

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 ИУ «Информатика и системы управления»

КАФЕДРА ИУ-7 «Программное обеспечение эвм и информационные технологии»

ОТЧЕТ

По лабораторной работе №2
«Марковские процессы»
По курсу «Моделирование»

Студент Группа Преподаватель Т. А. Казаева ИУ7-76Б И. В. Рудаков

1. Задание

Для сложной системы S, имеющей не более 10 состояний, определить время нахождения системы в предельных состояниях, то есть при установившемся режиме работы.

2. Математическая формализация

Для математической формализации функционирования устройств процесс в котором развивается в форме случайного процесса может быть с успехом применен аппарат из теории вероятностей (теории массового обсуживания) для так называемых марковских случайных процессов.

Случайный процесс протекающий в некоторой системе S, называют марковским если он обладает следующим свойством:

для каждого момента времени вероятность любого состояния в будущем зависит только от его состояния в настоящем и не зависит от того, когда и каким образом система пришла в это состояние.

Решив уравнение Колмогорова, определить вероятность нахождения системы в этом состоянии. Уравнение Колмогорова в общем виде можно представить следующим образом (2.1):

$$F = (p'(t), P(t), \Lambda) = 0,$$
 (2.1)

Где Λ — это коэффициенты.

Уравнение Колмогорова строится по следующим правилам:

- в левой части каждого уравнения стоит производная вероятности состояния, а правая часть содержит столько членов сколько стрелок связано с этим состоянием. Если стрелка направлена из состояния - знак минус, если в состояние - знак плюс;
- каждый член равен произведению плотности вероятности перехода (интенсивность) соответствующей данной стрелке, умноженной на вероятность того состояния из которого исходит стрелка.

Для получения предельных вероятностей, то есть вероятностей в стационарном режиме работы при $t \to \inf$, необходимо приравнять левые части уравнений к нулю. Получается система линейных уравнений. Необходимо соблюдение условия нормировки: (2.2):

$$\sum_{i}^{n} p_i = 1 \tag{2.2}$$

3. Результат

На рисунке 3.1 представлен графический интерфейс приложения.

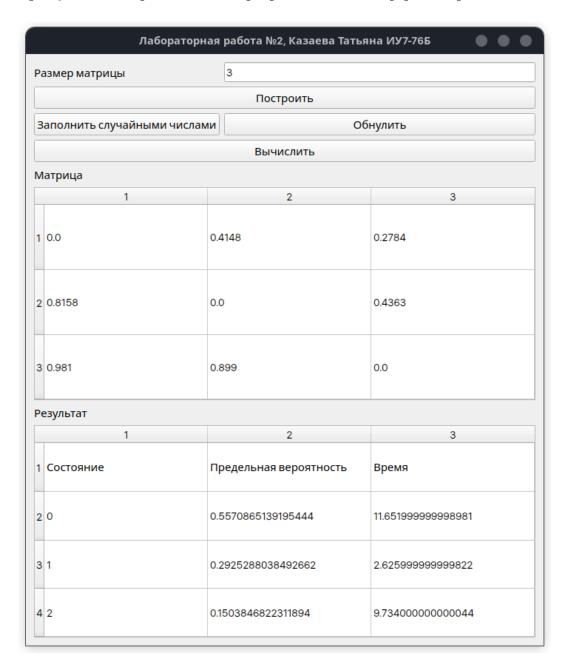


Рис. 3.1: Графический интерфейс приложения

Пользователь может как редактировать матрицу вручную, так и заполнить её случайными числами, нажав на соответствующую кнопку. Также пользователь может заполнить таблицу нулями, нажав на кнопку «занулить».

4. ПРОГРАММНЫЙ КОД

Для реализации программы был выбран язык Python.

Листинг 4.1: Класс для уравнений Колмогорова

```
class Kolmogorov:
1
       def __init__(self, intensityMatrix: list[list[float]]):
           self.N: int = len(intensityMatrix[0])
3
           self.intensityMatrix: npt.NDArray =
              np.array(intensityMatrix, dtype=float)
           self.coefMatrix: npt.NDArray = self.InitCoefMatrix()
5
6
7
       def InitCoefMatrix(self) -> npt.NDArray:
           res: npt.NDArray = np.zeros((self.N, self.N), dtype=float)
8
           for i in range(self.N):
9
10
               for j in range(self.N):
                   res[i, i] -= self.intensityMatrix[i, j]
11
                   res[i, j] += self.intensityMatrix[j, i]
12
13
           return res
14
       def InitAugmMatrix(self) -> npt.NDArray:
15
           result: npt.NDArray = np.zeros(self.N, dtype=float)
16
           result[-1] = 1
17
           return result
18
19
       def computeStaionaryProbabilites(self) -> npt.NDArray:
20
21
           base: npt.NDArray = self.coefMatrix.copy()
           base[-1] = np.ones(self.N)
22
           augm: npt.NDArray = self.InitAugmMatrix()
23
24
           return np.linalg.solve(base, augm)
25
       def getProbIncrement(self, start_probabilities: npt.NDArray)
26
          -> npt.NDArray:
           result: npt.NDArray = np.zeros(self.N)
27
           for i, curr_prob in enumerate(start_probabilities):
28
29
               for j in range(self.N):
                   if i == j:
30
31
                        result[i] += (-sum(self.intensityMatrix[i]) +
```

```
self.intensityMatrix[i][j]) * curr_prob
                    else:
32
                        result[i] += self.intensityMatrix[j][i] *
33
                           start_probabilities[j]
           return result * TIME_DELTA
34
35
       def getLimitTimes(self, start_probabilities: npt.NDArray) ->
36
          npt.NDArray:
37
           limit_probabilities: npt.NDArray =
              self.computeStaionaryProbabilites()
38
           curProbs: npt.NDArray = start_probabilities.copy()
           times: npt.NDArray = np.zeros(self.N)
39
           cur = 0
40
41
           while not all(times):
42
               delta_p = self.getProbIncrement(curProbs)
43
               for i in range(self.N):
44
                    if not times[i] and abs(curProbs[i] -
45
                       limit_probabilities[i]) <= EPS:</pre>
                        times[i] = cur
46
                    curProbs[i] += delta_p[i]
47
                    cur += TIME_DELTA
48
49
           return times
50
```

4.1 ПРОВЕРКА УСЛОВИЯ НОРМИРОВКИ

Расчеты проводились для данных, представленных на рисунке 3.1:

$$\begin{bmatrix} 0 & 0.4148 & 0.2784 \\ 0.8158 & 0.0 & 0.4363 \\ 0.981 & 0.899 & 0.0 \end{bmatrix}$$

$$(4.1)$$

Выполним проверку условия нормировки для полученных вероятностей (4.2):

$$\sum_{i=1}^{3} p_i = 0.55708651 + 0.2925288 + 0.15038468 = 1 \tag{4.2}$$

Условие нормировки выполняется.