



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 №3

Название Псевдослучайные числа

Дисциплина Моделирование

Студент Зайцева А. А.

Группа ИУ7-72Б

Оценка (баллы) \_\_\_\_\_

Преподаватель Рудаков И. В.

Москва — 2022 г.

## **1 Задание**

Написать программу, которая генерирует псевдослучайные последовательности одноразрядных, двухразрядных и трехразрядных целых чисел алгоритмическим способом. Также программа может брать готовые псевдослучайные последовательности из файла (табличный способ).

Разработать количественный критерий оценки случайности последовательности чисел. Для каждой сгенерированной или взятой последовательности вычислить и вывести значение критерия. Предусмотреть возможность ввода десяти чисел и оценки их случайности с помощью критерия.

## **2 Теоретические сведения**

На практике наиболее распространены 3 способа получения случайных чисел.

### **2.1 Аппаратный способ**

При использовании аппаратного способа случайные числа вырабатываются специальной электронной приставкой (генератором случайных чисел). Реализация данного способа не требует дополнительных вычислений, необходима только операция – обращение к вычислительному устройству.

В качестве физического эффекта, лежащего в основе генерации случайных чисел, может использоваться, например, шум в электронных приборах. Для генерации необходимы источник шума, ключевая схема, формирователь импульсов и пересчетная схема.

## 2.2 Табличный способ

В данном способе в качестве источника случайных чисел используют заранее подготовленные таблицы, содержащие проверенные некоррелированные числа. Недостатки такого способа: использование внешнего ресурса для хранения чисел, ограниченность последовательности, предопределенность значений.

## 2.3 Алгоритмический способ

Алгоритмический генератор является комбинацией физического генератора и детерминированного алгоритма. Такой генератор использует ограниченный набор данных, полученный с выхода физического генератора для создания длинной последовательности чисел преобразованиями исходных чисел. Из-за дороговизны аппаратных генераторов случайных чисел в большинстве случаев, в качестве источника энтропии используются ресурсы вычислительной машины, на которой выполняется программа генерации ПСЧ. При отсутствии аппаратного генератора случайных чисел в качестве источника энтропии могут использоваться:

## 2.4 Выбранные методы

Для получения случайных чисел алгоритмическим способом выбран линейный конгруэнтный метод.

### **Линейный конгруэнтный метод**

Для осуществления генерации чисел данным методом, необходимо задать 4 числа:

$m > 0$ , модуль

Последовательность случайных чисел генерируется при помощи формулы:

(1)

При некоторых наборах чисел  $m$ ,  $a$ ,  $c$ , и  $X_0$  последовательность не может быть "случайной". Поэтому важно правильно их подобрать. В конгруэнтной последовательности всегда существуют циклы - периоды, необходимо чтобы последовательность, которую мы используем, имела относительно длинный период.

Выбранный критерий оценки случайной последовательности - критерий "хи-квадрат". Это один из самых известных статистических критериев, также это основной метод, используемый в сочетании с другими критериями.

С помощью этого критерия можно узнать, удовлетворяет ли генератор случайных чисел требованию равномерного распределения или нет. Для оценки по этому критерию необходимо вычислить статистику  $V$  по формуле:

$$V = \frac{1}{n} \sum_{s=1}^k \left( \frac{Y_s^2}{p_s} \right) - n \quad (2)$$

где  $n$  – количество независимых испытаний,  $k$  – количество категорий,  $Y_s$  — число наблюдений, которые действительно относятся к категории  $S$ ,  $p_s$  — вероятность того, что каждое наблюдение относится к категории  $s$ .

Значение  $V$  является значением критерия «хи-квадрат» для экспериментальных данных. Приемлемое значение этого критерия можно определить по таблице 1. Для этого используем строку с  $v = k-1$ , где  $k = 10, 90, 900$  для задания лабораторной.  $P$  в этой таблице — это вероятность того, что экспериментальное значение  $V_{\text{эксп.}}$  будет меньше табулированного (теоретического)  $V_{\text{теор.}}$  или равно ему. Ее также можно рассматривать как доверительную вероятность.

Если вычисленное  $V$  окажется меньше 1% точки или больше 99%

точки, можно сделать вывод, что эти числа недостаточно случайные. Если  $V$  лежит между 1% и 5% точками или между 95% и 99% точками, то эти числа «подозрительны». Если  $V$  лежит между 5% и 10% точками или 90%-95% точками, то числа можно считать «почти подозрительными». Проверка по "хи-квадрат" критерию часто производится три раза и более с разными данными. Если по крайней мере два из трех результатов оказываются подозрительными, то числа рассматриваются как недостаточно случайные.

k - 1	p = 1%	p = 5%	p = 25%	p = 50%	p = 75%	p = 95%	p = 99%
9	2.088	3.325	5.899	8.343	11.39	16.92	21.67
89	60.93	68.25	79.68	88.33	97.60	112.02	122.94
899	803.31	830.41	870.05	898.33	927.23	969.86	1000.57

**Таблица 1** – Таблица значений  $V_{\text{теор}}$  для количества степеней свободы по заданию

### 3 Результаты работы программы

В начале работы система находится в первом состоянии,  $\varepsilon$  для определения стабилизации вероятности принимается равным  $10^{-5}$ .

На рисунке 1 приведен пример работы программы для 3 состояний.

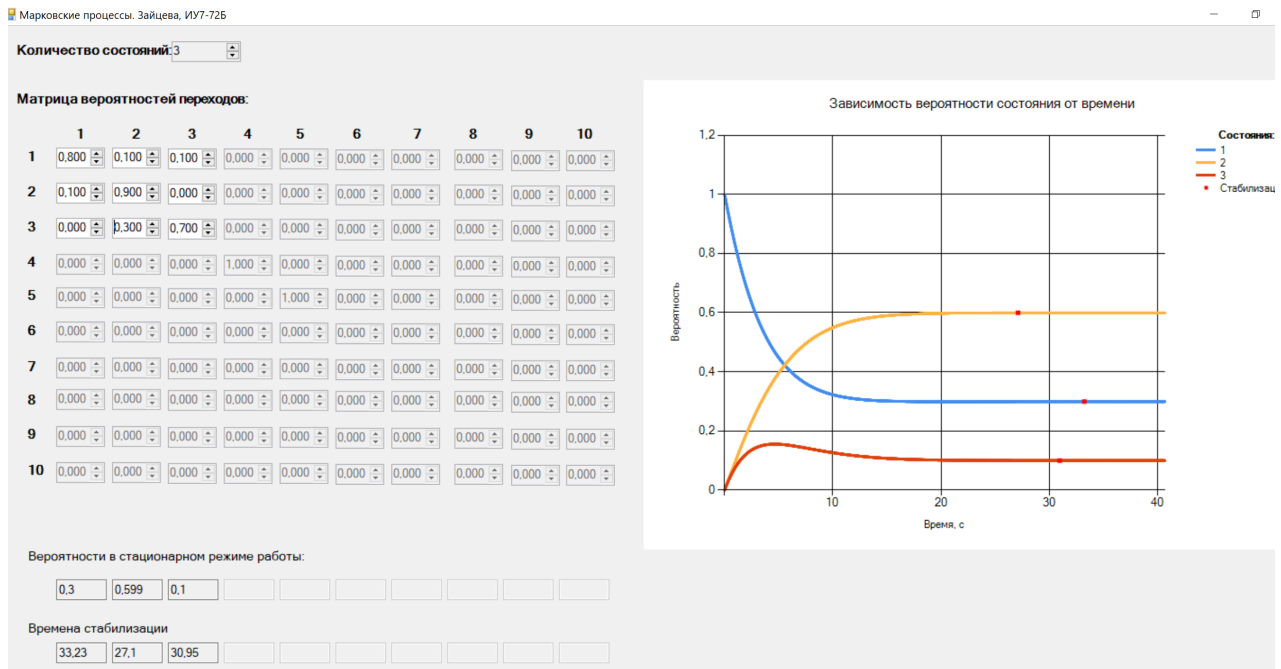


Рисунок 1 – Пример работы программы для 3 состояний

Проверим результаты, приведенные на рисунке выше. Составим систему линейных уравнений для определения вероятностей в стационарном режиме: составим уравнения Колмогорова и приравняем левые части к 0, а также добавим условие нормировки.

$$\begin{cases} 0 = 0.1 \cdot P_2 - 0.1 \cdot P_1 - 0.1 \cdot P_1 \\ 0 = 0.1 \cdot P_1 + 0.3 \cdot P_3 - 0.1 \cdot P_2 \\ 0 = 0.1 \cdot P_1 - 0.3 \cdot P_3 \\ P_1 + P_2 + P_3 = 1 \end{cases} \quad (3)$$

$$\begin{cases} P_1 = \frac{3}{10} \\ P_2 = 2 \cdot P_1 = \frac{6}{10} \\ P_3 = \frac{1}{3} \cdot P_1 = \frac{1}{10} \end{cases} \quad (4)$$

Вычисленные значения совпадают с результатами программы.

На рисунке 2 вероятность перехода из второго состояния в любое другое равна 0, поэтому в стабилизировавшемся режиме вероятность этого состояния примерно равна 1, а остальных – 0.

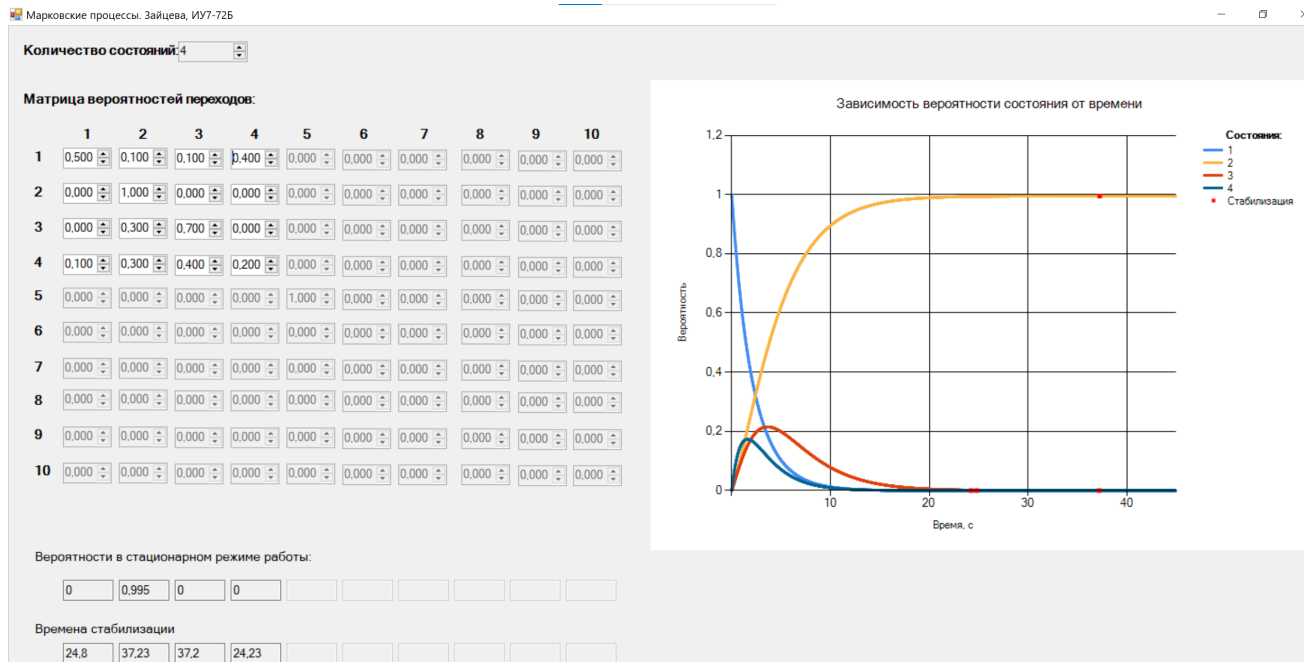


Рисунок 2 – Пример работы программы для 4 состояний

На рисунке 3 из первого состояния есть вероятность перейти в другие, но вероятность попасть из любого состояния в первое равна 0, поэтому и в стабилизировавшемся режиме вероятность первого состояния равна 0.

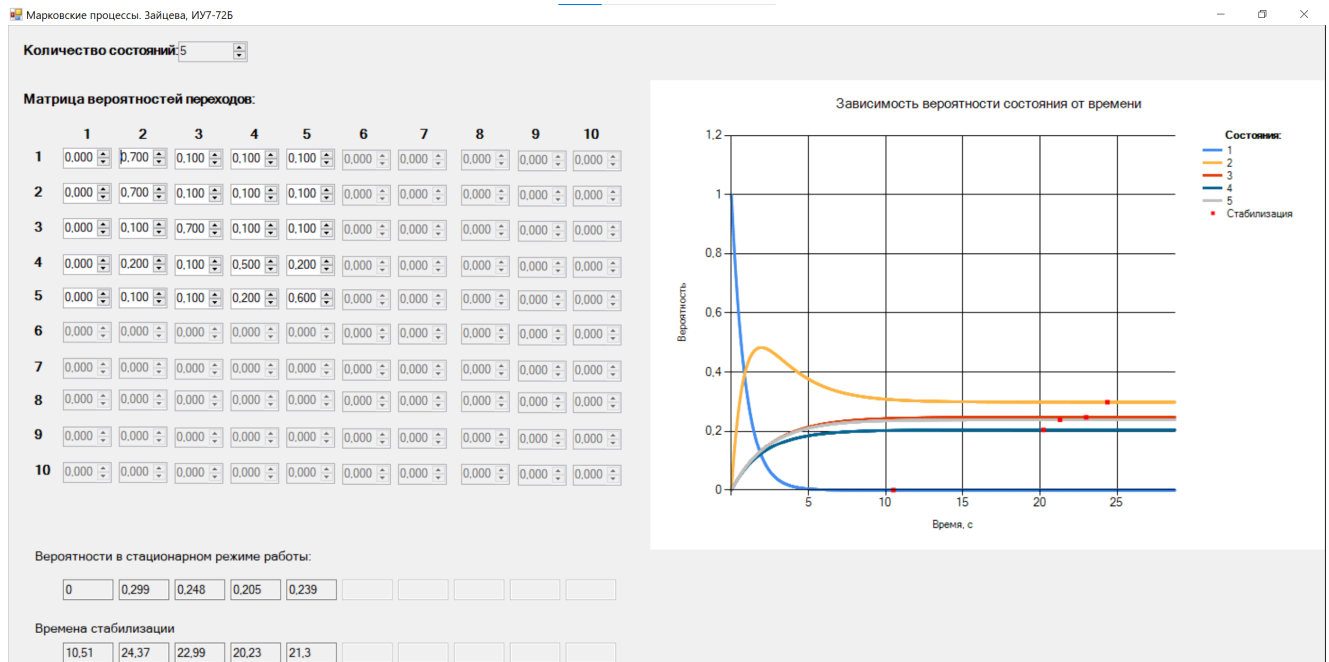


Рисунок 3 – Пример работы программы для 5 состояний



На рисунке 4 приведен пример работы программы для 10 состояний.

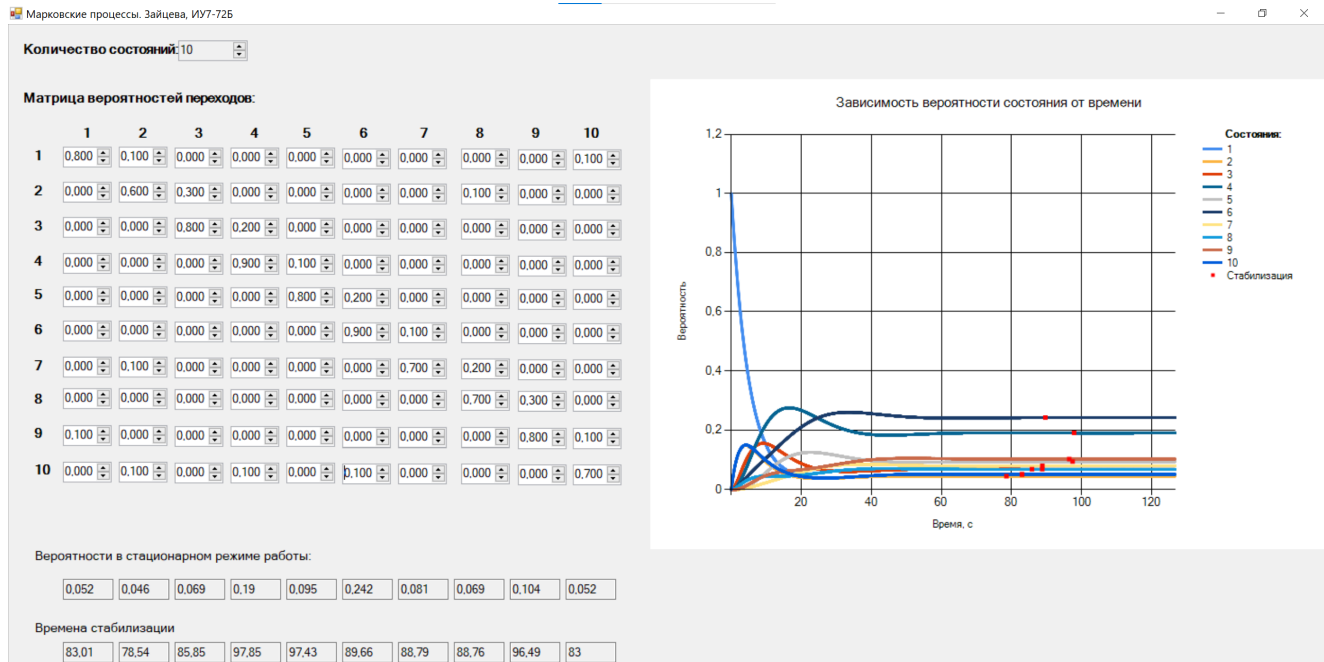


Рисунок 4 – Пример работы программы для 10 состояний

## 4 Код программы

Класс EmulationModel, используемый для расчетов и построения графиков, приведен в листинге 1 (используемый язык – C#).

**Листинг 1** – Класс EmulationModel, используемый для расчетов и построения графиков

```

0      class EmulationModel
1  {
2      public int NStates;
3      public double[,] mtr;
4      public double[] pArr;
5      public double[] tStableArr;
6      public Chart currentChart;
7      readonly double step = 0.01;
8      readonly double stabEpsilon = 1e-5;
9      readonly double zeroEpsilon = 1e-8;
10

```

```

11 public EmulationModel(int nStates, ref Chart chart)
12 {
13     NStates = nStates;
14     pArr = new double[NStates];
15     tStableArr = new double[NStates];
16     mtr = new double[NStates, NStates];
17     currentChart = chart;
18     _initParray();
19 }
20
21 public void Emulate()
22 {
23     _initSeries();
24     double[] deltaProbArray = new double[NStates];
25     deltaProbArray[0] = 2 * stabEpsilon;
26
27     for (double currentT = step; !_checkModelStabelized(deltaProbArray
28 ); currentT += step)
29     {
30         _drawArrayOnCurrentT(currentT, pArr);
31
32         deltaProbArray = new double[NStates];
33         double[] PderivativeArr = new double[NStates];
34
35         for (int i = 0; i < NStates; i++)
36         {
37             for (int j = 0; j < NStates; j++)
38             {
39                 double probDensityToAdd = mtr[j, i] * pArr[j] - mtr[i,
40 j] * pArr[i];
41                 PderivativeArr[i] += probDensityToAdd;
42                 deltaProbArray[i] += probDensityToAdd * step;
43             }
44             pArr[i] += deltaProbArray[i];
45         }
46         _checkSomeStatesStabelized(currentT, PderivativeArr);
47     }
48     _drawStabelizedParr();
49 }

```

```

49
50     private void _initParray()
51     {
52         pArr[0] = 1;
53         for (int i = 1; i < NStates; i++)
54             pArr[i] = 0;
55     }
56
57     private void _initSeries()
58     {
59         currentChart.Series.Clear();
60         for (int i = 0; i < NStates; i++)
61         {
62             currentChart.Series.Add((i + 1).ToString());
63             currentChart.Series[i].ChartType = SeriesChartType.Line;
64             currentChart.Series[i].BorderWidth = 3;
65         }
66
67         currentChart.Series.Add("Стабилизация");
68         currentChart.Series[NStates].ChartType = SeriesChartType.Point;
69         currentChart.Series[NStates].Color = Color.Red;
70     }
71
72     private bool _checkModelStabelized(double[] arr)
73     {
74         for (int i = 0; i < arr.Length; i++)
75             if (arr[i] > zeroEpsilon)
76                 return false;
77         return true;
78     }
79
80     private void _checkSomeStatesStabelized(double currentT, double[]
klmArr)
81     {
82         for (int i = 0; i < NStates; i++)
83         {
84             if (Math.Abs(klmArr[i]) < stabEpsilon && tStableArr[i] == 0)
85                 tStableArr[i] = currentT;
86
87             else if (Math.Abs(klmArr[i]) > stabEpsilon && tStableArr[i] !=

```

```

0)
88         tStableArr[i] = 0;
89     }
90 }
91
92 private void _drawArrayOnCurrentT(double currentT, double[] arr)
93 {
94     for (int i = 0; i < NStates; i++)
95     {
96         currentChart.Series[i].Points.AddXY(currentT, arr[i]);
97     }
98 }
99
100 private void _drawStabelizedParr()
101 {
102     for (int i = 0; i < NStates; i++)
103     {
104         currentChart.Series[NStates].Points.AddXY(tStableArr[i], pArr[
105 i]);
106     }
107 }

```