

**МИНИСТЕРСТВО НАУКИ И ВЫСШЕГО ОБРАЗОВАНИЯ  
РОССИЙСКОЙ ФЕДЕРАЦИИ**

**федеральное государственное автономное  
образовательное учреждение высшего образования  
«Самарский национальный исследовательский университет  
имени академика С.П. Королева»  
(Самарский университет)**

***Е.В. СИМОНОВА***

# **МОДЕЛИРОВАНИЕ СЛУЧАЙНЫХ ВЕЛИЧИН**

**Самара 2022**

МИНИСТЕРСТВО НАУКИ И ВЫСШЕГО ОБРАЗОВАНИЯ  
РОССИЙСКОЙ ФЕДЕРАЦИИ

федеральное государственное автономное  
образовательное учреждение высшего образования  
«Самарский национальный исследовательский университет  
имени академика С.П. Королева»  
(Самарский университет)

***Е.В. СИМОНОВА***

## МОДЕЛИРОВАНИЕ СЛУЧАЙНЫХ ВЕЛИЧИН

Рекомендовано редакционно-издательским советом федерального государственного автономного образовательного учреждения высшего образования «Самарский национальный исследовательский университет имени академика С.П. Королева» в качестве методических указаний по курсу «Моделирование информационно-вычислительных систем» для направления «Информатика и вычислительная техника»

С А М А Р А  
Издательство Самарского университета  
2022

УДК 519.876.5

ББК 22.18я73

С 375

***Симонова, Елена Витальевна***

Рецензент: канд. техн. наук, доц. Л.С. З е л е н к о

**С 375 Моделирование случайных величин:** метод. указания / Е. В.Симонова. – Самара: Изд-во Самарского университета, 2022. – 26 с. : ил.

**ISBN**

Методические указания содержат достаточно подробное описание точных и приближенных методов получения значений случайных величин с наиболее распространенными законами распределения. Даны рекомендации по организации статистического контроля качества получаемых реализаций случайных величин.

Методические указания предназначены для студентов направления 09.03.01 – «Информатика и вычислительная техника».

Подготовлены на кафедре информационных систем и технологий.

УДК 519.876.5

ББК 22.18я73

ISBN

© Самарский университет, 2021

## ОГЛАВЛЕНИЕ

ПРЕДИСЛОВИЕ.....	5
ВВЕДЕНИЕ.....	5
1. ТЕОРЕТИЧЕСКИЕ ОСНОВЫ ЛАБОРАТОРНОЙ РАБОТЫ .....	6
2. ПОРЯДОК ВЫПОЛНЕНИЯ РАБОТЫ.....	13
3. ОФОРМЛЕНИЕ ОТЧЕТА.....	13
4. ИНДИВИДУАЛЬНЫЕ ЗАДАНИЯ.....	15
5. КОНТРОЛЬНЫЕ ВОПРОСЫ.....	25
ЗАКЛЮЧЕНИЕ .....	25
БИБЛИОГРАФИЧЕСКИЙ СПИСОК.....	25

## **ПРЕДИСЛОВИЕ**

В методических указаниях описаны точные и приближенные методы моделирования случайных величин с заданными законами распределения вероятностей. Приводятся контрольные вопросы, а также индивидуальные задания для выполнения лабораторной работы.

Методические указания предназначены для студентов, обучающихся по направлению 09.03.01 – Информатика и вычислительная техника.

Содержание методических указаний соответствует разделам рабочей программы по дисциплине «Моделирование информационно-вычислительных систем» федерального компонента ГОС подготовки бакалавров по направлению 09.03.01 – Информатика и вычислительная техника.

## **ВВЕДЕНИЕ**

Цель лабораторной работы – изучение методов моделирования случайных величин, получение навыков разработки программ формирования реализаций случайных величин с заданными законами распределения вероятностей, а также практическое освоение статистических методов контроля качества полученных реализаций случайных величин.

# 1 ТЕОРЕТИЧЕСКИЕ ОСНОВЫ ЛАБОРАТОРНОЙ РАБОТЫ

Исходным материалом для формирования на ЭВМ случайных величин с различными законами распределения вероятностей служат равномерно распределенные в интервале  $[0, 1)$  случайные числа, которые вырабатываются на ЭВМ программным путем или же специальным физическим генератором случайных чисел.

**Основные свойства равномерного распределения.**

Непрерывная случайная величина  $R$  имеет равномерное распределение в интервале  $[0, 1)$ , если функция плотности вероятности имеет вид:

$$f(R) = \begin{cases} 1 & \text{при } 0 \leq R < 1 \\ 0 & \text{вне этого интервала} \end{cases}$$

Интегральная функция распределения вероятностей имеет вид

$$F(R) = \begin{cases} 0 & \text{при } R < 0 \\ R & \text{при } 0 \leq R < 1 \\ 1 & \text{при } R \geq 1 \end{cases}$$

Математическое ожидание  $M[R]$  и дисперсия  $D[R]$ , соответственно, равны:

$$M[R] = \frac{1}{2}; \quad D[R] = \frac{1}{12}$$

Особенностью подобного распределения вероятностей является то обстоятельство, что вероятность попадания случайной величины  $R$  в интервал определенной длины равна длине этого интервала.

$$\Delta = R^{(2)} - R^{(1)}, \quad 0 \leq \Delta \leq 1$$

$$P\{R \in \Delta\} = P\{R^{(1)} \leq R \leq R^{(2)}\} = f(R)(R^{(2)} - R^{(1)}) = R^{(2)} - R^{(1)} = \Delta$$

Эта особенность равномерного случайного распределения в интервале  $[0, 1)$  широко используется при цифровой реализации случайных величин с различными законами распределения вероятностей.

Строго говоря, получить на ЭВМ программным путем реализации «чисто» случайной величины с равномерным законом распределения вероятностей невозможно. Это объясняется, в первую очередь, конечной разрядностью любой цифровой машины. В состав математического обеспечения современных ЭВМ вводятся, как правило, стандартные программы получения «псевдослучайных» последовательностей чисел.

Принципы составления алгоритмов, по которым функционируют подобные программы, подробно описаны в работе [1]. Эти алгоритмы объединяет одно общее для всех обстоятельство: они имеют в своей основе не случайную, а детерминированную структуру. Однако генерируемые с их помощью последовательности

чисел весьма «похожи» на случайные. Этим и объясняется термин «псевдослучайность». Получаемые с помощью этих алгоритмов случайные числа с равномерным распределением являются только исходным материалом, «сырьем», из которого получаются реализации случайных величин с заданным законом распределения вероятностей.

Для получения реализаций случайной величины  $X$  с заданной плотностью распределения вероятностей  $f(x)$  существует немало искусственных приемов.

Весьма распространен **метод нелинейного преобразования, обратного функции распределения**. Метод основан на использовании соотношения

$$\int_{-\infty}^{x_i} f(x) dx = r_i; i = 1, 2, \dots \quad (1)$$

Здесь  $r_i$  –  $i$ -я реализация случайной величины  $R$ , равномерно распределенной в интервале  $[0, 1]$ ;  $x_i$  –  $i$ -я реализация случайной величины  $X$ , описываемой плотностью вероятности  $f(x)$ .

Рассматривая выражение (1) как уравнение относительно  $x_i$

$$x_i = \varphi(r_i)$$

и разрешая его, получим явную функциональную связь между  $x_i$  и  $r_i$ , которая легко алгоритмизируется. Например, для экспоненциального распределения вероятностей

$$f(x) = \lambda e^{-\lambda x}; x \geq 0, \lambda \geq 0$$

из выражения (1) получим:

$$\lambda \int_0^{x_i} e^{-\lambda x} dx = 1 - e^{-\lambda x} = r_i; \quad x \geq 0, \lambda \geq 0 \quad (2)$$

$$x_i = -\frac{1}{\lambda} \ln(1 - r_i) \quad (3)$$

Из (2) следует, что т.к. величина  $(1 - R)$  распределена так же, как и  $R$ , т.е. равномерно в интервале  $[0, 1]$ , можно представить выражение (3) в окончательном виде (4).

Использование последнего соотношения позволяет получить реализации  $x_i$  случайной величины  $X$ , каждая из которых будет зависеть лишь от  $r_i$ . Таким образом, если программный датчик (стандартная программа генерации  $R$ ) выдает независимые реализации  $r_i$ , реализации  $x_i$  также будут независимы друг от друга.

$$x_i = -\frac{1}{\lambda} \ln r_i; \quad i = 1, 2, \dots \quad (4)$$

В общем случае, уравнение (1) очень часто точно не решается относительно  $x_i$  (например, для  $f(x)$  – плотности нормальной случайной величины и т.д.). Поэтому возможности реализации случайных величин с заданной статистической моделью нередко связывают с использованием **специальных методов моделирования**.

Одни методы этой группы основаны на приближенном решении уравнения (1) [1], другие – на использовании специальных теорем теории вероятностей и т.п.

Так, например, для получения на ЭВМ реализаций **нормальной случайной величины** используют центральную предельную теорему теории вероятностей, из которой, в частности, следует, что сумма реализаций  $r_i$  случайной величины  $R$ , равномерно распределенной в интервале  $[0, 1)$ , при достаточно большом значении  $n$ , может рассматриваться как случайная величина, описываемая нормальным законом распределения вероятностей. Это обстоятельство позволяет легко алгоритмизировать процесс формирования реализации нормальной случайной величины (5). Обычно при  $n = 12$  распределение величины  $norm$  уже весьма близко к нормальному [1].

$$\left| norm(n) = \sum_{i=1}^n r_i \right| \quad (5)$$

Нетрудно убедиться, что величина, формируемая с помощью приведенного алгоритма (5), в предположении независимости отдельных величин  $r_i$ , имеет дисперсию  $(n/12)$  и среднее, равное  $(n/2)$ . Сформировать из этой величины любую другую, распределенную нормально, но с другими значениями параметров (среднее –  $m$ , дисперсия –  $\sigma^2$ ) можно с помощью алгоритма (6):

$$Norm = \sigma * (norm(12) - 6) + m. \quad (6)$$

Обсуждая возможности цифровой реализации **дискретных величин**, рассмотрим случайную величину (7)

$$X = \left\{ \begin{array}{ccccc} x^{(0)} & x^{(1)} & x^{(2)} & \dots & x^{(n)} \\ p_0 & p_1 & p_2 & \dots & p_n \end{array} \right\} \quad (7)$$

такую, что

$$p\{X = x^{(k)}\} = p_k \quad \sum_{k=0}^n p_k = 1$$

Верхняя строка в выражении (7) определяет спектр возможных значений величины  $X$ , нижняя – соответствующие им вероятности.

Реализация такой случайной величины на ЭВМ осуществляется весьма просто. Интервал определения равномерно распределенной случайной величины  $R \in [0, 1)$  делится на подинтервалы  $\Delta_k$  такие, что длина  $\Delta_k$  равна  $p_k$  (рис. 1):

Тогда вероятность того, что случайная величина  $R$  попадет в интервал  $\Delta_k$ , оказывается равной  $p_k$ :

$$p\{R \in \Delta_k\} = p_k$$

и алгоритм моделирования случайной величины  $X$  определяется простым присваиванием:



$$X = x^k \text{ при } R \in \Delta_k$$

Схема алгоритма моделирования для этого случая может иметь вид, приведенный на рис.2 (сплошные стрелки). При этом интервалы  $\Delta_k$  определяются самим заданием случайной величины (7) и вводятся в ЭВМ в качестве исходных данных.

Для **дискретных случайных величин с неограниченным спектром значений** принципы моделирования остаются в основном прежними, однако  $\Delta_k$  приходится рассчитывать непосредственно в процессе моделирования.

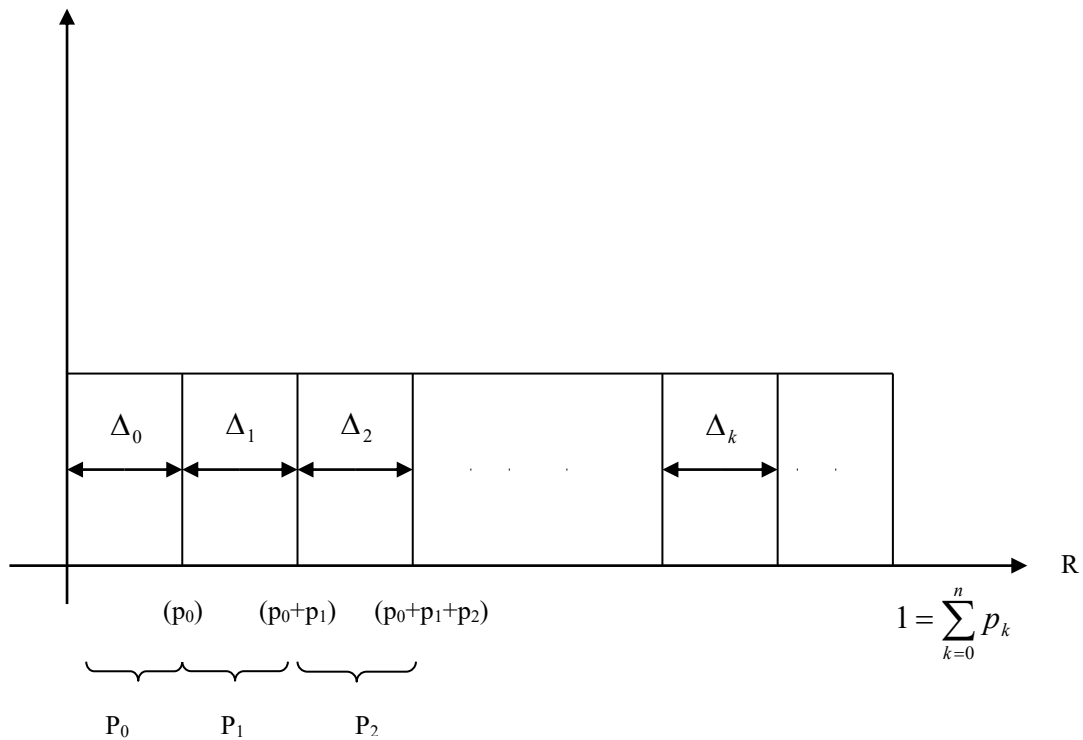


Рис. 1 Инверсная функция распределения вероятностей

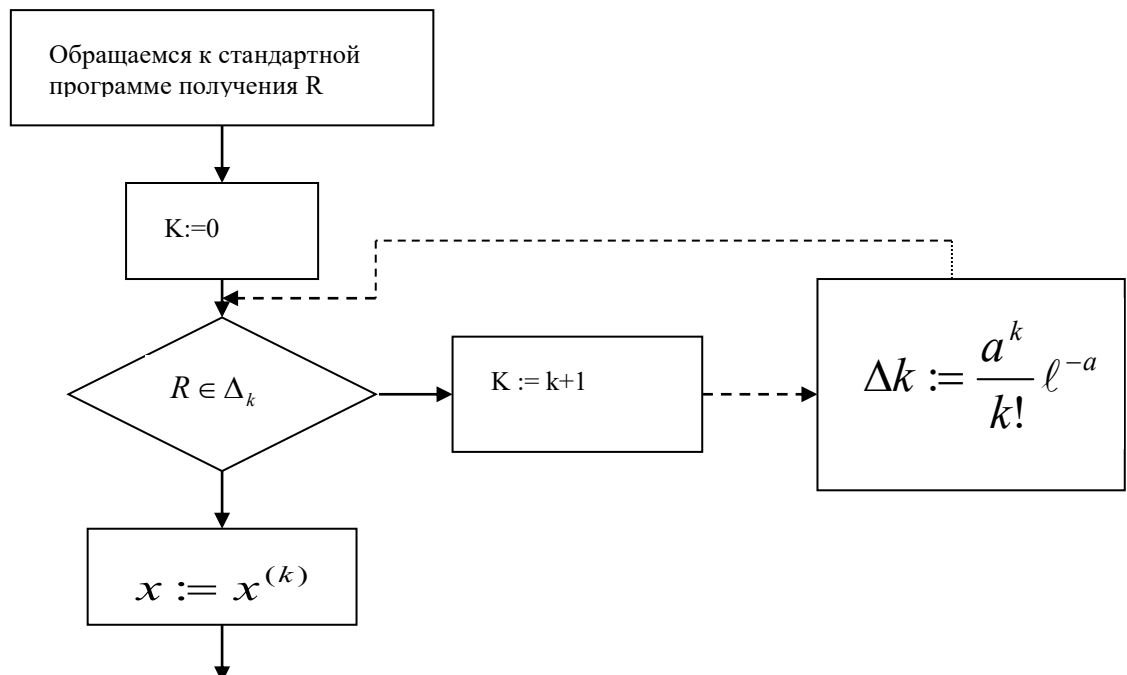


Рис. 2 Алгоритм моделирования дискретной случайной величины

Например, для случайной величины, распределенной по закону Пуассона, придется рассчитывать для каждого значения  $k$ , при этом в программу моделирования (рис. 2) следует ввести дополнительный блок (пунктирные стрелки).

Заранее же рассчитать все  $\Delta_k$  невозможно вследствие их бесконечного количества. Однако нередко все же  $\Delta_k$  рассчитывают для  $k \leq K$  (причем  $K$  выбирают из условия  $\sum_{k=0}^K p_k \approx 1$ ). Тогда при  $k \leq K$  случайную величину  $X$

моделируют как величину с ограниченным спектром значений, а при  $k > K$  – как с бесконечным (неограниченным), рассчитывая  $\Delta_k$  в процессе моделирования.

## Статистический контроль качества реализаций случайной величины

При моделировании на ЭВМ случайной величины  $X$  с заданным законом распределения  $f(x)$  ( $f$  – плотность вероятности) качество получаемых реализаций  $x_i, i=1, 2, 3, \dots, N$  оценивается путем проверки гипотезы о принадлежности этих реализаций распределению  $f(x)$ . Самые разнообразные погрешности моделирования (в том числе, и «псевдослучайность» исходного материала –  $R$ ) могут привести к тому, что реализации  $x_i$  не будут соответствовать закону распределения  $f(x)$ , что будет свидетельствовать о неудовлетворительном качестве нашей цифровой модели. Подобный статистический контроль качества реализаций  $x_i$  ( $i = 1, 2, \dots, N$ ) проводится с использованием математического аппарата проверки статистических гипотез, в основе которого лежит понятие критерия согласия. В качестве критерия согласия условимся использовать критерий Пирсона  $\chi^2$ .

Процедуру проверки гипотезы о принадлежности реализаций  $x_i$  ( $i = 1, 2, \dots, N$ ) моделируемому распределению  $f(x)$  проведем в несколько этапов.

### Этап 1.

Разделим всю область определения случайной величины  $x$  на несколько непересекающихся интервалов, например,  $n$  (рис. 3).

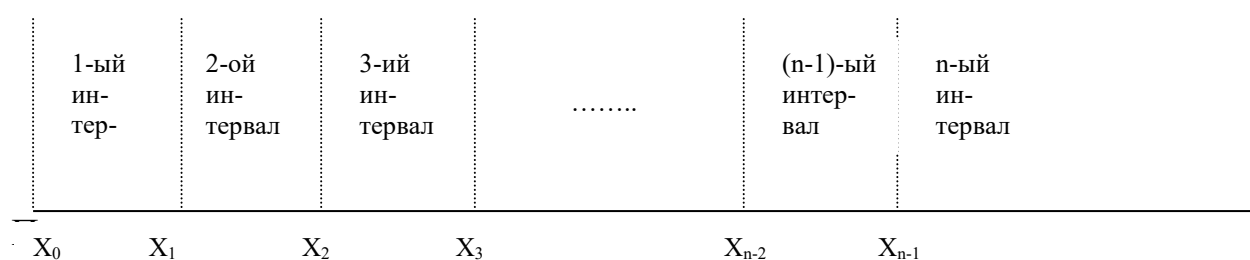


Рис 3. Разбиение области определения случайной величины

Ширина этих интервалов определяется областью существования  $x$ . Так, если  $x$  – величина нормальная, то, как известно, ее область определения  $(-\infty, \infty)$  – вся числовая ось. При этом крайние интервалы оказываются полуоткрытыми:  $(-\infty, X_0]$  и  $[X_{n-1}, \infty)$ . Если  $X$  – величина, распределенная по экспоненциальному закону, область определения – полубесконечность –  $[0, \infty)$ . В этом случае  $x_0=0$ , первый интервал разбиения  $[0, x_1)$ , последний –  $[x_{n-1}, \infty)$ . Наконец, для равномерного распределения первый интервал  $[0, x_1)$ , последний  $[x_{n-1}, 1)$  – все интервалы закрыты. Граничные точки, отделяющие один интервал от другого, в дальнейшем для

определенности условимся включать в предыдущий интервал  $(x_{k-1}, x_k]$ ,  $(x_k, x_{k+1}]$ , ... хотя принципиального значения это, конечно, не имеет.

Заметим, что целесообразно проводить разбиение на интервалы таким образом, чтобы вероятность попадания реализаций случайной величины  $X$  в любой из интервалов была бы постоянна:

$$p\{x_{k-1} < X < x_k\} = p_k = \text{const} = \frac{1}{n}.$$

Это условие можно переписать в виде

$$\int_{x_{k-1}}^{x_k} f(x)dx = \frac{1}{n}; k = 1, 2, \dots, n-1 \quad (8)$$

из которого легко вывести алгоритм разбиения области определения  $X$  на интервалы.

$$x_k = \frac{1}{\lambda} \left[ -\ln \left( 1 - \frac{k}{n} \right) \right]; k = 1, 2, \dots, n-1;$$

Для дискретной случайной величины интервалы желательно выбирать таким образом, чтобы в каждом из них находилось одно из возможных значений спектра. Однако, если вероятности спектральных составляющих малы ( $p_k < 0.05$ ), интервалы должны включать в себя несколько спектральных компонент с тем, чтобы теоретическая вероятность попадания в интервал была бы не меньше 0.05.

$$p\{x = x^{(k)}\} = p_k$$

## Этап 2.

Всю совокупность реализаций  $x_i$  ( $i = 1, 2, \dots, N$ ) «сортируем» по интервалам, определяя при этом, сколько реализаций попало в первый интервал, во второй, в третий и т.д. Программным путем это удобно делать с помощью счетчиков (рис. 4), которым предварительно присваиваются нулевые значения:

$$CЧ_1 := 0, CЧ_2 := 0, \dots, CЧ_n := 0;$$

Ясно, что по завершении всего цикла «сортировки», когда  $i=N$ ,  $\sum_{k=1}^n CЧ_k = N$ .

## Этап 3.

На третьем этапе вычисляется значение критерия согласия:

$$\chi^2 = \sum_{k=1}^n \frac{(CЧ_k - NP_k)^2}{NP_k} \quad (9)$$

Если положить  $p_k = \frac{1}{n}$  для всех  $k$  и определить границы интервалов разбиения  $x_k$  из условий (8), выражение (9) можно записать в более удобном для вычисления виде:

$$\chi^2 = \frac{n}{N} \left[ \sum_{k=1}^n (CЧ_k)^2 \right] - N \quad (10)$$

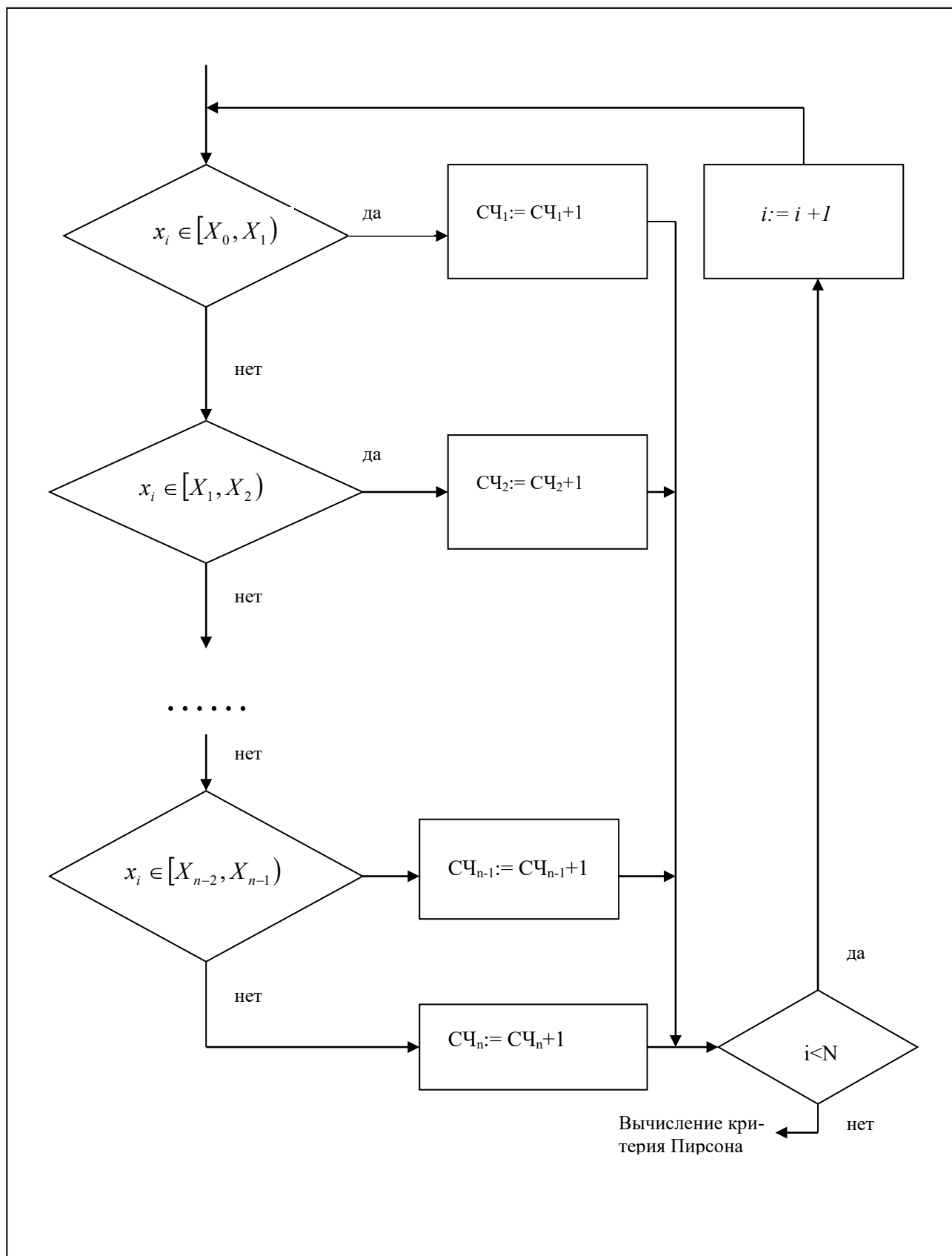


Рис. 4. Проверка гипотезы о принадлежности случайной величины заданному распределению вероятностей

#### Этап 4.

Этот этап является завершающим, на котором по полученному значению необходимо определить, можно ли принять гипотезу о принадлежности моделируемой случайной величины  $x$  распределению  $f(x)$  или нет.

Для того чтобы дать ответ на этот вопрос,  $\chi^2$  сравнивают с порогом  $y_0$ : если  $\chi^2 > y_0$ , проверяемая гипотеза отвергается; если  $\chi^2 < y_0$ , проверяемая гипотеза не может быть отвергнута. В первом случае делается вывод о неудовлетворительности построенной модели. Во втором считается, что реализации  $x_i$  ( $i = 1, 2, \dots, N$ ) случайной величины  $X$ , получаемые с помощью цифровой модели, хорошо согласуются с законом распределения  $f(x)$ .

При этом вероятность того, что мы ошибочно признали построенную цифровую модель неудовлетворительной (ошибка первого рода) не превосходит заданной величины  $\alpha$  – уровня значимости критерия согласия. Уровень значимости –  $\alpha$ , порог  $y_0$  и число интервалов разбиения  $n$  связаны специальной табулированной зависимостью (табл. 1).

Таблица 1. Уровень значимости критерия согласия

$\alpha$ ( $n-1$ )	0.05	0.025	0.01	0.005
10	18.3	20.5	23.2	25.2
11	19.7	21.9	24.7	26.8
12	21	23.3	26.2	28.3
13	22.4	24.7	27.7	29.8
14	23.7	26.1	29.1	31.3

## 2 ПОРЯДОК ВЫПОЛНЕНИЯ РАБОТЫ

Процесс выполнения лабораторной работы можно условно разделить на четыре следующих этапа:

1. Ознакомительный
2. Расчетный
3. Лабораторный
4. Этап оформления отчета.

На первом этапе, студенту, выполняющему работу, необходимо ознакомиться с теоретическими вопросами реализации случайных величин на ЭВМ.

Второй этап начинается с получения задания на моделирование. Для полученного задания разрабатывается алгоритм моделирования случайной величины и обработки результатов моделирования с использованием критерия согласия  $\chi^2$ .

На лабораторном (третьем) этапе выполняется программа моделирования.

Четвертый этап заключается в оформлении отчета.

### 3 ОФОРМЛЕНИЕ ОТЧЕТА

Отчет начинается с названия лабораторной работы и содержит следующие разделы:

1. Задание на моделирование.
2. Описание метода моделирования случайной величины.
3. Листинг программы моделирования.
4. Результаты моделирования (в этом разделе должна быть представлена гистограмма распределения  $f(x)$ ) (рис. 5).

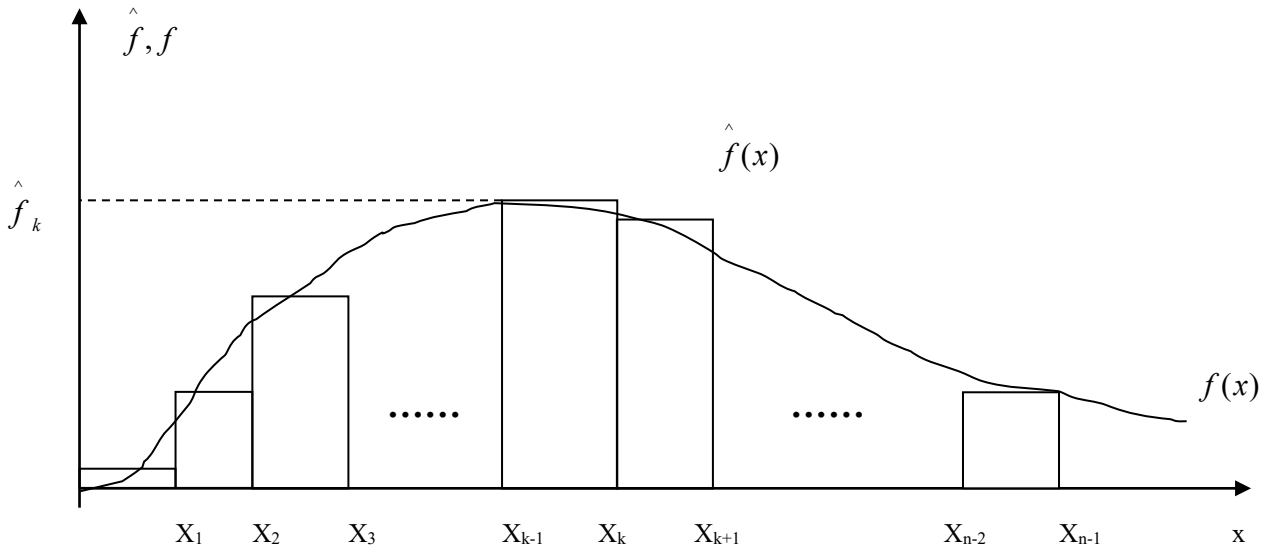


Рис. 5 Гистограмма распределения моделируемой случайной величины

Подобная гистограмма  $\hat{f}(x)$  для непрерывных случайных величин является ступенчатой функцией аргумента. Причем, величина каждой такой «ступеньки» определяется как

$$\hat{f}_k = \frac{CЧ_k}{N(x_k - x_{k-1})}. \quad (11)$$

Здесь  $CЧ_k$  – содержимое  $k$ -ого счетчика;

$N$  – количество реализаций случайной величины;

$x_k, x_{k-1}$  – границы интервалов разбиения.

Для дискретной случайной величины

$$\hat{f} = \frac{CЧ_k}{N}.$$

Должна быть представлена также теоретическая кривая  $f(x)$  плотности вероятности моделируемого закона распределения. Кроме того, в этом разделе приводится найденное путем моделирования значение  $\chi^2$ .

5. Вывод о качестве модели. Вывод делается на основании сравнения  $\chi^2$  с порогом  $y_0$ .

## 4 ИНДИВИДУАЛЬНЫЕ ЗАДАНИЯ

### Задание 1

Получить последовательность из  $N=1000$  реализаций случайной величины  $X$ , распределенной экспоненциально. Контроль качества проводить с использованием 11-ти интервалов разбиения области  $[0, \infty)$ . Уровень значимости  $\alpha=0.01$ . Значение  $a$  определяется по таблице вариантов

$$f(x) = ae^{-ax}, \quad \begin{cases} x \geq 0 \\ a > 0 \end{cases} \quad F(x) = 1 - e^{-ax};$$

Номер варианта	1	2	3	4	5
Значение $a$	0.5	1	2	3	4

### Задание 2

Получить на ЭВМ последовательность из  $N=1000$  реализаций случайной величины  $X$ , распределенной по закону Релея.

При статистическом контроле использовать 12 интервалов разбиения. Уровень значимости  $\alpha=0.01$ . Значение  $a$  определяется по таблице вариантов.

$$f(x) = \frac{x}{a} \exp\left\{-\frac{x^2}{2a}\right\}; \quad \begin{cases} x \geq 0 \\ a > 0 \end{cases}$$

$$F(x) = 1 - \exp\left\{-\frac{x^2}{2a}\right\}$$

Номер варианта	1	2	3	4	5
Значение $a$	0.5	1	2	3	4

### Задание 3

Получить на ЭВМ последовательность из  $N=1000$  реализаций случайной величины  $X$ , распределенной по нормальному закону со средним  $m$  и дисперсией  $\sigma^2$ . При контроле качества моделирования принять  $n=15$ . Уровень значимости  $\alpha=0.005$ . Параметры  $m$  и  $\sigma^2$  выбираются из таблицы вариантов.

Номер варианта	1	2	3	4	5
Значение m	2	3	4	5	6
$\sigma^2$	0.25	4	0.25	1	4

#### Задание 4.

Получить на ЭВМ последовательность из  $N=100$  реализаций случайной величины  $X$ , распределенной по закону Коши:

$$f(x) = \frac{1}{b\pi} \frac{1}{1 + (x-a)^2 / b^2} \quad \begin{cases} x \geq 0 \\ a > 0 \end{cases}$$

$$F(x) = \frac{1}{2} + \frac{1}{\pi} \arctg \frac{x-a}{b};$$

Контроль качества моделирования провести для  $n=13$ . Уровень значимости  $\alpha=0.05$ . Значение  $a$  и  $b$  определяется по таблице вариантов.

Номер варианта	1	2	3	4	5
Значение $a$	0	0	1	2	3
Значение $b$	1	2	1	2	1

#### Задание 5

Выполнить задание 4. Моделирование провести специальным методом, учитывая то обстоятельство, что отношение

$$x = \frac{norm1}{norm2}$$

$\sigma_1^2$  распределено по закону Коши с параметрами  $a=0$  и  $b = \frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2}$ , если ( $norm1$ ) и ( $norm2$ ) – нормальные случайные величины с нулевыми средними и дисперсиями, указанными в таблице вариантов.



Номер варианта	1	2	3	4	5
$\sigma_1^2$	1	2	3	1	1
$\sigma_2^2$	2	1	1	3	4

### Задание 6

Получить на ЭВМ последовательность из  $N=1000$  реализаций случайной величины  $X$ , распределенной по закону Эрланга:

$$f(x) = \frac{\lambda(\lambda x)^m}{m!} e^{-\lambda x}; \quad x \geq 0, \quad \lambda > 0, \quad m=0, 1, 2, 3, \dots$$

Моделирование провести специальным методом, используя то обстоятельство, что случайная величина

$$X = \sum_{k=1}^{m+1} y_k$$

распределена по закону Эрланга, если величины  $y_k$  независимы и распределены экспоненциально:

$$f(y) = \lambda e^{-\lambda y}, \quad y > 0, \lambda > 0.$$

Исходные данные задаются таблице вариантов. Контроль качества провести для  $n=12$ . (Уровень значимости  $\alpha=0.025$ ).

Номер варианта	1	2	3	4	5
Значение $\lambda$	1	0.5	28	1	0.5
Значение $m$	1	2	1	2	1

### Задание 7

Получить на ЭВМ последовательность из  $N=1000$  реализаций равномерно распределенной случайной величины  $A \leq x \leq B$ .

Контроль качества провести для  $n=15$ . Уровень значимости  $\alpha=0.05$ .

Исходные данные задаются в таблице вариантов.

Номер варианта	1	2	3	4	5
A	1	2	0.5	1	1
B	3	5	1.5	7	10

### Задание 8

Получить на ЭВМ последовательность из  $N=1000$  реализаций дискретной случайной величины

$$x = \left\{ \begin{matrix} x^{(1)} & x^{(2)} & \dots & x^{(k)} & \dots & x^{(\ell)} \\ p_1 & p_2 & \dots & p_k & \dots & p_\ell \end{matrix} \right\} \quad \begin{matrix} x_k = x_1 + (k-1)\Delta; \\ p_k = p_1 - (k-1)p; \\ k = \overline{1, \ell}. \end{matrix}$$

Контроль качества провести для  $n=l$ . Уровень значимости  $\alpha=0.025$ . Исходные данные выбираются из таблицы вариантов.

Номер варианта	1	2	3	4	5
$x_l$	1	1	2	2	0.7
$p_l$	0.18	0.17	0.1	0.1	0.1
$\Delta$	0.3	0.4	0.1	0.4	0.2
$l$	11	12	13	14	15

Примечание: параметр  $p$  определяется из условия нормировки:

$$\sum_{k=1}^{\ell} p_k = 1$$

### Задание 9

Получить на ЭВМ последовательность из  $N=1000$  реализаций дискретной случайной величины, распределенной по закону Пуассона:

$$p\{x = x_i\} = \frac{a_i}{i!} e^{-a}; i = 1, 2, \dots$$

Статистический контроль провести с использованием  $n=11$  интервалов разбиения. Уровень значимости  $\alpha=0.025$ . Параметр  $a$  выбирается из таблицы вариантов.

Номер варианта	1	2	3	4	5
$a$	0.5	1	2	3	4

### Задание 10

Выполнить задание N9, используя для моделирования случайной величины, распределенной по закону Пуассона, соотношение между экспоненциальным распределением и распределением Пуассона.

### Задание 11

Выполнить задание N3, используя для моделирования нормированной нормальной величины следующий алгоритм (метод Марсальи-Брея):

- 1) сгенерировать две реализации  $r_1$  и  $r_2$  случайной величины, равномерно распределенной на интервале  $[0, 1)$ ;
- 2) полагая  $v_1 = 2r_1 - 1$  и  $v_2 = 2r_2 - 1$ , вычислить  $s = v_1^2 + v_2^2$ ;
- 3) при  $s \geq 1$  начать цикл снова,  
при  $s < 1$  вычислить

$$x_1 = v_1 \sqrt{\frac{-2 \ln s}{s}} \quad \text{и} \quad x_2 = v_2 \sqrt{\frac{-2 \ln s}{s}}.$$

Затем получить реализации случайной величины, распределенной по нормальному закону с параметрами  $(m, \sigma^2)$ .

### Задание 12

Получить  $N = 1000$  реализаций случайной величины, имеющей треугольное распределение

$$f(x) = \frac{2}{a(a+b)}(a+x), \quad -a \leq x \leq 0$$

$$f(x) = \frac{2}{b(a+b)}(b-x), \quad 0 \leq x \leq b$$

$$F(x) = \frac{(a+x)^2}{a(a+b)}, \quad -a \leq x \leq 0$$

$$F(x) = 1 - \frac{(b-x)^2}{b(a+b)}, \quad 0 \leq x \leq b$$

Параметры  $a$  и  $b$  выбрать самостоятельно. Статистический контроль провести с использованием 15 интервалов разбиения,  $\alpha = 0.05$ .

### Задание 13

Получить  $N = 1000$  реализаций случайной величины, распределенной по биномиальному закону  $p_n(X=k) = C_n^k p^k (1-p)^{n-k}$ ,  $k = 0, 1, 2, \dots, n$ ;  $0 < p < 1$ .

Параметры распределения  $n$  и  $p$  выбрать самостоятельно. Статистический контроль провести с использованием 15 интервалов разбиения,  $\alpha = 0.05$ .

### Задание 14

Выполнить задание **N3**, используя для моделирования нормированной нормальной величины следующий алгоритм:

- 1) вычислить  $R = \frac{\sum_{i=1}^{12} r_i - 6}{4}$ ,  $r_i$  – реализации случайной величины, равномерно распределенной на интервале  $[0, 1)$ ;

- 2) вычислить  $X = \left\{ \left\langle \left[ (c_1 R^2 + c_2) R^2 + c_3 \right] R^2 + c_4 \right\rangle R^2 + c_5 \right\} R$ , где

$$c_1 = 0.029899776 \quad c_4 = 0.252408784$$

$$c_2 = 0.008355968 \quad c_5 = 3.949846138$$

$$c_3 = 0.076542912$$

Затем получить реализации случайной величины, распределенной по нормальному закону с параметрами  $(m, \sigma^2)$ .

### Задание 15

Получить  $N = 1000$  реализаций случайной величины, имеющей равномерное прямоугольное распределение

$$f(x) = \frac{1}{2a}, \quad |x - b| < a$$

$$f(x) = 0, \quad |x - b| > a$$

$$F(x) = 0, \quad x \leq b - a$$

$$F(x) = \frac{1}{2a} (x - b + a) \quad b - a \leq x \leq b + a$$

$$F(x) = 1 \quad x \geq b + a$$

Параметры  $a$  и  $b$  выбрать самостоятельно. Статистический контроль провести с использованием 15 интервалов разбиения,  $\alpha = 0.05$ .

### Задание 16

Выполнить задание **№3**, используя для моделирования нормированной нормальной величины следующий алгоритм (метод Бокса-Маллера):

- 1) сгенерировать две реализации  $r_1$  и  $r_2$  случайной величины, равномерно распределенной на интервале  $[0, 1)$ ;
- 2) сгенерировать две реализации  $x_1$  и  $x_2$  нормированной нормальной случайной величины

$$x_1 = -2 \ln r_1 \cos(2\pi r_2); \quad x_2 = -2 \ln r_1 \sin(2\pi r_2);$$

Затем получить реализации случайной величины, распределенной по нормальному закону с параметрами  $(m, \sigma^2)$ .

### Задание 17

Получить  $N = 1000$  реализаций случайной величины, имеющей распределение Лапласа

$$f(x) = \frac{1}{2\beta} e^{-\frac{|x-b|}{\beta}}$$
$$F(x) = \frac{1}{2} e^{-\frac{|x-b|}{\beta}}, \quad x \leq b$$
$$F(x) = 1 - \frac{1}{2} e^{-\frac{|x-b|}{\beta}}, \quad x > b.$$

Параметры  $b$  и  $\beta$  выбрать самостоятельно. Статистический контроль провести с использованием 11 интервалов разбиения,  $\alpha = 0.05$ .

### Задание 18

Получить  $N = 1000$  реализаций случайной величины, имеющей геометрическое распределение

$$p(x) = q(1-q)^x, \quad x = 0, 1, 2, \dots; \quad 0 < q < 1.$$

Метод моделирования:

- 1) сгенерировать реализацию  $r$  случайной величины, равномерно распределенной на интервале  $[0, 1)$ ;
- 2) получить реализацию случайной величины  $c = [\ln r / \ln(1-q)]$ ,  $[]$  – означает целую часть числа;
- 3) принять значение случайной величины  $c$  за реализацию случайной величины  $p$ .

Параметр  $q$  выбрать самостоятельно. Статистический контроль провести с использованием 15 интервалов разбиения,  $\alpha = 0.05$ .

### Задание 19

Получить  $N = 1000$  реализаций случайной величины, имеющей распределение Паскаля

$$p(x) = C_{m+x-1}^x q^m (1-q)^x, \quad x=0,1,2,\dots; \quad m=1,2,3,\dots; \quad 0 < q < 1.$$

В последовательности испытаний Бернулли с вероятностью успеха  $q$  количество  $p$  испытаний вплоть до  $m$ -го успеха (включая и этот успех) подчиняется распределению Паскаля с параметрами  $m$  и  $q$ .

Метод моделирования. Случайную величину, соответствующую распределению Паскаля с параметрами  $m$  и  $q$ , можно получить, просуммировав  $m$  независимых реализаций случайной величины, распределенной геометрически с параметром  $q$  (смотреть задание 18).

Параметры  $m$  и  $q$  выбрать самостоятельно. Статистический контроль провести с использованием 15 интервалов разбиения,  $\alpha = 0.05$ .

### Задание 20

Получить  $N = 1000$  реализаций случайной величины, имеющей гипергеометрическое распределение

$$p(x) = \frac{C_{N1}^x C_{N-N1}^{n-x}}{C_N^n},$$

$$x = 0,1,2,\dots,n; \quad N \geq n \geq 0; \quad N \geq N1; \quad N1 = qN; \quad 0 \leq q \leq 1.$$

Параметры  $n$ ,  $q$ ,  $N$  выбрать самостоятельно. Статистический контроль провести с использованием 15 интервалов разбиения,  $\alpha = 0.05$ .

### Задание 21

Получить  $N = 1000$  реализаций случайной величины, имеющей  $\Gamma$ -распределение  $\Gamma(\alpha, \beta)$ , если ее плотность распределения равна

$$f(x) = \beta^\alpha x^{\alpha-1} e^{-\beta x} / \Gamma(\alpha), \quad \alpha > 0, \quad \beta > 0, \quad x \geq 0.$$

$$\Gamma(\alpha) = \int_0^\infty t^{\alpha-1} e^{-t} dt \quad - \text{гамма-функция.}$$

Моделирование выполнить специальным методом с учетом того, что распределению  $\Gamma(\alpha, \beta)$  подчинено распределение случайной величины  $y = \frac{\bar{y}}{\beta}$ . Случайная величина  $\bar{y}$  имеет распределение  $\Gamma(\alpha, 1)$ . Плотность распределения  $\bar{y}$  при

$x > 0$  равна  $f(x) = \frac{x^{\alpha-1}}{\Gamma(\alpha)} e^{-x}$ . Для целых  $\alpha = n$   $\bar{y} = -\ln\left(\prod_{k=1}^n r_k\right)$ , где  $r_k$  – неза-

висимые реализации случайной величины, равномерно распределенной на  $[0,1)$ .

Параметры  $\alpha$  и  $\beta$  выбрать самостоятельно. Статистический контроль провести с использованием 15 интервалов разбиения,  $\alpha = 0.05$ .

### Задание 22

Получить  $N = 1000$  реализаций случайной величины, имеющей распределение Хи-квадрат с  $n$  степенями свободы. Моделирование выполнить специальным методом с учетом того, что распределению Хи-квадрат с  $n$  степенями свободы подчиняется распределение случайной величины  $y = \sum_{k=1}^n x_k^2$ , где  $x_k$  – взаимно

независимые реализации случайной величины, имеющей нормированное нормальное распределение с параметрами  $(0,1)$ . Параметр  $n$  выбрать самостоятельно. Статистический контроль провести с использованием 15 интервалов разбиения,  $\alpha = 0.05$ .

### Задание 23

Получить  $N = 1000$  реализаций случайной величины, распределенной по усеченно-нормальному закону с параметрами  $(m, \sigma^2)$  и принимающей значения  $> 0$ .

Параметры  $m$  и  $\sigma$  выбрать самостоятельно. Статистический контроль провести с использованием 15 интервалов разбиения,  $\alpha = 0.05$ .

### Задание 24

Получить  $N = 1000$  реализаций случайной величины, имеющей  $t$ -распределение Стьюдента с  $m$  степенями свободы. Моделирование выполнить специальным методом с учетом того, что  $t$ -распределению Стьюдента с  $m$  степенями свободы подчиняется распределение случайной величины

$$Y = \frac{x_0}{\sqrt{\frac{1}{m}(x_1^2 + x_2^2 + \dots + x_m^2)}}, \quad \text{где}$$

$x_0, x_1, \dots, x_m$  – взаимно независимые реализации случайной величины, имеющей нормированное нормальное распределение с параметрами  $(0,1)$ .

Параметр  $m$  выбрать самостоятельно. Статистический контроль провести с использованием 15 интервалов разбиения,  $\alpha = 0.05$ .

### Задание 25

Получить  $N = 1000$  реализаций случайной величины  $X$ , о которой собрана следующая статистическая информация: 20% значений находятся в диапазоне  $[0,50]$ , 30% значений находятся в диапазоне  $]50,80]$ , 10% значений находятся в диапазоне  $]80,100]$ , 40% значений находятся в диапазоне  $]100,200]$ .

Статистический контроль провести с использованием 15 интервалов разбиения,  $\alpha = 0.05$ .

### Задание 26

Получить  $N = 1000$  реализаций случайной величины, имеющей распределение

$$f(x) = \frac{a^2 x}{(1 + a^2 x^2)^{3/2}}, \quad x \geq 0 \qquad F(x) = 1 - \frac{1}{\sqrt{1 + a^2 x^2}}.$$

Параметр  $a$  выбрать самостоятельно. Статистический контроль провести с использованием 11 интервалов разбиения,  $\alpha = 0.05$ .

### Задание 27

Получить  $N = 1000$  реализаций случайной величины, имеющей распределение

$$f(x) = \frac{x}{a\sqrt{a^2 - x^2}}, \quad x \in [0, a) \qquad F(x) = 1 - \frac{\sqrt{a^2 - x^2}}{a}$$
$$f(x) = 0, \quad x \notin [0, a)$$

Параметр  $a$  выбрать самостоятельно. Статистический контроль провести с использованием 15 интервалов разбиения,  $\alpha = 0.05$ .

### Задание 28

Получить  $N = 1000$  реализаций случайной величины  $X$ , имеющей распределение Вейбулла,  $X \sim W(\lambda, k)$

$$f_X(x) = \begin{cases} \frac{k}{\lambda} \left(\frac{x}{\lambda}\right)^{k-1} e^{-\left(\frac{x}{\lambda}\right)^k}, & x \geq 0 \\ 0, & x < 0 \end{cases}.$$

$$F(x; k, \lambda) = 1 - e^{-(x/\lambda)^k}, \quad x \geq 0$$

$$F(x; k, \lambda) = 0, \quad x < 0$$



Метод моделирования. Распределение Вейбулла может быть получено как функция от экспоненциального. Если  $x$  – реализация случайной величины  $X$  с экспоненциальным распределением  $\text{Exp}(\lambda)$  для параметра  $\lambda$ , то случайная величина  $Y=X^{1/k}$ ,  $k>0$ , имеет распределение Вейбулла  $W(\lambda^{1/k}, k)$ .

Параметры  $\lambda$ ,  $k$  выбрать самостоятельно. Статистический контроль провести с использованием 15 интервалов разбиения,  $\alpha = 0.05$ .

## 5 КОНТРОЛЬНЫЕ ВОПРОСЫ

1. Каковы особенности равномерного в интервале  $[0,1)$  распределения вероятностей? Как они используются при моделировании?
2. Опишите основные свойства и особенности закона распределения вероятностей, используемого в Вашем задании.
3. Каким методом Вы пользовались при моделировании случайной величины? Каковы особенности этого метода?
4. Поясните структуру программы моделирования. Выделите в ней основные части, процедуры, блоки.
5. В чем заключается статистический контроль качества моделирования? Каковы особенности критерия согласия  $\chi^2$ ?
6. Охарактеризуйте закон распределения вероятностей содержимого счетчика  $\text{СЧ}_k$ .
7. Докажите, что случайная величина  $x_i$ , определяемая из соотношения (1), действительно описывается законом распределения с плотностью  $f(x)$ .

## ЗАКЛЮЧЕНИЕ

Методические указания «Моделирование случайных величин» посвящены рассмотрению методов и алгоритмов моделирования случайных величин с заданными законами распределения вероятностей.

Методические указания содержат рекомендации по организации статистического контроля качества получаемых реализаций случайных величин.

Логическим завершением методических указаний являются контрольные вопросы и индивидуальные задания для самостоятельной работы студентов.

Вопросы, имеющие практическое значение для студентов при выполнении лабораторной работы, освещены с необходимой для использования полнотой.

## БИБЛИОГРАФИЧЕСКИЙ СПИСОК

1. Советов, Б. Я. Моделирование систем : учебник для академического бакалавриата / Б. Я. Советов, С. А. Яковлев. — 7-е изд. — Москва : Издательство Юрайт, 2019. — 343 с. — (Бакалавр. Академический курс). — ISBN 978-5-9916-3916-3. — Текст : электронный // Образовательная платформа Юрайт [сайт]. — URL: <https://urait.ru/bcode/425228> (дата обращения: 30.08.2021).

2. Советов, Б. Я. Моделирование систем. Практикум : учебное пособие для бакалавров / Б. Я. Советов, С. А. Яковлев. — 4-е изд., перераб. и доп. — М. : Издательство Юрайт, 2016. — 295 с. — (Серия : Бакалавр. Академический курс).

Учебное издание

*Симонова Елена Витальевна*

## **МОДЕЛИРОВАНИЕ СЛУЧАЙНЫХ ВЕЛИЧИН**

*Методические указания*

Редактор

Компьютерная верстка

Подписано в печать . Формат 60x84 1/16.

Бумага офсетная. Печать офсетная. Печ. л. .

Тираж экз. Заказ . Арт. С- / 2022

ФЕДЕРАЛЬНОЕ ГОСУДАРСТВЕННОЕ АВТОНОМНОЕ  
ОБРАЗОВАТЕЛЬНОЕ УЧРЕЖДЕНИЕ ВЫСШЕГО ОБРАЗОВАНИЯ  
«САМАРСКИЙ НАЦИОНАЛЬНЫЙ ИССЛЕДОВАТЕЛЬСКИЙ  
УНИВЕРСИТЕТ имени академика С. П. КОРОЛЕВА»  
(Самарский университет)

---

Изд-во Самарского университета.  
443086 Самара, Московское шоссе, 34.