



Министерство науки и высшего образования Российской Федерации
Федеральное государственное бюджетное образовательное учреждение
высшего образования
«Московский государственный технический университет
имени Н.Э. Баумана
(национальный исследовательский университет)»
(МГТУ им. Н.Э. Баумана)

ФАКУЛЬТЕТ «Информатика и системы управления»

КАФЕДРА «Программное обеспечение ЭВМ и информационные технологии»

Отчёт

по лабораторной работе №2

Название: Интервальные оценки.

Дисциплина: Математическая статистика.

Студент

ИУ7-64Б

(Группа)

(Подпись, дата)

Л.Е.Тартыков

(И.О. Фамилия)

Преподаватель

(Подпись, дата)

М.А.Велицанский

(И.О. Фамилия)

Москва, 2022

1 Задание

1.1 Цель работы

Цель работы: построение доверительных интервалов для математического ожидания и дисперсии нормальной случайной величины.

1.2 Содержание работы

1. Для выборки объема n из нормальной генеральной совокупности X реализовать в виде программы на ЭВМ
 - (а) вычисление точечных оценок $\hat{\mu}(\vec{x}_n)$ и $S^2(\vec{x}_n)$ математического ожидания MX и дисперсии DX соответственно;
 - (б) вычисление нижней и верхней границ $\underline{\mu}(\vec{x}_n)$, $\bar{\mu}(\vec{x}_n)$ для γ -доверительного интервала для математического ожидания MX ;
 - (с) вычисление нижней и верхней границ $\underline{\sigma}^2(\vec{x}_n)$, $\bar{\sigma}^2(\vec{x}_n)$ для γ -доверительного интервала для дисперсии DX ;
2. Вычислить $\hat{\mu}$ и S^2 для выборки из индивидуального варианта;
3. Для заданного пользователем уровня доверия γ и N – объёма выборки из индивидуального варианта:
 - (а) на координатной плоскости Oyn построить прямую $y = \hat{\mu}(\vec{x}_N)$, также графики функций $y = \hat{\mu}(\vec{x}_n)$, $y = \underline{\mu}(\vec{x}_n)$ и $y = \bar{\mu}(\vec{x}_n)$ как функций объема n выборки, где n изменяется от 1 до N ;
 - (б) на другой координатной плоскости Ozn построить прямую $z = S^2(\vec{x}_N)$, также графики функций $z = S^2(\vec{x}_n)$, $z = \underline{\sigma}^2(\vec{x}_n)$ и $z = \bar{\sigma}^2(\vec{x}_n)$ как функций объема n выборки, где n изменяется от 1 до N .

2 Теоретическая часть

2.1 Определение γ -доверительного интервала для значения параметра распределения случайной величины

Пусть: X - случайная величина, закон распределения которой известен с точностью до неизвестного параметра θ .

Интервальной оценкой параметра θ уровня γ называется пара статистик $\underline{\theta}(\vec{X})$ и $\bar{\theta}(\vec{X})$ таких, что $P\{\theta \in (\underline{\theta}(\vec{X}), \bar{\theta}(\vec{X}))\} = \gamma$

Односторонней нижней (верхней) γ -доверительной границей для параметра θ называется статистика $\underline{\theta}(\vec{X})$ (соответственно $\bar{\theta}(\vec{X})$) такая, что $P\{\theta > \underline{\theta}(\vec{X})\} = \gamma$ (соответственно $P\{\theta < \bar{\theta}(\vec{X})\} = \gamma$)

γ -доверительным интервалом для параметра θ называется реализация (выборочное значение) интервальной оценки уровня γ для этого параметра, т.е. интервал $(\underline{\theta}(\vec{X}), \bar{\theta}(\vec{X}))$ с детерминированными границами.

2.2 Формулы для вычисления границ γ -доверительного интервала для математического ожидания и дисперсии нормальной случайной величины

Пусть \vec{X}_n — случайная выборка объема n из генеральной совокупности X , распределенной по нормальному закону с параметрами μ и σ^2 .

2.2.1 Вычисление границ γ -доверительного интервала для математического ожидания

Нижняя граница интервала для математического ожидания при известной дисперсии приведена в формуле (2.1).

$$\underline{\mu}(\vec{X}_n) = \bar{X} - \frac{S(\vec{X}_n)}{\sqrt{n}} t_{1-\alpha}(n-1) \quad (2.1)$$

Верхняя граница интервала для математического ожидания при извест-

ной дисперсии приведена в формуле (2.2).

$$\bar{\mu}(\vec{X}_n) = \bar{X} + \frac{S(\vec{X}_n)}{\sqrt{n}} t_\alpha(n-1), \quad (2.2)$$

где:

- \bar{X} – среднее значение выборки;
- n – число опытов;
- $S(\vec{X}_n)$ – точечная оценка дисперсии случайной выборки \vec{X}_n ;
- $t_\alpha(n-1)$ квантиль уровня α для распределения Стьюдента с $n-1$ степенями свободы;
- α – величина, равная $\frac{(1-\gamma)}{2}$.

2.2.2 Вычисление границ γ -доверительного интервала для дисперсии

Нижняя граница интервала для дисперсии приведена в формуле (2.3).

$$\underline{\sigma^2}(\vec{X}_n) = \frac{S(\vec{X}_n)(n-1)}{h_{1-\alpha}^{n-1}} \quad (2.3)$$

Верхняя граница интервала для дисперсии приведена в формуле (2.4).

$$\overline{\sigma^2}(\vec{X}_n) = \frac{S(\vec{X}_n)(n-1)}{h_\alpha^{n-1}}, \quad (2.4)$$

где:

- n – объем выборки;
- h_α^{n-1} – квантиль уровня α распределения χ^2 с $n-1$ степенями свободы;
- α – величина, равная $\frac{(1-\gamma)}{2}$.

3 Практическая часть

3.1 Код программы

Модуль разработанных алгоритмов представлен на листинге 3.1

Листинг 3.1 – Модуль разработанных алгоритмов

```
1  ##Гартыков Лев ИУ7–64Б, 2022 г
2  pkg load statistics;
3  clc;
4  clear all;
5
6  function main()
7      [error_read_file , x] = load_data("data.txt");
8      if (error_read_file != 0)
9          return;
10     endif
11     gamma = input_gamma();
12     find_parametres(x, gamma);
13     plot_graphs(x, gamma);
14 endfunction
15
16 function [error , x] = load_data(file_name)
17     x = []; i = 1; error = 0;
18     file = fopen(file_name , "r");
19     if (file == -1)
20         error = -1;
21     else
22         end_file = 0;
23         while (end_file == 0)
24             if (feof(file))
25                 end_file = 1;
26             else
27                 x(i) = fscanf(file , '%f' , [1,1]);
28                 fscanf(file , '%c' , [1, 1]);
29                 i++;
30             endif
31         endwhile
32     endif
33     fclose(file);
34 endfunction
35
36 function [gamma] = input_gamma()
37     gamma = input('Введите значение уровня доверия: ');
38 endfunction
```

```

39
40 function find_parametres(x, gamma)
41     alpha = (1 + gamma) / 2;
42     count_x = length(x);
43     mu = find_mu(x, count_x)
44     S_2 = find_S_2(x, mu, count_x)
45
46     mu_low = find_mu_low(mu, sqrt(S_2), count_x, alpha)
47     mu_high = find_mu_high(mu, sqrt(S_2), count_x, alpha)
48
49     sigma_2_low = find_DX_low(S_2, count_x, alpha)
50     sigma_2_high = find_DX_high(S_2, count_x, alpha)
51 endfunction
52
53 function plot_graphs(x, gamma)
54     count_x = length(x); alpha = (1 + gamma) / 2;
55     mu_array = []; mu_low_array = []; mu_high = [];
56     sigma_2_array = []; sigma_2_low_array = []; sigma_2_high_array = [];
57
58     for i = 1: count_x
59         mu = find_mu(x(1:i), i);
60         S_2 = find_S_2(x(1:i), mu, i);
61
62         mu_array(i) = mu;
63         sigma_2_array(i) = S_2;
64         mu_low_array(i) = find_mu_low(mu, sqrt(S_2), i, alpha);
65         mu_high_array(i) = find_mu_high(mu, sqrt(S_2), i, alpha);
66
67         sigma_2_low_array(i) = find_DX_low(S_2, i, alpha);
68         sigma_2_high_array(i) = find_DX_high(S_2, i, alpha);
69     endfor
70
71     mu = find_mu(x, count_x);
72     S_2 = find_S_2(x, mu, count_x);
73
74     figure
75     subplot(1, 2, 1);
76     hold on;
77     plot([1, count_x], [mu, mu]);
78     plot((1:count_x), mu_array);
79     plot((1:count_x), mu_low_array);
80     plot((1:count_x), mu_high_array);
81     xlabel('n');
82     ylabel('y');
83     legend('mu(x_N)', 'mu(x_n)', 'mu_low(xn)', 'mu_high(xn)');
84     hold off;
85
86     subplot(1, 2, 2);

```

```

87     hold on;
88     plot((1:count_x), (zeros(1, count_x) + S_2));
89     plot((1:count_x), sigma_2_array);
90     plot((1:count_x), sigma_2_low_array);
91     plot((1:count_x), sigma_2_high_array);
92     xlabel('n');
93     ylabel('z');
94     legend('S_2(x_N)', 'S_2(x_n)', 'sigma_low(xn)', 'sigma_high(xn)');
95     hold off;
96
97 endfunction
98
99 function [mu] = find_mu(x, count_x)
100     mu = sum(x) / count_x;
101 endfunction
102
103 function [S_2] = find_S_2(x, mu, count_x)
104     S_2 = sum((x - mu).^2) / (count_x - 1);
105 endfunction
106
107 function [mu_low] = find_mu_low(avg_x, S, n, alpha)
108     mu_low = avg_x - tinv(alpha, n-1) * S / sqrt(n);
109 endfunction
110
111 function [mu_high] = find_mu_high(avg_x, S, n, alpha)
112     mu_high = avg_x + tinv(alpha, n-1) * S / sqrt(n);
113 endfunction
114
115 function [sigma_2_low] = find_DX_low(S_2, n, alpha)
116     sigma_2_low = S_2 * (n - 1) / chi2inv(1 - alpha, n-1);
117 endfunction
118
119 function [sigma_2_high] = find_DX_high(S_2, n, alpha)
120     sigma_2_high = S_2 * (n - 1) / chi2inv(alpha, n-1);
121 endfunction
122
123 main();

```

3.2 Результаты расчетов для выборки из индивидуального варианта (при построении графиков принять $\gamma = 0.9$).

Согласно варианту 15, результаты расчетов для выборки приведены в формулах (3.1), (3.2), (3.3), (3.4), (3.5), (3.6).

$$\hat{\mu}(\vec{x}_n) = -3.6762 \quad (3.1)$$

$$S^2(\vec{x}_n) = 0.8664 \quad (3.2)$$

$$\underline{\mu}(\vec{x}_n) = -3.8170 \quad (3.3)$$

$$\overline{\mu}(\vec{x}_n) = -3.5353 \quad (3.4)$$

$$\underline{\sigma}^2(\vec{x}_n) = 1.0875 \quad (3.5)$$

$$\overline{\sigma}^2(\vec{x}_n) = 0.7088 \quad (3.6)$$

На рисунке 3.1 представлены график прямой $y = \hat{\mu}(\vec{x}_N)$ и функций $y = \hat{\mu}(\vec{x}_n)$, $y = \underline{\mu}(\vec{x}_n)$, $y = \overline{\mu}(\vec{x}_n)$ как функции объема n выборки, где n изменяется от 1 до N .

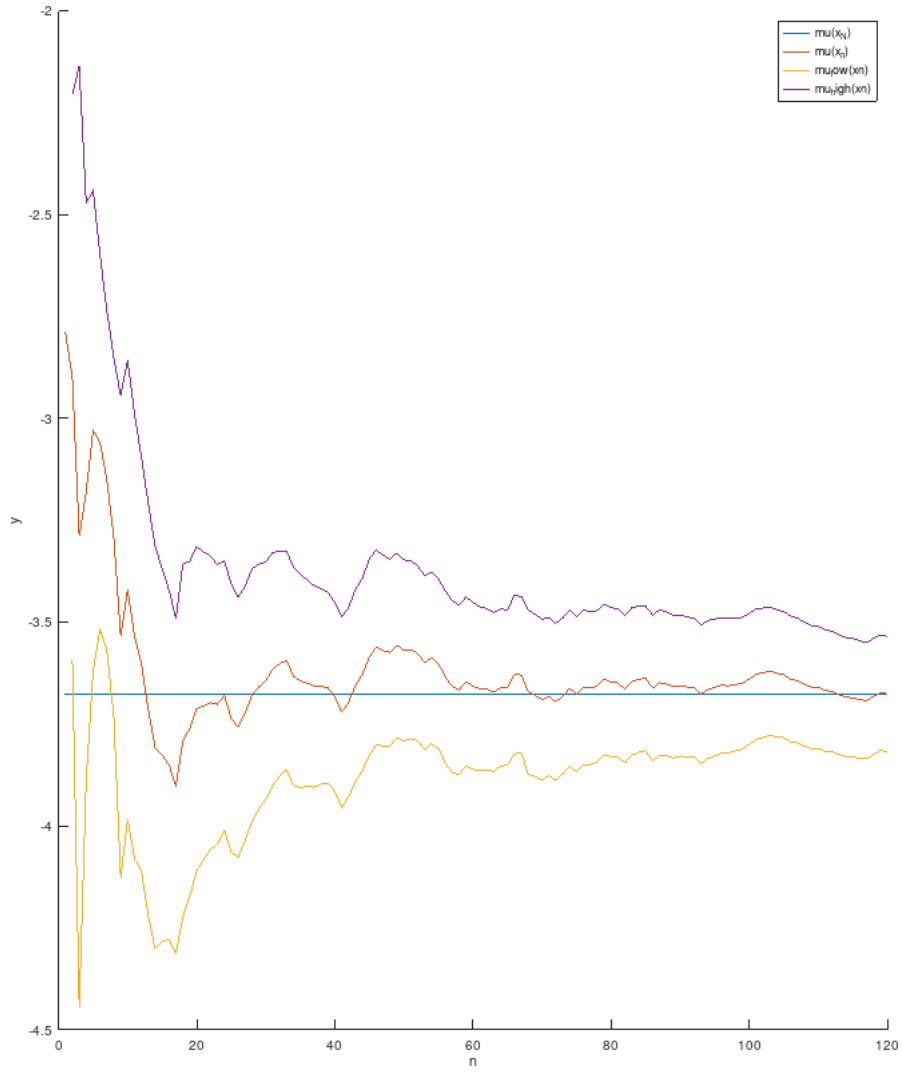


Рисунок 3.1 – График прямой $y = \hat{\mu}(\vec{x}_N)$ и функций $y = \hat{\mu}(\vec{x}_n)$, $y = \underline{\mu}(\vec{x}_n)$, $y = \bar{\mu}(\vec{x}_n)$ как функции объема n выборки.

На рисунке 3.1 представлены график прямой $z = S^2(\vec{x}_N)$ и функций $z = S^2(\vec{x}_n)$, $z = \underline{\sigma}^2(\vec{x}_n)$, $z = \bar{\sigma}^2(\vec{x}_n)$ как функции объема n выборки, где n изменяется от 1 до N .

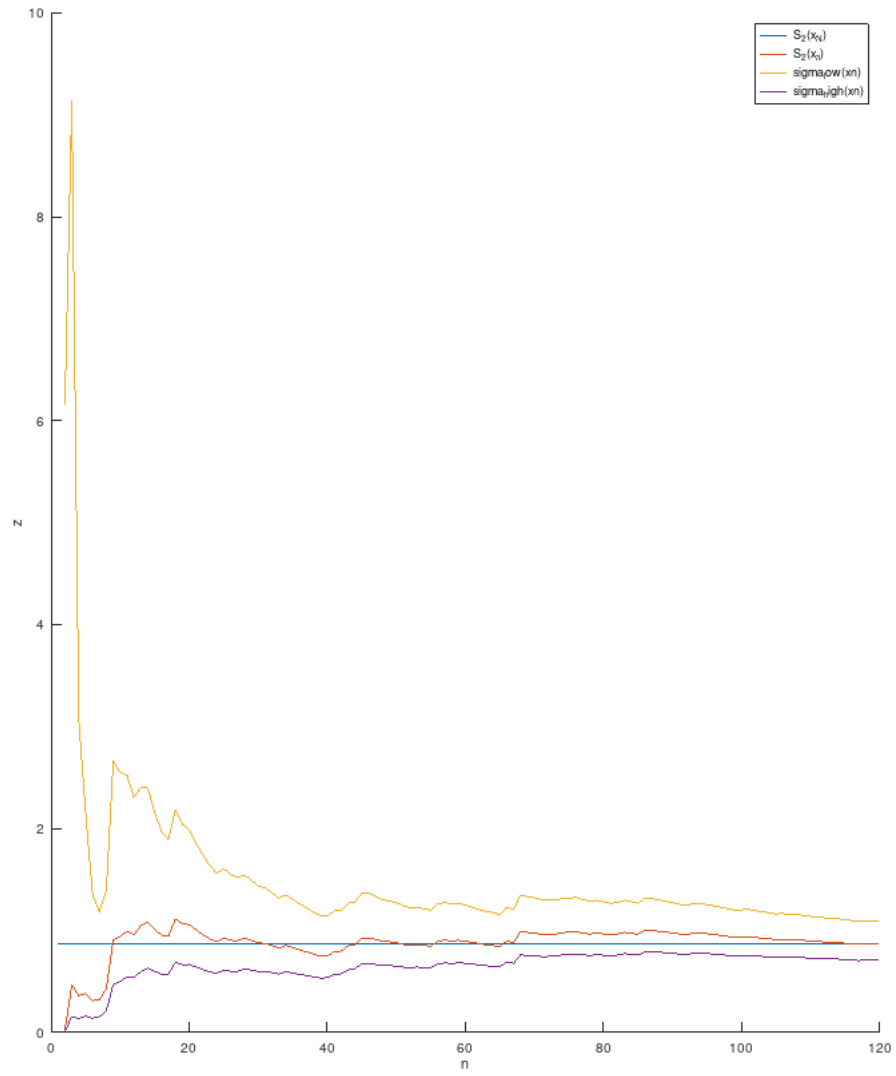


Рисунок 3.2 – График прямой $z = S^2(\vec{x}_N)$ и функций $z = S^2(\vec{x}_n)$, $z = \underline{\sigma}^2(\vec{x}_n)$, $z = \overline{\sigma}^2(\vec{x}_n)$ как функции объема n выборки, где n изменяется от 1 до N .