



**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

О т ч е т

по лабораторной работе № 2

По курсу «Математическая статистика»

Тема: «Интервальные оценки»

Выполнила: Овчинникова А.П.

Группа: ИУ7-65Б

Вариант: 15

Преподаватель: Власов П. А.

Москва, 2020

Оглавление

1. Постановка задачи	3
2. Теоретическая часть	4
2. 1. Определения	4
2. 2. Формулы.....	4
3. Текст программы.....	5
4. Полученные результаты	8

1. Постановка задачи

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

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 – объема выборки из индивидуального варианта:
 - а. на координатной плоскости O_{np} 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 O_{zp} 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. Определения

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

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

Другими словами, γ -доверительная интервальная оценка для параметра θ — такой интервал $(\underline{\theta}(\vec{X}), \bar{\theta}(\vec{X}))$ со случайными границами, который покрывает теоретическое (то есть "истинное") значение этого параметра с вероятностью γ . Поскольку границы интервала являются случайными величинами, то для различных реализаций случайной выборки \vec{X} статистики $\underline{\theta}(\vec{X})$ и $\bar{\theta}(\vec{X})$ могут принимать различные значения.

Доверительным интервалом с коэффициентом 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

Общий вид закона распр. ген. сов. X	Параметры	Центральная статистика и ее закон распределения	Границы
$N(\mu, \sigma^2)$	μ — неизв., σ — изв. Оценить μ .	$\frac{\mu - \bar{X}}{\sigma} \sqrt{n} \sim N(0, 1)$	$\begin{aligned} \underline{\mu} &= \bar{X} + \frac{\sigma u_{\alpha_1}}{\sqrt{n}} \\ \bar{\mu} &= \bar{X} + \frac{\sigma u_{1-\alpha_2}}{\sqrt{n}} \end{aligned}$
	μ — неизв., σ — неизв. Оценить μ .	$\frac{\mu - \bar{X}}{S(\vec{X}_n)} \sqrt{n} \sim St(n-1)$	$\begin{aligned} \underline{\mu} &= \bar{X} + \frac{S(\vec{X}) t_{\alpha_1}}{\sqrt{n}} \\ \bar{\mu} &= \bar{X} + \frac{S(\vec{X}) t_{1-\alpha_2}}{\sqrt{n}} \end{aligned}$

	μ – неизв., σ – неизв. Оценить σ .	$\frac{S^2(\vec{X}_n)}{\sigma^2} (n-1) \sim \chi^2(n-1)$	$\underline{\sigma} = \frac{(n-1)S^2(\vec{X})}{h_{1-\alpha_2}}$ $\overline{\sigma} = \frac{(n-1)S^2(\vec{X})}{h_{\alpha_2}}$
	μ – изв., σ – неизв. Оценить σ .		

где $\alpha_1 = \alpha_2 = \frac{1-\gamma}{2}$;

u_α — квантиль уровня α нормального распределения;

t_α — квантиль уровня α распределения Стьюдента с $n-1$ степенью свободы;

h_α — квантиль уровня α распределения χ^2 с $n-1$ степенью свободы.

3. Текст программы

```

1. function lab2()
2.     X = [-2.79,-3.01,-4.07,-2.85,-2.43, -3.20,-3.72,-
3.         4.27,-5.48,-2.38, -4.69, ...
4.         -4.34,-5.08,-5.01,-4.08, -4.20,-4.74,-1.88,-
5.         3.25,-2.78, -3.56,-3.54, ...
6.         -3.79,-3.18,-5.08,-4.30,-2.86,-2.45,-3.08,-3.22,-
7.         2.76,-3.20,-3.33, ...
8.         -4.91,-4.06,-3.81,-3.96,-3.65,-3.77,-4.60,-5.21,-
9.         2.67,-1.95,-2.43, ...
10.        -1.73,-2.50,-3.96,-3.75,-2.70,-4.26,-3.42,-4.07,-
11.        4.74,-3.00,-4.37, ...
12.        -5.42,-5.00,-4.08,-2.46,-4.33,-4.08,-3.72,-4.09,-
13.        2.96,-3.71,-1.51, ...
14.        -3.70,-6.48,-4.26,-4.39,-3.16,-4.63,-2.66,-2.22,-
15.        4.79,-2.46,-3.69, ...
16.        -3.35,-2.32,-4.17,-3.85,-4.93,-2.05,-3.15,-3.49,-
17.        5.70,-2.53,-3.85, ...
18.        -4.32,-3.37,-3.98,-3.74,-5.28,-2.56,-3.21,-
19.        3.10,-3.78,-3.36,-3.32, ...
20.        -2.59,-2.45,-3.34,-3.20,-4.14,-4.00,-4.79,-
21.        4.02,-4.58,-4.45,-3.69, ...
22.        -4.53,-3.98,-4.51,-4.44,-3.78,-4.24,-4.00,-
23.        2.46,-2.58,-4.04];
24.
25.     N = length(X);
26.
27.     mu = sExpectation(X);
28.     fprintf('mu = %.6f\n', mu);
29.

```

```

19.     s_2 = correctedSampleVariance(X);
20.     fprintf('s_2 = %.6f\n', s_2);
21.
22.     gamma = 0.9;
23.     alpha = (1.0 - gamma) / 2.0;
24.     fprintf('gamma = %.2f, apha = %.6f, N = %d\n',
    gamma, alpha, N);
25.
26.     [lmu, umu] = getMXBorders(gamma, s_2, mu, N);
27.     fprintf('Нижняя гамма-доверительная граница для
    мат. ож.(x_N) = %.6f\n', lmu);
28.     fprintf('Верхняя гамма-доверительная граница для
    мат. ож.(x_N) = %.6f\n', umu);
29.
30.     [ls, hs] = getDXBorders(gamma, s_2, N);
31.     fprintf('Нижняя гамма-доверительная граница для
    дисперсии (x_N) = %.6f\n', ls);
32.     fprintf('Верхняя гамма-доверительная граница для
    дисперсии (x_N) = %.6f\n', hs);
33.
34.     figure(1);
35.     grid on;
36.     hold on;
37.     xlabel('n');
38.     ylabel('\mu');
39.     graphMX(X, N, gamma);
40.
41.     figure(2);
42.     grid on;
43.     hold on;
44.     xlabel('n');
45.     ylabel('\sigma');
46.     graphDX(X, N, gamma);
47. end
48.
49. function graphDX(X, n, gamma)
50.     s2s = zeros(n, 1);
51.     lowerSigma = zeros(n, 1);
52.     upperSigma = zeros(n, 1);
53.
54.     for i = 1:n
55.         currentSample = X(1:i);
56.         [s2s(i)] =
    correctedSampleVariance(currentSample);
57.         [lowerSigma(i), upperSigma(i)] =
    getDXBorders(gamma, s2s(i), i);
58.     end
59.
60.     plot([1, n], [s2s(n), s2s(n)], 'g');

```

```

61.     plot(lowerSigma, 'b');
62.     plot(upperSigma, 'r');
63.     plot(s2s, 'k');
64.     legend('S^2(x_N)', '_{--}\sigma^2(x_n)', '^{\--}
        \sigma^2(x_n)', 'S^2(x_n)');
65. end
66.
67. function [ls, hs] = getDXBorders(gamma, s_2, n)
68.     % неизвестны матожидание и дисперсия, оцениваем
    дисперсию;
69.     % статистика ~chi2(n-1)
70.
71.     alpha1 = (1 + gamma) / 2;
72.     alpha2 = (1 - gamma) / 2;
73.
74.     quantile1 = chi2inv(alpha1, n - 1);
75.     quantile2 = chi2inv(alpha2, n - 1);
76.
77.     ls = ((n - 1) * s_2) / quantile1;
78.     hs = ((n - 1) * s_2) / quantile2;
79. end
80.
81. function graphMX(X, n, gamma)
82.     mus = zeros(n, 1);
83.     s2s = zeros(n, 1);
84.     lowerMus = zeros(n, 1);
85.     upperMus = zeros(n, 1);
86.
87.     for i = 1:n
88.         currentSample = X(1:i);
89.         [mus(i)] = sExpectation(currentSample);
90.         [s2s(i)] =
            correctedSampleVariance(currentSample);
91.         [lowerMus(i), upperMus(i)] =
            getMXBorders(gamma, s2s(i), mus(i), i);
92.     end
93.     plot([1, n], [mus(n), mus(n)], 'g');
94.     plot(lowerMus, 'b');
95.     plot(upperMus, 'r');
96.     plot(mus, 'k');
97.     legend('\mu\^(x_N)', '_{--}\mu^(x_n)', '^{\--}
        \mu^(x_n)', '\mu\^(x_n)');
98. end
99.
100. function [lm, hm] = getMXBorders(gamma, s_2, mu, n)
101.     % неизвестны мат. ожидание и дисперсия, оцениваем
    матожидание;
102.     % статистика ~St(n-1)
103.     alpha = (1.0 + gamma) / 2.0; % alpha1 = alpha2

```

```

104.
105.     quantile = tinv(alpha, n - 1); % расчет значений
        квантили распр-я Стьюдента
106.                                     % для значений
        вероятности alpha и степени свободы n - 1.
107.     border = (sqrt(s_2) * quantile) / sqrt(n);
108.
109.     lm = mu - border;
110.     hm = mu + border;
111. end
112.
113. function s_2 = correctedSampleVariance(X)
114.     s_2 = var(X); % исправленная выборочная дисперсия
115. end
116.
117. function mu = sExpectation(X)
118.     mu = mean(X); % mean возвращает арифметическое
        среднее значение элементов массива
119.                                     % выборочное мат. ожидание
120. end

```

4. Полученные результаты

$$\hat{\mu}(\vec{x}_n) = -3.676167$$

$$S^2(\vec{x}_n) = 0.866410$$

$$\underline{\mu}(\vec{x}_n) = -3.817028$$

$$\overline{\mu}(\vec{x}_n) = -3.535305$$

$$\underline{\sigma}^2(\vec{x}_n) = 0.708802$$

$$\overline{\sigma}^2(\vec{x}_n) = 1.087454$$

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 $y = \overline{\mu}(\vec{x}_n)$ как функций объема n выборки, где n изменяется от 1 до N (рисунок 1).

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 $z = \overline{\sigma}^2(\vec{x}_n)$ как функций объема n выборки, где n изменяется от 1 до N (рисунок 2).

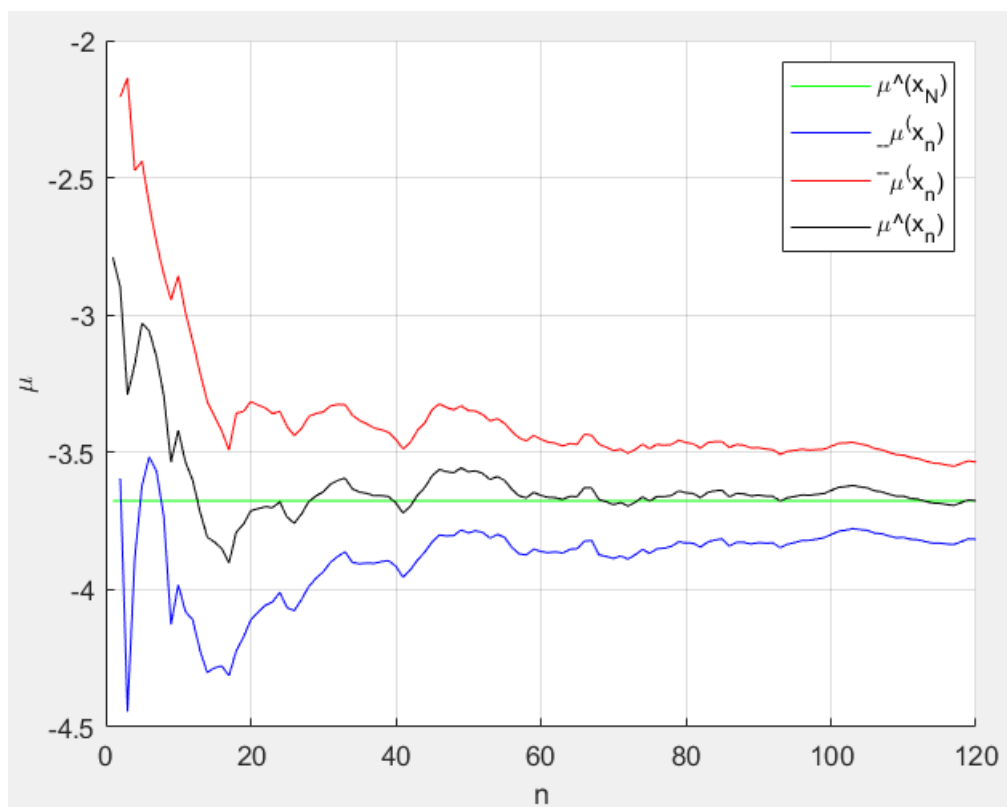


Рисунок 1. $y = \hat{\mu}(\vec{x}_N)$ (зеленый), $y = \hat{\mu}(\vec{x}_n)$ (черный), $y = \underline{\mu}(\vec{x}_n)$ (синий) и $y = \overline{\mu}(\vec{x}_n)$ (красный).

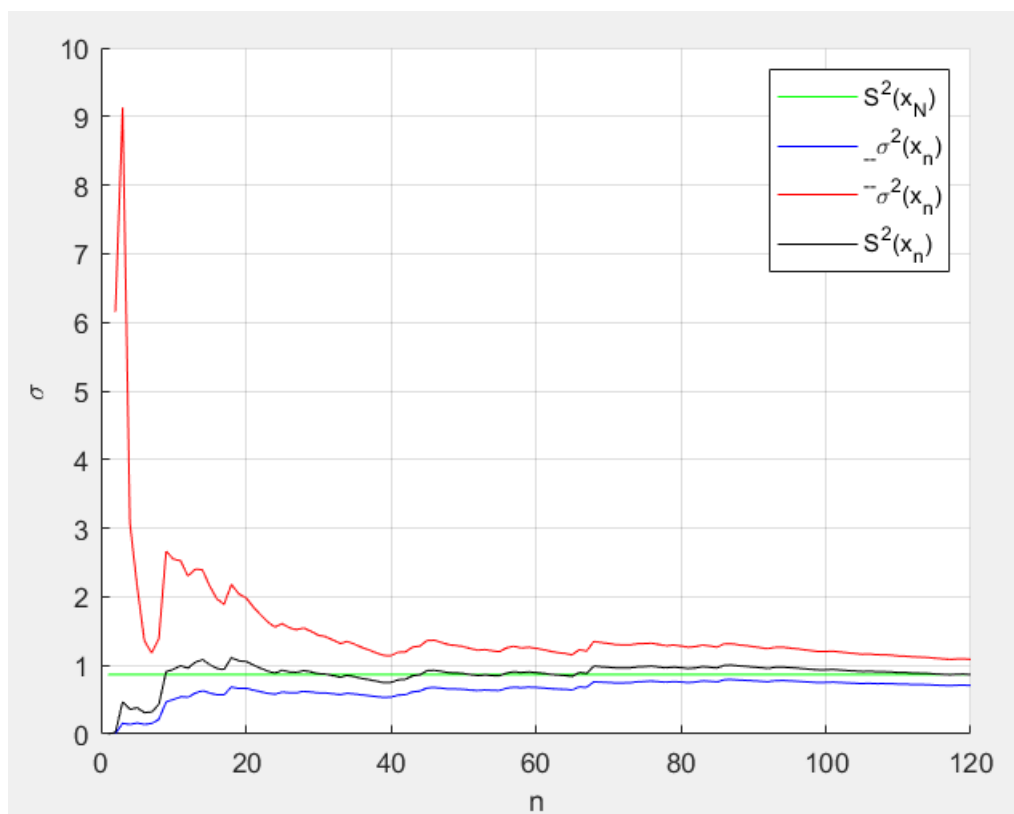


Рисунок 2. $z = S^2(\vec{x}_N)$ (зеленый), функций $z = S^2(\vec{x}_n)$ (черный), $z = \underline{\sigma}^2(\vec{x}_n)$ (синий) и $z = \overline{\sigma}^2(\vec{x}_n)$ (красный).