



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»

Отчет по лабораторной работе №2 по курсу "Математическая статистика"

Тема Интервальные оценки

Студент Пересторонин П.Г.

Группа ИУ7-63Б

Преподаватель Саркисян П.С.

Оглавление

1	Задание	2
2	Теоретические сведения	3
2.1	Определение γ -доверительного интервала для значения параметра распределения случайной величины	3
2.2	Формулы для вычисления границ γ -доверительного интервала для математического ожидания и дисперсии нормальной случайной величины	3
3	Результат работы	5
3.1	Код программы	5
3.2	Результаты расчётов	7

1 Задание

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

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 Теоретические сведения

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

Дана случайная величина X , закон распределения которой известен с точностью до неизвестного параметра θ .

Интервальной оценкой с уровнем доверия γ (γ -доверительной интервальной оценкой) параметра θ называют пару статистик $\underline{\theta}(\vec{X}), \bar{\theta}(\vec{X})$ таких, что

$$P\{\underline{\theta}(\vec{X}) < \theta < \bar{\theta}(\vec{X})\} = \gamma$$

Поскольку границы интервала являются случайными величинами, то для различных реализаций случайной выборки \vec{X} статистики $\underline{\theta}(\vec{X}), \bar{\theta}(\vec{X})$ могут принимать различные значения.

Доверительным интервалом с уровнем доверия γ (γ -доверительным интервалом) называют интервал $(\underline{\theta}(\vec{x}), \bar{\theta}(\vec{x}))$, отвечающий выборочным значениям статистик $\underline{\theta}(\vec{X}), \bar{\theta}(\vec{X})$.

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

Формулы для вычисления границ γ -доверительного интервала для математического ожидания:

$$\underline{\mu}(\vec{X}_n) = \bar{X} + \frac{S(\vec{X})t_{\frac{1-\gamma}{2}}^{St(n-1)}}{\sqrt{n}} \quad (2.1)$$

$$\bar{\mu}(\vec{X}_n) = \bar{X} + \frac{S(\vec{X})t_{\frac{1+\gamma}{2}}^{St(n-1)}}{\sqrt{n}} \quad (2.2)$$

\bar{X} – точечная оценка математического ожидания;

$S(\vec{X}) = \sqrt{S^2(\vec{X})}$ – квадратный корень из точечной оценки дисперсии;

n – объем выборки;

γ – уровень доверия;

$t_{\alpha}^{St(n-1)}$ – квантиль уровня α распределения Стьюдента с $n-1$ степенями

свободы.

Формулы для вычисления границ γ -доверительного интервала для дисперсии:

$$\underline{\sigma}(\vec{X}_n) = \frac{(n-1)S^2(\vec{X})}{t_{\frac{1+\gamma}{2}}^{\chi^2(n-1)}} \quad (2.3)$$

$$\bar{\sigma}(\vec{X}_n) = \frac{(n-1)S^2(\vec{X})}{t_{\frac{1-\gamma}{2}}^{\chi^2(n-1)}} \quad (2.4)$$

$S^2(\vec{X})$ – точечная оценка дисперсии;

n – объем выборки;

γ – уровень доверия;

$t_{\alpha}^{\chi^2(n-1)}$ – квантиль уровня α распределения $\chi^2(n-1)$ с $n-1$ степенями

свободы.

3 Результат работы

3.1 Код программы

```
1 X = [-2.54, -0.79, -4.27, -3.09, -3.82, -0.61, -0.64, -1.24, -1.73, -2.91, -1.48, -1.28,  
    -0.37, -1.88, -2.19, -1.61, -1.52, -3.17, -1.36, -3.08, -3.11, -3.07, -1.57, -1.51,  
    -2.37, -0.58, -3.05, -2.93, -1.01, -1.40, -2.06, -3.05, -1.84, -1.24, -1.89, -2.06,  
    -1.59, -2.83, -1.07, -2.96, -3.17, -3.08, -0.49, -3.11, -3.14, -2.30, -3.99, -1.56,  
    -1.28, -3.46, -2.63, -0.82, -2.18, -0.89, -3.08, -1.13, -1.62, -1.06, -2.98, -1.55,  
    -1.49, -1.65, -1.45, -2.29, -0.85, -1.44, -2.87, -2.40, -2.13, -3.52, -1.42, -3.64,  
    -3.47, -2.05, -2.39, -2.07, -0.80, -1.52, -3.92, -2.22, -0.78, -2.60, -1.78, -1.61,  
    -1.65, -2.06, -3.33, -3.41, -1.97, -1.74, -2.04, 0.01, -1.37, -3.15, -2.35, -3.66,  
    -1.79, -2.56, -1.87, -1.06, -0.64, -2.49, -1.85, -1.40, -0.86, -0.17, -0.62, -2.85,  
    -2.12, -1.17, -2.48, -1.65, -3.74, -2.87, -3.15, -1.89, -1.34, -4.33, -0.96, -1.79];  
2 gamma = 0.9;  
3  
4 % 1-2  
5 [muhat, muc1] = my_normfit_mu(X, 1 - gamma);  
6 [s2hat, s2ci] = my_normfit_s2(X, 1 - gamma);  
7  
8 % 3  
9 process_mu(X, gamma, muhat);  
10 process_s2(X, gamma, s2hat);  
11  
12  
13 function [muhat, muc1] = normfit_mu(X, alpha)  
14     [muhat, ~, muc1, ~] = normfit(X, alpha);  
15 end  
16  
17 function [s2hat, s2ci] = normfit_s2(X, alpha)  
18     [~, sigmahat, ~, sigmaci] = normfit(X, alpha);  
19     s2hat = sigmahat ^ 2;  
20     s2ci = sigmaci .^ 2;  
21 end  
22  
23 function [muhat, muc1] = my_normfit_mu(X, alpha)  
24     muhat = mean(X);  
25     s = std(X);  
26     gamma = 1 - alpha;  
27     n = length(X);  
28     mu_bottom = muhat + s * tinv((1 - gamma) / 2, n - 1) / sqrt(n);  
29     mu_top = muhat + s * tinv((1 + gamma) / 2, n - 1) / sqrt(n);  
30     muc1 = [mu_bottom, mu_top];  
31 end  
32  
33 function [s2hat, s2ci] = my_normfit_s2(X, alpha)
```

```

34     s2hat = var(X);
35     gamma = 1 - alpha;
36     n = length(X);
37     s2_top = (n - 1) * s2hat / chi2inv((1 - gamma) / 2, n - 1);
38     s2_bottom = (n - 1) * s2hat / chi2inv((1 + gamma) / 2, n - 1);
39     s2ci = [s2_bottom, s2_top];
40 end
41
42 function process_parameter(X, gamma, est, fit, line_legend, est_legend, top_legend,
    bottom_legend)
43     N = length(X);
44     figure;
45     hold on;
46     grid on;
47     plot([1, N], [est, est]);
48     ests = [];
49     cis_bottom = [];
50     cis_top = [];
51     for n = 1:N
52         [est, cis] = fit(X(1:n), 1 - gamma);
53         ests = [ests, est];
54         cis_bottom = [cis_bottom, cis(1)];
55         cis_top = [cis_top, cis(2)];
56     end
57     plot(1:N, ests);
58     plot(1:N, cis_bottom);
59     plot(1:N, cis_top);
60     l = legend(line_legend, est_legend, top_legend, bottom_legend);
61     set(l, 'Interpreter', 'latex', 'fontsize', 18);
62     hold off;
63 end
64
65 function process_mu(X, gamma, muhat)
66     process_parameter(X, gamma, muhat, @my_normfit_mu, '$\hat{\mu}(\vec{x}_N)$',
        '$\hat{\mu}(\vec{x}_n)$', '$\underline{\mu}(\vec{x}_n)$', '$\overline{\mu}(\vec{x}_n)$');
67 end
68
69 function process_s2(X, gamma, S2)
70     process_parameter(X, gamma, S2, @my_normfit_s2, '$\hat{\sigma}^2(\vec{x}_N)$',
        '$\hat{\sigma}^2(\vec{x}_n)$', '$\underline{\sigma}^2(\vec{x}_n)$',
        '$\overline{\sigma}^2(\vec{x}_n)$');
71 end

```

3.2 Результаты расчётов

$$\hat{\mu}(\vec{x}_n) = -2,0585$$

$$S^2(\vec{x}_n) = 0,944$$

$$\underline{\mu}(\vec{x}_n) = -2,2055$$

$$\overline{\mu}(\vec{x}_n) = -1,9115$$

$$\underline{S}^2(\vec{x}_n) = 0,7723$$

$$\overline{S}^2(\vec{x}_n) = 1,1848$$

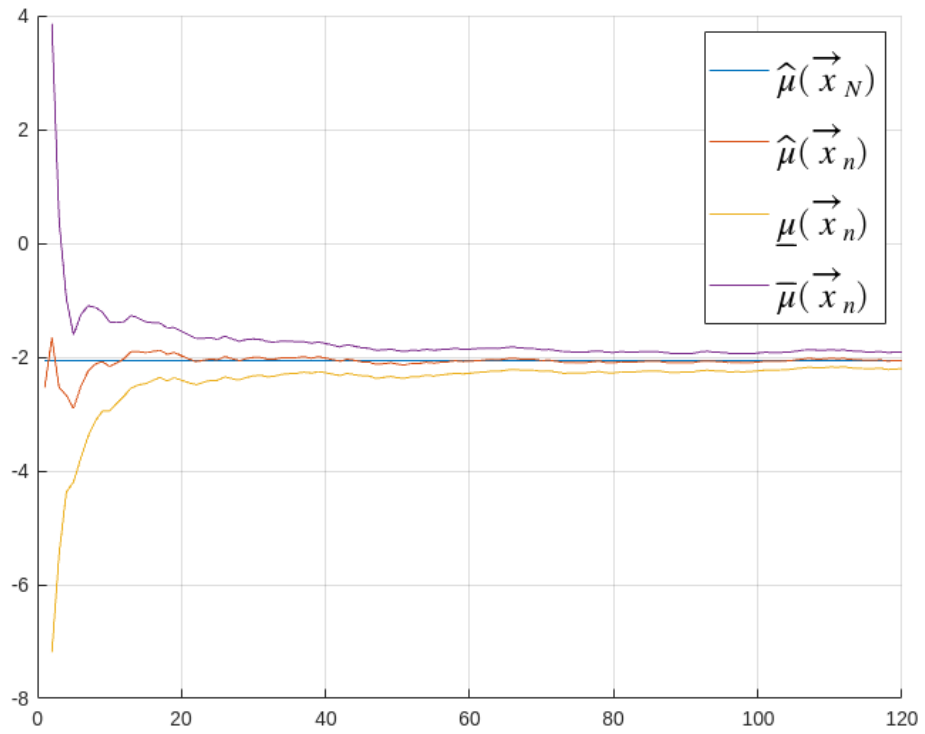


Рис. 3.1: Прямая $y(n) = \hat{\mu}(\vec{x}_N)$, а также графики функций $y(n) = \underline{\mu}(\vec{x}_n)$, $y(n) = \overline{\mu}(\vec{x}_n)$, $y(n) = \hat{\mu}(\vec{x}_n)$ как функций объема n выборки, где n изменяется от 1 до N

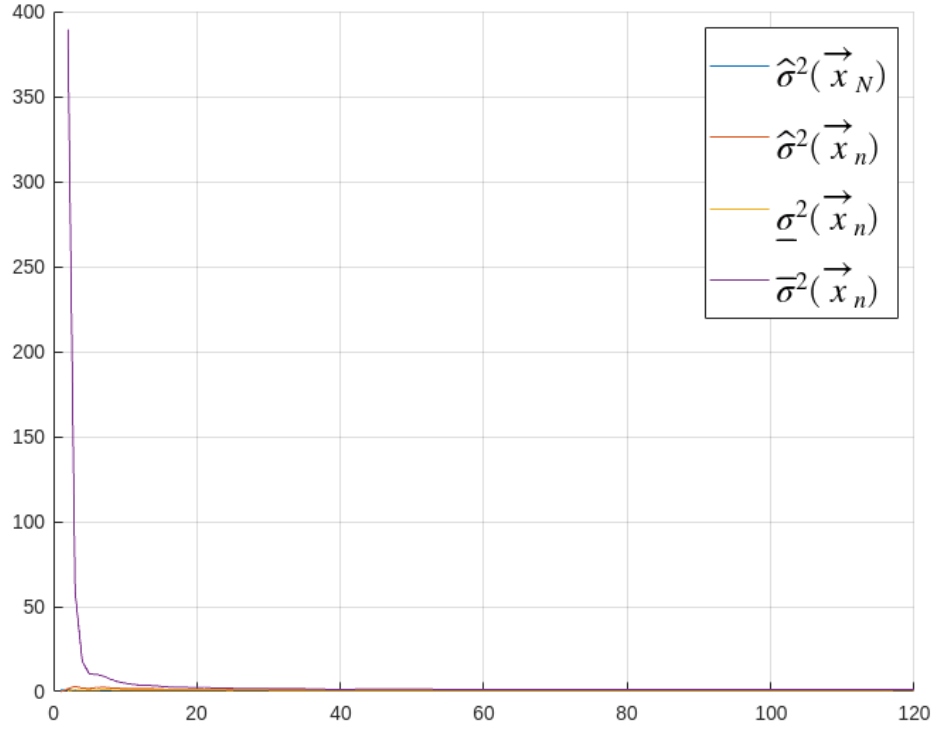


Рис. 3.2: Прямая $z(n) = \hat{S}^2(\vec{x}_N)$, а также графики функций $z(n) = \underline{S}^2(\vec{x}_n)$, $z(n) = \bar{S}^2(\vec{x}_n)$, $z(n) = \hat{S}^2(\vec{x}_n)$ как функций объема n выборки, где n изменяется от 1 до N (1)

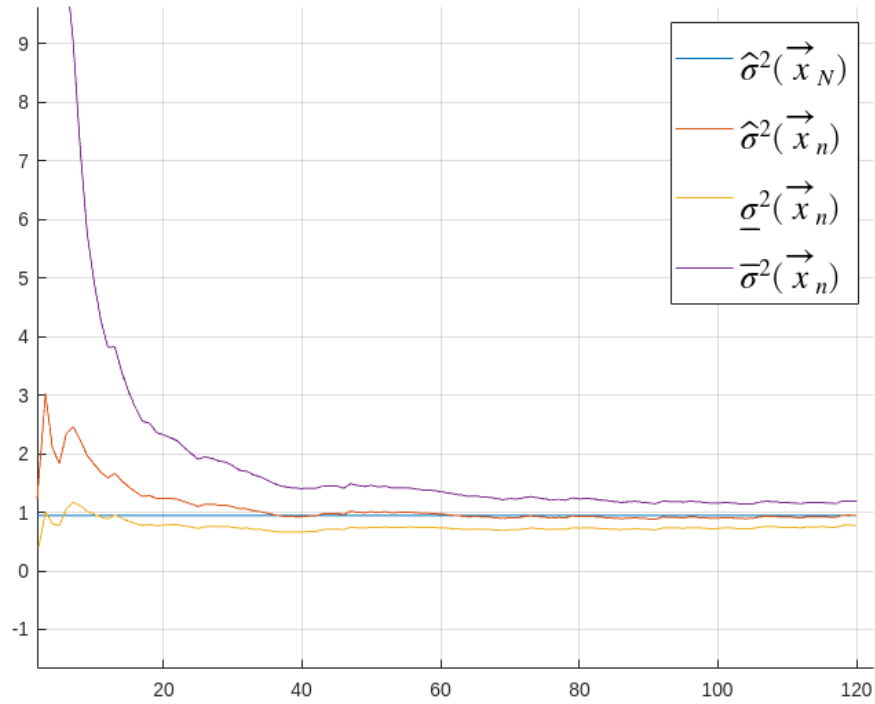


Рис. 3.3: Прямая $z(n) = \hat{S}^2(\vec{x}_N)$, а также графики функций $z(n) = \underline{S}^2(\vec{x}_n)$, $z(n) = \bar{S}^2(\vec{x}_n)$, $z(n) = \hat{S}^2(\vec{x}_n)$ как функций объема n выборки, где n изменяется от 1 до N (2, приближенный)