Федеральное государственное бюджетное образовательное учреждение высшего образования

«Московский Авиационный Институт» (Национальный Исследовательский Университет)

Факультет №8 «Информационные технологии и прикладная математика» Кафедра 805 «Математическая кибернетика»

Реферат

по теме

«Генерация случайных чисел из динамического хаоса» 2 семестр

Автор работы:

студент 1 курса, гр. М8О-103Б-21

Тысячный В. В.

Руководитель проекта:

Севастьянов В. С.

Дата сдачи:

СОДЕРЖАНИЕ

ВВЕДЕНИЕ			3
РАЗДЕЛ І	ТЕОРЕТИЧЕСКИЕ АСПЕКТЫ ИСС		4
РАЗДЕЛ ІІ	ЭКСРПЕРИМЕНТАЛЬНАЯ ПОСЛЕДОВАТЕЛЬНОСТИ ЧИСЕЛ НА СЛУЧАЙНОСТЬ	ГЕНЕРАЦИЯ I И ПРОВЕРКА	12
ЗАКЛЮЧЕНИЕ			18
СПИСОК ИСТОЧНИКОВ И ЛИТЕРАТУРЫ			

ВВЕДЕНИЕ

Случайность имеет множество применений в области науки, искусства, статистики, криптографии, игр и других областях. Например, случайное распределение в исследованиях помогает ученым проверять гипотезы, а также случайные и псевдослучайные числа находят применение в видеоиграх, они помогают разнообразить игровой процесс.

Случайные числа имеют применение в физике, например в исследованиях электронного шума, в инженерном деле и исследовании операций. Многие методы статистического анализа, требуют случайных чисел, например методы Монте-Карло¹.

Основное же применение последовательности случайных чисел (ПСЧ) находят в криптографии, например, при потоковом шифровании². Одной из областей применения случайных главных генераторов чисел формирование уникальных ключей для шифрования. В любой системе требуется множество передачи секретных данных ключей пользователей системы. Однако, если нежелательный человек вдруг узнает ключ, использовавшийся для генерации псевдослучайных ключей, он сможет сгенерировать точно такие же ключи и вскрыть все передаваемые в системе Следовательно, секретные ключи должны быть действительно случайными. Поэтому задача генерирования последовательностей настоящих большой случайных чисел представляет интерес разработчиков ДЛЯ криптосистем.

¹ Метод Монте-Карло URL: https://ru.wikipedia.org/wiki/Метод_Монте-Карло

 $^{^2}$ Лекция 8: Поточные шифры и генераторы псевдослучайных чисел. Часть 1URL: https://intuit.ru/studies/courses/691/547/lecture/12383

РАЗДЕЛ І

ТЕОРЕТИЧЕСКИЕ АСПЕКТЫ ИССЛЕДОВАНИЯ СЛУЧАЙНЫХ ЧИСЕЛ, ТЕОРИИ ХАОСА

Криптология - наука, занимающаяся методами шифрования и расшифровывания. Криптология состоит из двух частей - криптографии и криптоанализа. Криптография занимается разработкой методов шифрования данных, в то время как криптоанализ занимается оценкой сильных и слабых сторон методов шифрования, а также разработкой методов, позволяющих взламывать криптосистемы³.

Исторически, криптография появилась сильно раньше цифровых информационных систем и использовалась в основном для обеспечения тайны переписки. Однако исторические алгоритмы шифрования полагаются в основном на неизвестность алгоритма третьей стороне, что делает их непригодными в современных реалиях. Современные шифры не полагаются на тайну алгоритма - все широко используемые алгоритмы опубликованы во множестве открытых источников. Вместо этого, современные криптосистемы используют ключ - некоторое значение, выбранное из множества возможных значений, называемого пространством ключей. Современная криптография образует отдельное научное направление, объединяющее математику и информатику. Практическое применение криптографии стало неотъемлемой частью жизни современного общества - её используют в таких отраслях как электронная коммерция, электронный документооборот, телекоммуникации и других.

Последовательность случайных чисел — это такая последовательность, что числа в ней не зависят друг от друга, иными словами, их нельзя предугадать. Генератор случайных чисел — алгоритм, который создает такие

_

³ Криптология URL: https://ru.wikipedia.org/wiki/Криптология

последовательности. Стоит отличать ГСЧ от ГПСЧ⁴ (генератор псевдослучайных чисел). В последовательности псевдослучайных чисел элементы ПОЧТИ не зависят друг от друга.

Генерация случайных чисел является неотъемлемой частью криптографии, например, ключ должен генерироваться настолько случайно, чтобы его значения невозможно было предугадать. В настоящее время криптографии есть достаточно много различных генераторов, но у каждого есть свои недостатки. Так среди ГПСЧ выделяют такие недостатки, как слишком короткий период, большая "случайность" некоторых элементов, чем других, обратимость и др. В связи с этим в криптографии есть определенные требования к генераторам⁵:

- 1. Однородное распределение: распределение чисел в последовательности должно быть однородным; это означает, что частота появления каждого числа должна быть приблизительно одинаковой.
- 2. Независимость: ни одно значение в последовательности не должно зависеть от других.
- 3. Невозможность предугадать следующие элементы последовательности.

Источники действительно случайных чисел найти трудно. Физические генераторы шумов, такие как, газовые разрядные трубки и имеющий течь конденсатор могут быть такими источниками, так же могут быть использованы системы, которым присуще свойство динамического хаоса. Динамический хаос - явление в теории динамических систем, при котором поведение нелинейной системы выглядит случайным; нерегулярное, непредсказуемое изменение состояния полностью детерминированной системы. Причиной появления хаоса

⁵ Требования к качественному гпсч URL: https://studfile.net/preview/1042727/page:3/

⁴ Генераторы псевдослучайных чисел и их аспекты URL: https://ru.wikipedia.org/wiki/Генератор псевдослучайных чисел

в таких системах является неустойчивость (чувствительность) по отношению к начальным условиям и параметрам: малое изменение начального условия со временем приводит к сколь угодно большим изменениям динамики системы⁶. К примеру, мы знаем траекторию движения механической системы, если даны начальные условия. Если бы система была устойчива, не хаотична, то изменив немного начальные условия, из которых начнется движение, то и новая траектория бы не сильно отличалась от прежней. Но если система была бы хаотичной, неустойчивой, то поначалу старая и новая траектории могли бы и быть близки, однако со временем траектории стали бы совершенно различны, то есть система проявила бы высокую чувствительность к начальным данным задачи о движении. Примером системы с динамическим хаосом может служить вынужденный осциллятор Ван-дер-Поля⁷.

Осциллятор Ван-дер-Поля - осциллятор с нелинейным затуханием, подчиняющийся уравнению:

$$\ddot{x} - \mu(1 - x^2)\dot{x} + x = 0$$

Для вынужденных колебаний:

$$\ddot{x} - \mu(1 - x^2)\dot{x} + x = A\cos(\omega t),$$

где μ - коэффициент, характеризующий нелинейность и силу затухания колебаний, x - координата точки, зависящая от времени t, A - амплитуда внешнего гармонического сигнала, ω - его угловая частота.

Преобразуем дифференциальное уравнение второго порядка к системе из двух дифференциальных уравнений первого порядка при помощи алгебраической подстановки $\dot{x}=y$:

$$\begin{cases} \dot{x} = y \\ \dot{y} = \mu(1 - x^2)y - x + A\cos(\omega t) \end{cases}$$

 6 Аспекты теории хаоса URL: https://ru.wikipedia.org/wiki/Теория хаоса#Чувствительность к начальным условиям

⁷ Назимов А. И. Колебания. Колебательные системы. Модели колебательных систем на примере дифференциальных уравнений URL: https://www.numamo.org/HTML/Articles/Oscillator.html

Запишем систему вынужденных осцилляторов Ван-дер-Поля:

$$\begin{cases} \dot{x}_1 = y_1 \\ \dot{x}_2 = y_2 \\ \dot{y}_1 = \mu_1 (1 - x_1^2) y_1 - x_1 + A \cos(\omega t) \\ \dot{y}_2 = \mu_2 (1 - x_2^2) y_2 - x_2 + A \cos(\omega t + \varphi) \end{cases}$$

с определенными константами A, ω , φ , μ_1 , μ_2 и начальными условиями

$$x_1(0) = x_{10}, \qquad x_2(0) = x_{20}$$

$$y_1(0) = y_{10}, \qquad y_2(0) = y_{20}$$

Моделирование движения этой системы может быть проиллюстрировано графиками, построенными для функций x_1, x_2, y_1, y_2 в области $t \in [0, T]$. В качестве средства для моделирования и построения может быть взята процедура $solve_ivp^8$ из библиотеки scipy.integrate в python. Она использует метод Рунге-Кутты 4-го порядка 9 и является весьма точной.

При моделировании получаем графики вида $x_1 = x_1(t)$ вида, представленного на рис. 1, и фазовый портрет $y_1 = y_1(x_1)$ первого осциллятора, представленный на рис. 2.

_

⁸ Scipy.integrate.solve_ivp() URL: https://docs.scipy.org/doc/scipy/reference/generated/scipy.integrate.solve_ivp.html

⁹ Метод Рунге — Кутты URL: http://espressocode.top/runge-kutta-4th-order-method-solve-differential-equation/

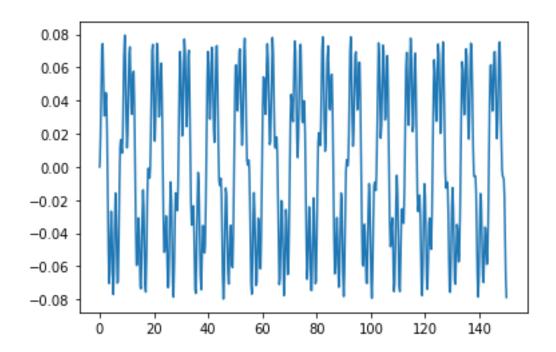


Рис. 1. Движение осциллятора Ван-дер-Поля

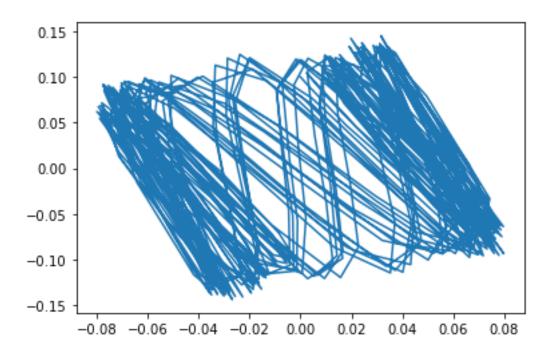


Рис. 2. Фазовый портрет осциллятора Ван-дер-Поля.

Из рис. 2 видно, что области внутри четырехугольников

$$(-0.03, -0.12) - (-0.06, 0) - (-0.05, 0.05) - (-0.013, -0.1)$$

$$(0.06, -0.07) - (-0.03, 0.07) - (0.055, 0.09) - (0.075, -0.03)$$

являются областями высокой степени смешивания и в них можно

выбирать случайное число. Эта область будет соответствовать значениям по оси у из рис. 1, по модулю большим 0,02. Поэтому процедура выбора предлагается следующей:

- 1. Генерируются псевдослучайные числа $\varphi \in \left(0, \frac{\pi}{2}\right)$ и $T \in \left[\frac{100}{\omega}, \frac{500}{\omega}\right]$ (диапазон T можно менять).
- 2. Осуществляется моделирование осцилляторов
- 3. Находится значение $x_1 = x_1(T)$
- 4. Проверяется принадлежность значения к нужной области, т.е. проверяется, больше ли модуль этого числа 0,02.
- 5. Значение добавляется в список.
- 6. Полученный список нормируется.
- 7. Получен список случайных чисел.

Его случайность определяется хаотичностью осциллятора вкупе с приближенностью методов интегрирования ОДУ.

Для тестирования данной последовательности на случайность будут использоваться статистические тесты NIST, а точнее частотный побитовый тест¹⁰ и тест на самую длинную последовательность единиц в блоке¹¹. Этот пакет тестов, разработанный Лабораторией информационных технологий, случайности специально определения меры ДЛЯ двоичных Так работают последовательностей. как они двоичными последовательностями, то уже имеющийся список десятичных чисел в промежутке от 0 до 1 требуется перевести в список двоичных чисел. Тестирование будет проводиться на первых четырех тестах: частотном побитовом, частотном блочном, тесте на одинаковые идущие подряд биты и

A. Rukhin, J. Soto, J. Nechvatal // NIST Special Publi-cation 800-22 Revision 1a. p. 2-7 – 2-10

 $^{^{10}}$ A Statistical Test Suite for Random and Pseudorandom Number Generators for Cryptographic Applications / A. Rukhin, J. Soto, J. Nechvatal // NIST Special Publi-cation 800-22 Revision 1a. p. 2-2-2-3

тесте на самую длинную последовательность единиц в блоке.

Суть первого теста заключается в нахождении отношения количества 0 в последовательности к количеству 1. В истинно случайных последовательностях оно должно быть равно 1. Для проверки гипотезы для заданной последовательности вычисляется сумма S таким образом, что каждая единица принимается за 1, а ноль за -1. По полученному значению вычисляется $s_{obs} = \frac{s}{\sqrt{n}}$, где n — длина последовательности. С помощью него вычисляется значение $P_{value} = erfc(\frac{s_{obs}}{\sqrt{2}})$, $erfc(x) = \frac{2}{\sqrt{\pi}} \int_{x}^{\infty} e^{-t^2} dt$, на основе чего делается вывод об истинности гипотезы.

Для частотного блочного теста последовательность делится на 64 подпоследовательности длины 100. Для каждого блока высчитывается отношение единиц к нулям и вычисляется критерий Хи-квадрат с N — количество блоков степенями свободы и ожиданием в ½. P-value здесь вычисляется через неполную верхнюю гамма-функцию: $P_{value} = igamc\left(\frac{N}{2}, \frac{\chi_{obs}^2}{2}\right)$, $igamc(a, x) = \frac{1}{\Gamma(a)} \int_x^\infty e^{-t} t^{a-1} dt$, где Γ — стандартная гаммафункция.

Тест на одинаковые идущие подряд биты проверяет «редкость» смены битов в последовательности. Для начала вычисляется доля единиц в общей массе и проверяется условие $|p-0.5|<\frac{2}{\sqrt{n}}$, где p эта доля. Если данная проверка не удовлетворяется, то тест считается проваленным. Далее вычисляется количество знакоперемен V. По полученному числу вычисляется $P_{value}=erfc(\frac{|V-2np(1-p)|}{2\sqrt{2n}p(1-p)})$.

Последний тест определяет длину наибольшей последовательности 1 в блоке длины М и сравнивает с длиной для абсолютно случайной последовательности. Отклонение так же будет считаться с помощью Хиквадрат по формуле $\chi^2 = \sum_{i=0}^K \frac{(v_i - R\pi_i)^2}{R\pi_i}$, где значения K, R, v_i , π_i берутся из

таблиц:

M	K	R
8	3	16
128	5	49
10000	6	75

v_i, π_i	M=8	M=128	M=10000
ν_0 , π_0	≤ 1, 0.2148	≤ 4, 0.1174	≤ 10,
			0.0882
ν_1, π_1	2, 0.3672	5, 0.2430	11, 0.2092
ν_2,π_2	3, 0.2305	6, 0.2493	12, 0.2483
ν_3,π_3	≥ 4, 0.1875	7, 0.1752	13, 0.1933
$ u_4, \pi_4 $		8, 0.1027	14, 0.1208
ν_5, π_5		≥ 9, 0.1124	15, 0.0675
v_6, π_6			≥ 16,
			0.0727

K в данном уравнении будет являться степенью свободы. По найденному значению Xи-квадрат находится $P_{value} = igamc(\frac{K}{2}, \frac{\chi_{obs}^2}{2})$.

Если полученные P_{value} будут больше 0,01, то последовательность, действительно, можно считать случайной.

РАЗДЕЛ II

ЭКСРПЕРИМЕНТАЛЬНАЯ ГЕНЕРАЦИЯ ПОСЛЕДОВАТЕЛЬНОСТИ ЧИСЕЛ И ПРОВЕРКА НА СЛУЧАЙНОСТЬ

Сначала обозначим библиотеки, которые будут использоваться в коде:

```
from scipy.integrate import solve_ivp
from matplotlib import pyplot as plt
import random
```

Из библиотеки *scipy* раздела *integrate* импортируем функцию *solve_ivp*, которая численно интегрирует систему дифференциальных уравнений, для того чтобы сгенерировать нужную нам последовательность чисел из исходной функции. Из библиотеки *matplotlib* импортируем раздел *pyplot*, отвечающий за построение графиков для визуализации результатов. Библиотека random будет использоваться для случайного выбора значений из последовательности.

Введем константы, которые будут использоваться в построении функции как параметры (их можно задать любыми):

```
M = [5, 7, 1]
k2 = [100, 70, 120]
```

Далее пропишем функцию, описывающую работу осциллятора Ван-дер-Поля, которая и будет в дальнейшем интегрироваться:

Проинтегрируем данную функцию с помощью *solve_ivp* на промежутке от 300 до 600 (его так же можно изменить):

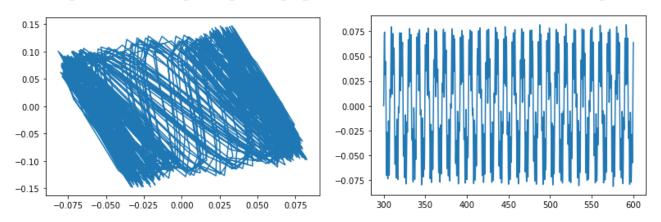
```
sol = solve_ivp(ab_sys, [300, 600], [0, 0.1, 0.1, 0, 0, 0])
print(sol)
```

Для наглядности с помощью функций *plot* и *show* построим и выведем фазовый портрет полученной функции и график ее зависимости от времени:

```
plt.plot(sol.y[0], sol.y[2])
plt.show()

plt.plot(sol.t, sol.y[0])
plt.show()
```

Приданных параметрах графики будут выглядеть таким образом:



Выберем из значений функции случайные 202 числа с помощью функции *chois* из библиотеки *random*, которые будут по модулю больше 0,02:

```
Arr = []
i = 1
while i <= 202:
    OY = random.choice(sol.y[2])
    if abs(OY) > 0.02:
        Arr.append(abs(OY))
        i+=1
print(Arr)
```

Для того, чтобы полученную последовательность можно было считать случайной в диапазоне (0; 1) нормализуем ее, вычев из всех ее значений минимальное из них и поделив на максимальное. Полученные значения все будут в требуемом диапазоне, но будет заведомо известно, что в последовательности есть 0 и 1 (то минимальное и максимальное число после

нормализации), поэтому удалим их. Таким образом, получим последовательность из 200 случайных чисел в диапазоне от 0 до 1:

```
Min = min(Arr)
PRN = []
k=0
for i in range(len(Arr)):
    PRN.append(Arr[i]-Min)

Max = max(PRN)

for i in range(len(Arr)):
    PRN[i] /= Max
    if PRN[i] <0.5: k+=1

PRN.remove(1)
PRN.remove(0)|

n=len(PRN)
print(PRN)</pre>
```

Далее, чтобы протестировать, требуется перевести последовательность случайных чисел в двоичную. Для этого домножим каждое число на $2^{32}-1$, так как с 32 битными двоичными числами будет удобнее работать, и добавим ведущие нули, чтобы все числа имели ровно 32 бита:

```
Bit=[]
for i in range(n):
    b=bin(int(PRN[i] * 2**32-1))[2:]
    while len(b)!=32:
        b='0'+b
    Bit.append(b)
print(Bit)
```

Теперь в переменной Bit хранится последовательность случайных чисел в двоичном виде, которую остается протестировать.

В тестах часто используется распределение Хи-квадрат, поэтому пропишем для него отдельную функцию, в которую подается список o с входными данными в количестве равном степени свободы и список e с эталонными значениями:

```
def X2(o, e):
    x2=0
    for i in range(len(o)):
        x2+=(o[i] - e[i])**2/e[i]
    return x2
```

Пропишем первый частотный побитовый тест, который посчитает количество 1 во всей последовательности и посчитает распределение Хиквадрат для полученных значений:

```
import math

Sum = 0
for i in range(len(Bit)):
    for j in range(len(Bit[i])):
        if Bit[i][j] == '1':
            Sum += 1
        else:
            Sum -= 1

n = len(Bit) * len(Bit[0])
Sum = abs(Sum) / math.sqrt(len(Bit) * len(Bit[0]))
p_value = 1 - math.erf(Sum / math.sqrt(2))
p_value
```

Для второго теста производится разбиение последовательности Bit на блоки длины 100, соединив изначально все в единую последовательность S, и для каждого блока считается доля единиц, которая хранится в cnt, по ним считается Xu-квадрат и P-value:

```
import scipy

S = ''
Arr = []
S = ''.join(Bit)
m = 100
for i in range(0, len(S), m):
        Arr.append(S[i:i + m])
if len(S) % m != 0:
        Arr = Arr[:-1]
cnt = []
for i in Arr:
        cnt.append(i.count('1'))
x2 = 2 * X2(cnt, [m / 2] * len(cnt))
p_value = 1 - scipy.special.gammainc(len(cnt) / 2, x2 / 2)
p_value
```

Третий тест вычисляет P-value по количеству смен бита, хранящемуся в V, в последовательности S:

```
n = len(S)
p = S.count('1') / n
if abs(p - 1 / 2) >= 2 / math.sqrt(n):
    print("Fall")
else:
    V = 1
    for i in range(n - 1):
        if S[i] != S[i + 1]:
            V += 1

    p_value = 1 - math.erf(abs(V - 2 * n * p * (1 - p))
            / (2 * math.sqrt(2 * n) * p * (1 - p)))
    print(p_value)
```

Для теста на самую длинную последовательность единиц в блоке нам понадобится подфункция, вычисляющая максимальную последовательность единиц в подаваемом блоке, в которую подается блок, и возвращается искомая длина:

Сам тест будет разбивать последовательность Bit на блоки длиной 128 символов, т.е. по 4 числа, для каждого такого блока будет вызываться функция MaxSeq1. Так как длинна блока 128, то M=128, следовательно из приведенных ранее таблиц считаем соответствующие значения для R, v_i , π_i и вычисляем Хиквадрат:

```
Seq1 = []
for i in range(int(n // 128)):
    Str = S[128 * i:128 * i + 128]
    Seq1.append(Max_Seq_1(Str))
V = []
k = 0
V = []
k = 0
for i in range(5):
    k += Seq1.count(i)
V.append(k)
for i in range(5, 9):
    V.append(Seq1.count(i))
V.append(int(n // 128 - sum(V)))
x2 = X2(V, [49 * 0.1174, 49 * 0.2430, 49 * 0.2493, 49 * 0.1752, 49 * 0.1027, 49 * 0.1124])
p_value = 1 - scipy.special.gammainc(5 / 2, x2 / 2)
p_value
```

Полученные в результате значения P-value являются характеристиками полученной последовательности, на их основе уже можно сделать вывод, является полученная последовательность, действительно, псевдослучайной.

ЗАКЛЮЧЕНИЕ

В результате тестирования было получено, что сгенерированная данным методом ПСЧ имеет среднее значение p-value около 0,4, что отвечает поставленной задаче в достижении результата большего 0,01. Но в настоящее время для реального использования на практике, в криптографии требуется гораздо больший результат, в частности хотя бы 0,95. Иногда написанная программа может выдать такой результат, но он будет побочным в связи с использованием библиотеки *random*, поэтому данные случаи не будут являться отражением действительности.

Таким образом, в ходе проекта был создан ГПСЧ, основанный на одномерной нелинейной простейшей динамической системе с хаосом, которая удовлетворяет наименьшим криптографическим требованиям, но не отражает в себе реальных требований для использования.

СПИСОК ИСТОЧНИКОВ И ЛИТЕРАТУРЫ

- 1. Petrosjan, L.A. and Murzov, N.V. (1966). Game-theoretic problems of mechanics. Litovsk. Mat. Sb. 6, 423–433.
- 2. Фомичёв В. М. Дискретная математика и криптология: Курс лекций / под ред. Н. Д. Подуфалов М.: Диалог-МИФИ, 2013. 397 с. ISBN 978-5-86404-185-7
- 3. Дональд Э. Кнут. Глава 3. Случайные числа // Искусство программирования = The Art of Computer Programming. 3-е изд. М.: Вильямс, 2000. Т. 2. Получисленные алгоритмы. 832 с. 7000 экз. ISBN 5-8459-0081-6 (рус.) ISBN 0-201-89684-2 (англ.).
- 4. Юрий Лифшиц. Лекция 9: Псевдослучайные генераторы // Современные задачи криптографии. Курс лекций.
- 5. Жельников В. Псевдослучайные последовательности чисел // Криптография от папируса до компьютера. М.: ABF, 1996. 335 с. ISBN 5-87484-054-0.
- 6. Соболь И. М. Метод Монте-Карло. М.: Наука, 1968. 64 с. (Популярные лекции по математике). 79 000 экз.
- 7. L'Ecuyer, Pierre. Random Number Generation // Springer Handbooks of Computational Statistics: Глава. 2007. С. 93—137. doi:10.1002/9780470172445.ch4.
- 8. Van der Pol, B. On "relaxation-oscillations"/B. Van der Pol // Phylosophical Magazine and Journal of Science S7. -1926. -Vol.2. -№11. P.978
- 9. Van der Pol, B. Forced Oscillations in a Circuit with non-linear Resistance.(Reception with reactive Triode.) / B. Van der Pol // Phylosophical Magazine and Journal of Science S7. -1927. -Vol.3 -№13. -P.65

- 10. Van der Pol, B. The heartbeat considered as a relaxation oscillation, and an electrical model of the heart/ B. Van der Pol, J. Van der Mark // Phylosophical Magazine and Journal of Science S7. -1928. -Vol.6. -№38. P.763
- 11. Турчак, Л.И. Основы численных методов / Л.И. Турчак, П.В. Плотников. М.: Физматлит, 2005. –304с.
- 12.A Statistical Test Suite for Random and Pseudorandom Number Generators for Cryptographic Applications / A. Rukhin, J. Soto, J. Nechvatal // NIST Special Publication 800-22 Revision 1a
- 13. Гринвуд, Синди; Никулин, М.С. (1996), Руководство по тестированию хи-квадрат, Нью-Йорк: Wiley, ISBN 0-471-55779-X
- 14. Никулин, М.С. (1973), "Критерий хи-квадрат на нормальность", Труды Международной Вильнюсской конференции по теории вероятностей и математической статистике, 2, стр. 119–122