

ФЕДЕРАЛЬНОЕ АГЕНТСТВО СВЯЗИ РОССИЙСКОЙ ФЕДЕРАЦИИ
ФГОБУ ВПО «СИБИРСКИЙ ГОСУДАРСТВЕННЫЙ УНИВЕРСИТЕТ
ТЕЛЕКОММУНИКАЦИЙ И ИНФОРМАТИКИ»

Кафедра вычислительных систем

Лабораторная работа №0
по дисциплине «Моделирование»

Выполнил:
студент гр. ИВ-622
Гайнулин Р.М.

Проверил:
Ассистент кафедры ВС
Петухова Я.В.

Новосибирск, 2020

Оглавление

| | |
|-------------------------------|----|
| Постановка задачи..... | 3 |
| Теоретические сведения..... | 3 |
| Результаты экспериментов..... | 6 |
| Заключение..... | 9 |
| Приложение. Листинг..... | 10 |

Постановка задачи

Анализировать равномерности распределения трех генераторов случайных чисел, используя при этом параметры критерия «хи-квадрат» и автокорреляции.

Теоретические сведения

Генератор псевдослучайных чисел

ГПСЧ — алгоритм, который порождает последовательность чисел, элементы которой почти независимы друг от друга и подчиняются заданному распределению (обычно равномерному). ГПСЧ использует единственное начальное значение, откуда и следует его псевдослучайность. ГПСЧ имеет предсказуемую зависимость между числами и малую длину генерируемой последовательности случайных чисел. После этого генератор обязательно заиклится.

Rand (rand())

Rand() — стандартный генератор языка C/C++. Источником энтропии является счетчик тактов процессора, однако собирается только во время прерываний.

RdRand от Intel (__builtin_ia32_rdrand64_step())

RdRand — реализация цифрового генератора случайных чисел (DRNG). Источником энтропии являются шумы токов, ПСЧ строятся на основе случайного битового считывания значений от токов. Является очень быстрым и не застревает.

Mersenne twister (mt19937_64())

Вихрь Мерсенна — ГПСЧ, к которого источник энтропии основан на свойствах простых чисел Мерсенна. В конструкторе может инициализироваться величиной, от которой начинается генерация последовательности, либо специальным объектом seed_seq, являющимся зерном последовательности. Имеется 32-битный генератор и 64-битный.

χ^2 -критерий

Критерий «хи-квадрат» (χ^2 -критерий) — это один из самых известных статистических критериев; он является основным методом, используемым в сочетании с другими критериями.

Частотная диаграмма эталонного ГСЧ равномерная, то теоретическая вероятность p_i попадания чисел в i -ый интервал (всего этих интервалов k) равна $p_i = 1/k$. И, таким образом, в каждый из k интервалов попадет ровно по $p_i \cdot N$ чисел (N — общее количество сгенерированных чисел). Реальный ГСЧ будет выдавать числа, распределенные не равномерно по k интервалам и в каждый интервал попадет по n_i чисел (в сумме $n_1 + n_2 + \dots + n_k = N$).

$$\chi_{\text{эмп.}}^2 = \frac{(n_1 - p_1 \cdot N)^2}{p_1 \cdot N} + \frac{(n_2 - p_2 \cdot N)^2}{p_2 \cdot N} + \dots + \frac{(n_k - p_k \cdot N)^2}{p_k \cdot N}$$
$$\chi_{\text{эмп.}}^2 = \sum_{i=1}^k \frac{(n_i - p_i \cdot N)^2}{p_i \cdot N} = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^k \left(\frac{n_i^2}{p_i} \right) - N$$

p_i — теоретическая вероятность попадания чисел в i -ый интервал (всего этих интервалов k) равна $p_i = 1/k$;

N — общее количество сгенерированных чисел;

n_i — попадание чисел в каждый интервал;

χ^2 — критерий, который позволяет определить, удовлетворяет ли ГСЧ требования равномерного распределения или нет.

χ^2 проверяет значимость расхождения эмпирических (наблюдаемых) и теоретических (ожидаемых) значений. Чем больше количество значений N , тем большее значение χ^2 -критерия, так как каждое слагаемое имеет вклад в общей сумме. То есть для разного количества значений N будет свое распределение.

Если случайные числа в действительности соответствуют ожидаемым

значениям, то значение критерия будет относительно небольшим. То есть большинство отклонений находится около значения N/k . Так же если критерий имеет большое число, то это свидетельствует о том, что имеются существенные отклонения между теоретическим значением попадания в отрезок и действительными.

Автокорреляция $a(\tau)$

Автокорреляция — это корреляционная связь между значениями одного и того же случайного процесса.

Математическое ожидание $Ex = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i$

Выборочная дисперсия $S^2(x) = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^n x_i^2 - (Ex)^2$

Автокорреляция $a(\tau) = \frac{\sum_{i=1}^{n-\tau} (x_i - Ex)(x_{i+\tau} - Ex)}{(n-\tau) * S^2(x)}$

Ex — математическое ожидание;

$S^2(x)$ — выборочная дисперсия;

$a(\tau)$ — автокорреляция;

x_i — множество псевдослучайных чисел;

$x_{i+\tau}$ — множество псевдослучайных чисел со смещением.

Значение автокорреляции $a(\tau)$ зависит от значения количества псевдослучайных чисел, а именно их количество на интервалах

Результаты экспериментов

Исследуем три случая с разными значениями случайных чисел N интервалов k .

В качестве анализируемых данных возьмем:

- $N = 100\,000$ случайных чисел и $k = 100$ интервалов;
- $N = 100\,000$ случайных чисел и $k = 50$ интервалов;
- $N = 1\,000\,000$ случайных чисел и $k = 100$ интервалов.

И рассмотрим распределение чисел на интервалах в разных случаях использования трех разных генераторов псевдослучайных чисел.

χ^2 -критерий

Таблица 1. Значения хи-квадрат для трех генераторов псевдослучайных чисел

| Количество чисел, N | 100 000 | 100 000 | 1 000 000 |
|----------------------------|-------------------|------------------|-----------------|
| Количество интервалов, k | 100 | 50 | 100 |
| Стандартный ГПСЧ Rand | 110.682000 | 42.153000 | 105.3306 |
| ГПСЧ RdRand от Intel | 99.184000 | 39.407000 | 91.9238 |
| ГПСЧ Mersenne twister | 86.513000 | 36.394500 | 92.4076 |

Для первого и третьего столбца табличное значение хи-квадрат $\chi^2_{\text{таб.}} = 113.1$, так же для второго столбца $\chi^2_{\text{таб.}} = 50.9$. По отношению $\chi^2_{\text{эсп.}} < \chi^2_{\text{таб.}}$ можно сказать, что гипотезы о равновероятном распределении в трех генераторах случайных чисел принимаются.

Таким образом, нам стало известно, что чем меньше значение критерия χ^2 , тем более равномерное распределение, то есть равновероятное на всех интервалах. Так же, если больше значение количества случайных чисел, это значит, что будет больше и отклонение от равномерного распределения.

Автокорреляция $a(\tau)$

Автокорреляция для каждого ГПСЧ при $N = 1000000$ и $k = 100$.

| Autocorrelation Rand | |
|----------------------|-----------------------|
| offset = 1 | $a(\tau) = 0.152891$ |
| offset = 2 | $a(\tau) = -0.014829$ |
| offset = 3 | $a(\tau) = -0.031406$ |
| offset = 4 | $a(\tau) = -0.037964$ |
| offset = 5 | $a(\tau) = -0.063582$ |
| offset = 6 | $a(\tau) = 0.118890$ |
| offset = 7 | $a(\tau) = -0.022728$ |
| offset = 8 | $a(\tau) = -0.170422$ |
| offset = 9 | $a(\tau) = -0.080772$ |
| offset = 10 | $a(\tau) = 0.071430$ |
| offset = 11 | $a(\tau) = -0.062511$ |
| offset = 12 | $a(\tau) = 0.026266$ |
| offset = 13 | $a(\tau) = -0.153286$ |
| offset = 14 | $a(\tau) = 0.105913$ |
| offset = 15 | $a(\tau) = 0.221582$ |
| offset = 16 | $a(\tau) = 0.370421$ |
| offset = 17 | $a(\tau) = -0.033138$ |
| offset = 18 | $a(\tau) = -0.192713$ |
| offset = 19 | $a(\tau) = -0.141493$ |
| offset = 20 | $a(\tau) = -0.114539$ |

Рис. 1 — Автокорреляция Rand

| Autocorrelation RdRand | |
|------------------------|-----------------------|
| offset = 1 | $a(\tau) = -0.198497$ |
| offset = 2 | $a(\tau) = 0.182221$ |
| offset = 3 | $a(\tau) = -0.079402$ |
| offset = 4 | $a(\tau) = -0.031313$ |
| offset = 5 | $a(\tau) = -0.056640$ |
| offset = 6 | $a(\tau) = 0.056284$ |
| offset = 7 | $a(\tau) = -0.235018$ |
| offset = 8 | $a(\tau) = 0.160541$ |
| offset = 9 | $a(\tau) = -0.334103$ |
| offset = 10 | $a(\tau) = 0.082748$ |
| offset = 11 | $a(\tau) = 0.077873$ |
| offset = 12 | $a(\tau) = -0.097811$ |
| offset = 13 | $a(\tau) = 0.078648$ |
| offset = 14 | $a(\tau) = -0.106122$ |
| offset = 15 | $a(\tau) = -0.182608$ |
| offset = 16 | $a(\tau) = 0.226612$ |
| offset = 17 | $a(\tau) = -0.100111$ |
| offset = 18 | $a(\tau) = 0.085208$ |
| offset = 19 | $a(\tau) = 0.004617$ |
| offset = 20 | $a(\tau) = 0.001070$ |

Рис. 2 — Автокорреляция RdRand

| Autocorrelation Mersenne | |
|--------------------------|-----------------------|
| offset = 1 | $a(\tau) = 0.004726$ |
| offset = 2 | $a(\tau) = 0.035118$ |
| offset = 3 | $a(\tau) = -0.066145$ |
| offset = 4 | $a(\tau) = -0.074673$ |
| offset = 5 | $a(\tau) = 0.008863$ |
| offset = 6 | $a(\tau) = 0.042499$ |
| offset = 7 | $a(\tau) = -0.007142$ |
| offset = 8 | $a(\tau) = -0.003078$ |
| offset = 9 | $a(\tau) = 0.036837$ |
| offset = 10 | $a(\tau) = -0.189711$ |
| offset = 11 | $a(\tau) = -0.032548$ |
| offset = 12 | $a(\tau) = -0.033522$ |
| offset = 13 | $a(\tau) = 0.203877$ |
| offset = 14 | $a(\tau) = -0.004602$ |
| offset = 15 | $a(\tau) = 0.272798$ |
| offset = 16 | $a(\tau) = -0.099812$ |
| offset = 17 | $a(\tau) = -0.049434$ |
| offset = 18 | $a(\tau) = 0.161678$ |
| offset = 19 | $a(\tau) = -0.016669$ |
| offset = 20 | $a(\tau) = -0.105518$ |

Рис. 3 — Автокорреляция Mersenne twister

Во всех случаях автокорреляционная функция имеет очень слабую корреляцию. При изменении количества интервалов k получаем, что последовательность случайных сгенерированных чисел и последовательность сгенерированных чисел со смещением не имеет взаимосвязи между собой.

Таким образом, более равномерное распределение случайных чисел получается путем увеличения числа случайных чисел и уменьшения числа интервалов и иначе получаем менее равномерное распределение.

Заключение

В данной лабораторной работе был реализован программный код, в ходе написания которого использовались 3 генератора псевдослучайных чисел на основе функции `rand`, цифрового генератора случайных чисел и алгоритма Mersenne twister, значения генератора чисел образовывало последовательность случайных чисел, которые были распределены на некое заданное количество интервалов в зависимости от данных значений. Далее были написаны функции расчета значения критерия хи-квадрат и значения автокорреляции, так же построены графики распределения случайных величин по интервалам при варьировании количества случайных чисел и числа интервалов и было проведено исследование равномерного распределения по вышеуказанным критериям.

По результатам значений критерия хи-квадрат $\chi^2_{\text{эксп.rand}} = 110.682$, $\chi^2_{\text{эксп.RdRand}} = 99.184$, $\chi^2_{\text{эксп.Mersenne}} = 86.513$, и табличному значению критерия $\chi^2_{\text{таб.}} = 113.1$ и на данном отношении $\chi^2_{\text{эксп.}} < \chi^2_{\text{таб.}}$ можно сказать, что гипотезы о равновероятном распределении в генераторах случайных чисел принимаются.

На основе исследования можно сказать, что значение критерия хи-квадрат меньше тем, чем более равномерное распределение. Если случайные числа в действительности соответствуют тем самым ожидаемым значениям, то значение критерия будет относительно небольшим и распределение будет равномерным.

Так же, исходя из исследований, значение коэффициента автокорреляции, стремящееся к нулю, соответствует более равномерному распределению. При изменении значения смещения (τ) автокорреляционная функция приближена к нулю, следовательно, имеется очень слабая корреляция.

Приложение. Листинг

```
#include <stdio.h>
#include <stdlib.h>
#include <math.h>
#include <time.h>
#include <random>
#include <limits.h>

void rand_rdrand_64(int *num, int begin, int end) { // -mrdmnd
    unsigned long long rand64;
    if ( __builtin_ia32_rdrand64_step(&rand64) ) {
        *num = (int)((float)rand64/ULONG_MAX*(end - begin) + begin);
    }
    return;
}

int rand_mt19937_64(int begin, int end) {
    std::random_device rd;
    std::mt19937_64 gen(rd());
    std::uniform_int_distribution<int> uid(begin, end);
    return uid(gen);
}

int main() {
    srand(time(NULL));
    int max_n = 1000000, pseudo_random[max_n], pseudo_random_mt[max_n], temp;
    int max_interval = 100, pseudo_random_to_interval[max_interval];
    double num1;

    for (int i = 0; i < max_n; i++)
        pseudo_random[i] = 0;
    for (int i = 0; i < max_interval; i++)
        pseudo_random_to_interval[i] = 0;

    for (int i = 0; i < max_n; i++) {
        // pseudo_random[i] = rand() % max_n; // RAND
        // rand_rdrand_64(&pseudo_random[i], 0, max_n); //RDRAND
        pseudo_random[i] = rand_mt19937_64(0, max_n); //MERSENE TWISTER
        num1 = (double)pseudo_random[i] / (double)max_n;
        temp = (int)((double)num1 / (1.0/(double)max_interval));
        pseudo_random_to_interval[temp]++;
    }
    for (int i = 0; i < max_interval; i++) {
        double inter = (double)(i+1)/(double)max_interval;
        printf("\n%.2f %d", inter, pseudo_random_to_interval[i]);
    }

    //hi_exp2
    printf("\n\nHI_SQUARE");
    double hi_exp2 = 0.0;
    double p = 1.0 / (double)max_interval;
    for (int i = 0; i < max_interval; i++)
        hi_exp2 += (pow((double)pseudo_random_to_interval[i], 2) / p);
    hi_exp2 = (hi_exp2 / (double)max_n) - (double)max_n;
    printf("\nHI_exp2 = %f\n", hi_exp2);

    //autocorrelation
    printf("\nAutocorrelation Mersenne\n");
    double autocorrelation = 0.0, ex = 0.0;
    for (int i = 0; i < max_interval; i++)
        ex += pseudo_random_to_interval[i];
    ex /= max_interval;

    double sx2 = 0.0;
    for (int i = 0; i < max_interval; i++)
        sx2 += (pow(pseudo_random_to_interval[i], 2) - pow(ex, 2));
    sx2 /= max_interval;

    for (int offset = 1; offset <= max_interval / 2; offset++) {
        double dispersion = 0.0;
        /*double ex2_x = 0.0, x = 0.0;
        double ex2_y = 0.0, y = 0.0;*/
        autocorrelation = 0.0;
        for (int i = 0; i < max_interval - offset; i++) {
```

```

    autocorrelation += (pseudo_random_to_interval[i] - ex) * (pseudo_random_to_interval[i+offset] - ex);
}
autocorrelation /= ((max_interval-offset) * sx2);
printf("offset = %d\tau(  $\tau$  ) = %lf\n", offset, autocorrelation);
}
return 0;
}

```