

Федеральное агентство связи (Россвязь)  
Федеральное государственное бюджетное образовательное учреждение  
высшего образования  
«Сибирский государственный университет телекоммуникаций и информатики»  
(СибГУТИ)

Кафедра ВС

**ПОЯСНИТЕЛЬНАЯ ЗАПИСКА**  
к нулевой лабораторной работе  
«Оценка качества генераторов псевдослучайных  
чисел» по дисциплине «Моделирование»

Выполнил:

студент гр.ИВ-621

\_\_\_\_\_/В.В.Симонова/  
подпись

Проверил:

ассистент кафедры ВС

\_\_\_\_\_/Я.В. Петухова/  
ОЦЕНКА, подпись

Новосибирск, 2020

# Содержание

Постановка задачи .....	3
Теоретические сведения .....	3
Генераторы.....	4
Результаты экспериментов .....	5
Выводы .....	6
Приложение.....	7

## Постановка задачи

Убедиться в равномерности трёх различных генераторов псевдослучайных чисел, используя параметры  $\chi^2$  – критерий согласия Пирсона – и автокорреляцию.

## Теоретические сведения

### *$\chi^2$ или критерий согласия Пирсона*

С помощью критерия согласия определяют, удовлетворяет ли ГСЧ требования равномерного распределения или нет.

$p_i$  – теоретическая вероятность попадания чисел в  $i$ -ый интервал равна  $p_i = 1/k$ , где  $k$  – количество интервалов

$N$  – общее количество сгенерированных чисел

$n_i$  – попадание чисел в каждый интервал

$\chi^2$  – критерий, который позволяет определить, удовлетворяет ли генератор случайных чисел требованиям равномерного распределения или нет

Процедура проверки имеет следующий вид:

1. Диапазон от 0 до 1 разбивается на  $k$  равных интервалов
2. Запускается генератор случайных чисел  $N$  раз –  $N$  должно быть велико, например,  $N/k > 5$
3. Определяется количество случайных чисел, попавших в каждый интервал
4. Вычисляется экспериментальное значение  $\chi^2$  по следующей формуле:

$$\chi^2 = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^k \left( \frac{n_i^2}{p_i} \right) - N$$

## Автокорреляция

Автокорреляция — это статистическая взаимосвязь между последовательностями величин одного ряда, взятыми со сдвигом. Определяется по формуле:

$$\hat{a}(\tau) = \frac{\sum_{i=1}^{N-\tau} (x_i - E_x)(x_{i+\tau} - E_x)}{(N - \tau) * S^2}$$

$$E_x = \sum_{i=1}^N \frac{x_i}{N}$$

$$S^2 = \sum \frac{x_i^2}{N} - (E_x)^2$$

$E_x$  — математическое ожидание

$S^2$  — выборочная дисперсия

$\hat{a}(\tau)$  — автокорреляция

$x_i$  — множество псевдослучайных чисел

$\tau$  — смещение

## Генераторы

1. Вихрь Мерсенна (англ. Mersenne twister, MT) — генератор псевдослучайных чисел (ГПСЧ), который основывается на свойствах простых чисел Мерсенна (отсюда название) и обеспечивает быструю генерацию высококачественных по критерию случайности псевдослучайных чисел.
2. Генератор случайных чисел Xorshift, также называемый генератором регистра сдвига, представляет собой класс генераторов псевдослучайных чисел, которые были обнаружены Джорджем Марсаглией.
3. Линейно конгруэнтный метод (linear congruential) — применяется в простых случаях и не обладает криптографической стойкостью. Его использует `get_rand()` — функция из стандартной библиотеки C, которая генерирует псевдослучайные числа в диапазоне от 0 до `RAND_MAX`.

# Результаты экспериментов

```
N = 1000
k = 5

Хи-квадрат: 5.02002
Автокорреляция: 0.00505005
```

Рис.1. Результаты работы линейно-конгруэнтного генератора при 1000 числах и 5 интервалах

```
N = 10000
k = 10

Хи-квадрат: 9.63379
Автокорреляция: 0.0168166
```

Рис.2. Результаты работы линейно-конгруэнтного генератора при 10000 числах и 10 интервалах

```
N = 100000
k = 20

Хи-квадрат: 23.3984
Автокорреляция: 0.00245607
```

Рис.3. Результаты работы линейно-конгруэнтного генератора при 100000 числах и 20 интервалах

```
N = 1000
k = 5

Хи-квадрат: 0.650024
Автокорреляция: -0.0199093
```

Рис.4. Результаты работы Xorshift при 1000 числах и 5 интервалах

```
N = 10000
k = 10

Хи-квадрат: 9.96094
Автокорреляция: 0.0161965
```

Рис.5. Результаты работы Xorshift при 10000 числах и 10 интервалах

```
N = 100000
k = 20

Хи-квадрат: 20.6953
Автокорреляция: -0.000605615
```

Рис.6. Результаты работы Xorshift при 100000 числах и 20 интервалах

```

N = 1000
k = 5

Хи-квадрат: 1.28003
Автокорреляция: -0.0182587

```

Рис.7. Результаты работы Вихря Мерсонна при 1000 числах и 5 интервалах

```

N = 10000
k = 10

Хи-квадрат: 3.6123
Автокорреляция: 0.00656011

```

Рис.8. Результаты работы Вихря Мерсонна при 10000 числах и 10 интервалах

```

N = 100000
k = 20

Хи-квадрат: 14.3281
Автокорреляция: -0.000289784

```

Рис.9. Результаты работы Вихря Мерсонна при 100000 числах и 20 интервалах

## Выводы

$k = m - r - 1$  — степень свободы

$m$  — количество интервалов (20 интервалов)

$r$  — число параметров предполагаемого распределения (2 параметра у равномерного распределения)

$$k = 20 - 2 - 1 = 17 \quad k = 10 - 2 - 1 = 7 \quad k = 5 - 2 - 1 = 2$$

$$\alpha = 0.05$$

$$\chi = 27.6$$

$$\chi = 14$$

$$\chi = 6$$

Ближе всего к равномерному распределению – результаты, полученные с помощью генератора вихря Мерсенна, так как отклонение

экспериментальных значений от теоретических больше, чем при других запусках. Нулевая гипотеза подтверждена для всех ГСЧ.

Автокорреляционная функция для всех трех ГСЧ колеблется около 0, принимая положительные и отрицательные значения, близкие к нулю. Значит, статистическая взаимосвязь между исходной и сдвинутой последовательностью пренебрежимо мала, и можно сделать вывод о том, что исследуемые генераторы выдают независимые случайные величины.

## Приложение

### Листинг

```
#include <stdio.h>
#include <time.h>
#include <stdlib.h>
#include <math.h>
#include <iostream>
#include <iomanip>
#include <random>
#include <ctime>
#include <cmath>
#include <chrono>

#define N 1000

using namespace std;
const float RAND_MAX_F = RAND_MAX;

float get_rand() {
    return rand() / RAND_MAX_F;
}

float get_rand_range(const float min, const float max)
{ return get_rand() * (max - min) + min;
}

int main(){
    int k = 5;
    int
    count[k];
    int index
    =0;
    float numeric[N];

    mt19937
gen(time(0));
    uniform_real_distribution<> urd(0, 1);

    unsigned seed =
std::chrono::system_clock::now().time_since_epoch().count();
    std::uniform_real_distribution<float> dist(0, 1);
    std::mt19937_64 rng(seed);
```

```

for(int i = 0; i < k; i++)
{
    count[i] = 0;
}
srand(time(NULL))
; float Q = 0.0;
float sum = 0, sum_kvdr = 0;

for(int i = 0; i < N; i++)
{
    //float gch = get_rand_range(0, 1);
    //float gch = urd(gen);
    float gch = dist(rng);
    numeric[i] = gch;
    sum += gch;
    sum_kvdr += gch * gch;
    Q = 0.0;
    for(index = 0; index < k; index++){
        if(gch > Q && gch <= Q +
            (float)1/k){ count[index]++;
            break;
        }
        Q += (float)1/k
    }
}
cout << "N = " << N << "\nk = " << k <<
"\n\n"; int interv = 1;
for(int i = 0; i < k; i++){
    interv++;
}
float HI = 0.0;
for(int i = 0; i < k; i++){
    HI += (float)count[i] * count[i] / (1 / (float)k);
}
HI /=
(float)N; HI -
= (float)N;

cout << "\n" << "Хи-квадрат: " << HI <<
"\n"; float Ex = 0.0;
Ex = sum / (float) N;
float S = 0.0;
S = (sum_kvdr / (float) N) - (Ex * Ex);
float autoc = 0.0;
for(int taaay = 1; taaay < 500; taaay++){
    for(int i = 0; i < N - taaay; i++)
    {
        autoc +=(float) ((numeric[i] - Ex) * (float) (numeric[i + taaay] - Ex));
    }
    autoc /= (float) (N - taaay) * S ;
}
cout << "Автокорреляция: " << autoc <<
"\n";

return 0;
}

```