Каждый член равен плотности вероятности перехода (интенсивности), соответствующей данной стрелке, умноженной на вероятность того состояния, из которого исходит стрелка.

То есть строится система уравнений, которые имеют вид:

$$P'_i(t) = \sum_{j=1}^N \lambda_{ji} P_j(t) - P_i(t) \sum_{j=1}^N \lambda_{ij}, \quad i = \overline{1, N},$$

где λ_{ij} — интенсивность перехода системы из i -ого состояния в j -ое.

Нахождение точки стабилизации

Полученная система

$$\begin{cases} P'_1(t) = \sum_{j=1}^N \lambda_{j1} P_j(t) - P_1(t) \sum_{j=1}^N \lambda_{1j} \\ \dots \\ P'_N(t) = \sum_{j=1}^N \lambda_{jN} P_j(t) - P_N(t) \sum_{j=1}^N \lambda_{Nj} \end{cases}$$

является однородной системой линейных дифференциальных уравнений с постоянными коэффициентами и имеет общее решение вида

$$\begin{pmatrix} P_1(t) \\ \dots \\ P_N(t) \end{pmatrix} = \sum_{i=1}^N e^{k_i t} E_i,$$

где E_i — собственные векторы матрицы системы уравнений

$$A = \begin{pmatrix} -\sum_{i=1}^N \lambda_{1i} & \lambda_{21} & \dots & \lambda_{N1} \\ \lambda_{12} & -\sum_{i=1}^N \lambda_{2i} & \dots & \lambda_{N2} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \lambda_{1N} & \lambda_{2N} & \dots & -\sum_{i=1}^N \lambda_{Ni} \end{pmatrix},$$

а k_i — соответствующие собственные значения, которые могут быть найдены с использованием характеристического уравнения $|A - kE| = 0$.

Так как предельные вероятности достигаются при $t \rightarrow \infty$, то время стабилизации необходимо искать с некоторой окрестности

$$t_{\text{ст}} = \min(\{k \in \mathbb{R} : k \geq 0, |P'(k)| < \varepsilon\}).$$

Текст программы

Листинг 1 – Нахождение предельных вероятностей

```
1 import sys
2 import scipy
3
4 def solve(table : list[list[float]]) -> list[float]:
5     matrix = []
6     rs = [0 for _ in table]
7     for i, line in enumerate(table[:-1]):
8         matrix.append([table[j][i]
```

```

9             for j
10                 in range(len(table)))]
11         matrix[i][i] -= sum(line)
12     matrix.append([1 for _ in table])
13     rs[-1] = 1
14     return scipy.linalg.solve(matrix, rs)
15
16 class Derivative:
17     def __init__(self, table : list[list[float]],
18                 state : int):
19         self._lambda = [table[i][state]
20                         for i
21                         in range(len(table))]
22         self._sum_out = -sum(table[state])
23         self._state = state
24     def __call__(self, probabilities : list[float]) -> float:
25         return sum(map(lambda x, y: x * y,
26                       probabilities, self._lambda)) \
27                + self._sum_out * probabilities[self._state]
28
29 def check(derivatives : list[float], time : float,
30          limit : float, eps : float,
31          times : list[float]) -> bool:
32     if (0 <= limit):
33         return time < limit + sys.float_info.epsilon
34     out : bool = False
35     for i, derivative in enumerate(derivatives):
36         if (eps < abs(derivative)):
37             out = True
38             if (0 <= times[i]):
39                 times[i] = -1
40             elif (0 > times[i]):
41                 times[i] = time
42     return out
43
44 def simulate(table : list[list[float]], step : float,
45            initial_state : int=0, limit : float=-1,
46            eps : float=sys.float_info.epsilon)
47     -> tuple[list[list[float]], list[float]]:
48     probabilities : list[list[float]] = \
49         [[1 if initial_state == i else 0

```

```

50         for i in range(len(table))]]
51     current : list[float] = probabilities[0]
52     times : list[float] = [-1 for _ in range(len(table))]
53     time : float = 0
54     run : bool = True
55     derivative_functions = [Derivative(table, i)
56                             for i in range(len(table))]
57     while run:
58         time += step
59         derivatives = list(map(lambda x : x(current),
60                               derivative_functions))
61         current = list(map(lambda x, y: x + y * step,
62                             current, derivatives))
63         probabilities.append(current)
64         run = check(derivatives, time, limit, eps, times)
65     return probabilities, times

```

Результаты работы

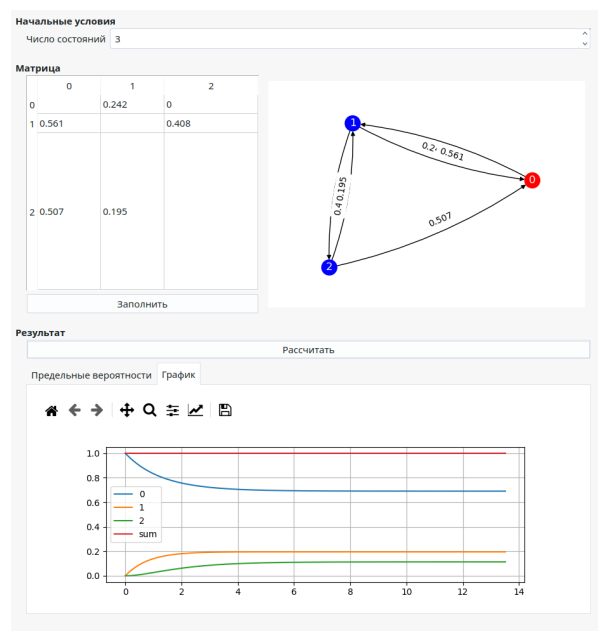
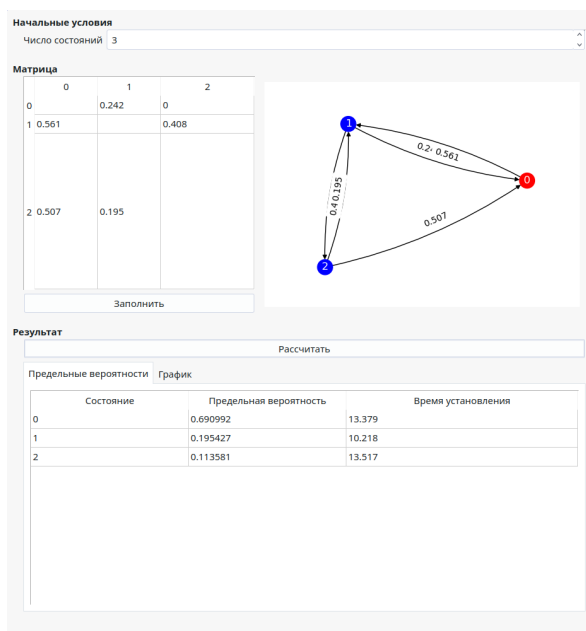


Рисунок 1 – Результаты работы программы для системы из трех состояний

Вывод

В ходе выполнения лабораторной работы была разработана программа, позволяющая определять среднее относительное время пребывания сложной системы в предельном стационарном состоянии.