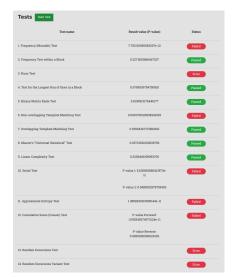
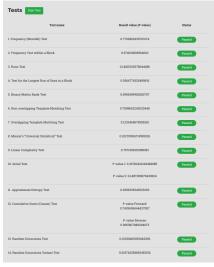
## 1 Testy NIST

Porównano 3 metody generowania ciągów losowych bitów: Linear Congruential Generator, Mersenne Twister Generator oraz output metody haszującej SHA-1. W serwisie Random Bitstream Tester(https://mzsoltmolnar.github.io/random-bitstream-tester) zostały przeprowadzone ich testy. Rezultaty zostały przedstawione poniżej w tabeli oraz na kolejnych zrzutach ekranu.

Test	Typ generatora		
	LCG	Mersenne Twister	SHA-1
Frequency(Monobit) test	FAILED	PASSED	PASSED
Frequency test within a block	PASSED	PASSED	PASSED
Runs test	FAILED	PASSED	PASSED
Test for the longest run of ones in block	PASSED	PASSED	PASSED
Binary matrix rank test	PASSED	PASSED	ERROR
Non-overlapping template matching test	FAILED	PASSED	ERROR
Overlapping template matching test	PASSED	PASSED	ERROR
Maurer's "Universal Statistical" test	PASSED	PASSED	ERROR
Linear complexity test	PASSED	PASSED	ERROR
Serial test	FAILED	PASSED	ERROR
Approximate entropy test	FAILED	PASSED	PASSED
Cumulative sums(Cusums) test	FAILED	PASSED	PASSED
Random excursions test	FAILED	PASSED	ERROR
Random excursions variant test	FAILED	PASSED	ERROR





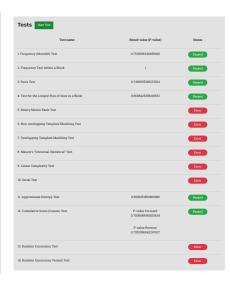


Figure 1: LCG

Figure 2: Mersenne Twister

Figure 3: SHA1

Wnioski: Linear Congruential Generator nie ma własności dobrego generatora losowego. Używanie wyniku funkcji SHA-1 jako źródło losowych bitów także nie jest dobrym sposobem, ponieważ generuje ona jedynie 160 bitów. W obu pozostałych przypadkach do testów wprowadzano 1500000 bitów. Generator Mesenne Twister okazał się dobrym generatorem.

## 2 Błądzenie losowe na liczbach całkowitych - dystrybuanta

# Kod użyty do przeprowadzenia symulacji w Matlabie:

```
SAMPLES_NUMBER = 100000;
        N = 100;
2
        VALS = zeros(1, SAMPLES_NUMBER);
4
        for i = 1:SAMPLES_NUMBER
            VALS(i) = sum(2 * randi([0, 1], 1, N) - 1);
6
        end
        X_VALS = -N:N;
        NORM_CDF = normcdf(X_VALS, 0, sqrt(N));
10
11
        hold on;
12
        cdfplot(VALS);
13
        plot(X_VALS, NORM_CDF);
14
15
        title("Dystrybuanta zmiennej losowej Sn dla N = " + N);
16
        xlabel("t");
17
        ylabel("P(Sn \ll t)");
18
        legend("Sn", "rozklad normalny");
19
```

### Obserwacje:

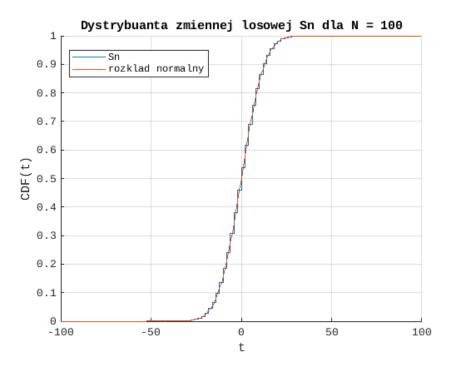


Figure 4: Porównanie rozkładu zmiennej  $S_n$  oraz rozkładu normalnego dla N=100

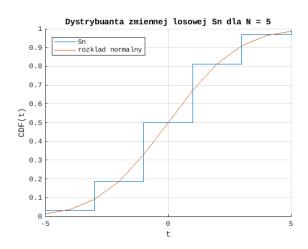


Figure 5: Porównanie rozkładu zmiennej  $S_n$  oraz rozkładu normalnego dla N=5

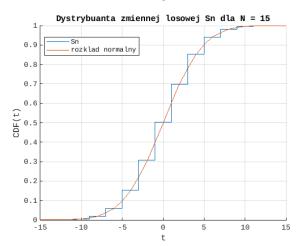


Figure 7: Porównanie rozkładu zmiennej  $S_n$  oraz rozkładu normalnego dla N=15

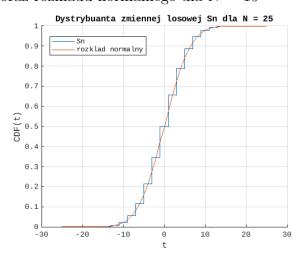


Figure 9: Porównanie rozkładu zmiennej  $S_n$  oraz rozkładu normalnego dla N=25

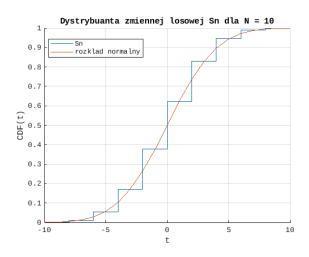


Figure 6: Porównanie rozkładu zmiennej  $S_n$  oraz rozkładu normalnego dla N=10

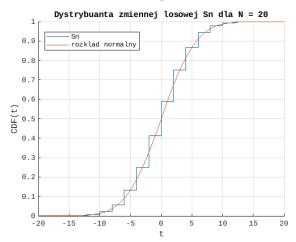


Figure 8: Porównanie rozkładu zmiennej  $S_n$  oraz rozkładu normalnego dla N=20

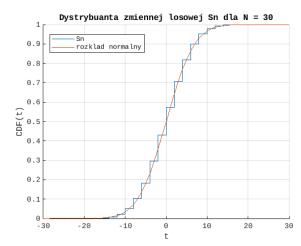


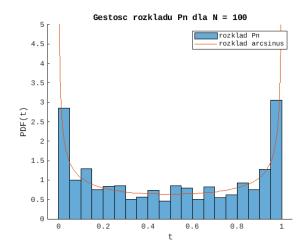
Figure 10: Porównanie rozkładu zmiennej  $S_n$  oraz rozkładu normalnego dla N=30

## 3 Błądzenie losowe na liczbach całkowitych - rozkład czasu "nad osią OX"

Kod użyty do przeprowadzenia symulacji w Matlabie:

```
%Function calculating Pn
1
        function Pn = random_walk(N)
2
            Xn = 2 * randi([0, 1], 1, N) - 1;
3
            Sn = [0, cumsum(Xn)];
            Dn = zeros(1, N);
            for i = 2:(N + 1)
                 if Sn(i) > 0
                     Dn(i) = 1;
                 elseif Sn(i-1) > 0
10
                     Dn(i) = 1;
11
                 end
            end
13
14
            Ln = sum(Dn);
15
            Pn = Ln / N;
16
        end
17
18
        % Generating Chart
19
        K = 5000;
20
        N = 10000;
21
22
        data = zeros(1, K);
23
        for i = 1:K
24
            data(i) = random_walk(N);
25
        end
27
        hold on
28
        histogram(data, 20, 'Normalization', 'pdf');
29
30
        syms x
31
        arc_dist = 1 / (pi * sqrt(x * (1 - x)));
        plt = fplot(arc_dist, [0, 1]);
33
        plt.ShowPoles = false;
34
35
        title("Gestosc rozkladu Pn");
36
        xlabel("t");
37
        ylabel("P(t)");
38
        ylim([0, 5]);
39
        legend("rozklad Pn", "rozklad arcsinus");
```

## Obserwacje:



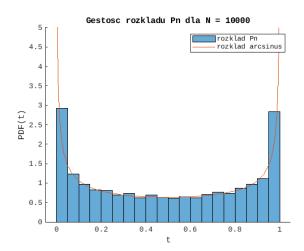


Figure 11: Porównanie gęstości rozkładu  $P_n$  oraz rozkładu arcsin dla N=100

Figure 12: Porównanie gęstości rozkładu  $P_n$  oraz rozkładu arcsin dla N=1000

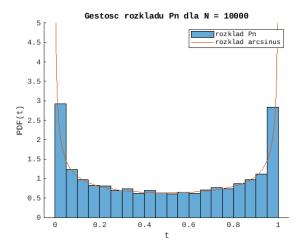


Figure 13: Porównanie gęstości rozkładu  $P_n$  oraz rozkładu arcsin dla N=10000

#### 4 Błądzenie losowe na liczbach całkowitych - wnioski

- 2.1. Wraz ze wzrostem wartości N wykres dystrybuantu zmiennej losowej  $S_n$  dąży do wykresu dystybuanty rozkładu normalnego ze średnią 0 oraz odchyleniem standardowym  $\sqrt{n}$ .
- 3.1. Wraz ze wzrostem wartości N wykres gęstości prawdopodobieństwa zmiennej  $P_n$  dąży do wykresu gęstości prawdopodobieństwa rozkładu arcus sinus.