



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 тех-

НОЛОГИИ

Лабораторная работа №2

По предмету: «Математическая статистика»

Тема: Интервальные оценки

Студент:

Коротков Андрей Владимирович

Группа: ИУ7-65Б

Вариант: 8

Преподаватели:

Власов Павел Александрович

Волков Игорь Куприянович

Москва, 2020 г.

Введение	3
1. Теоретическая часть	4
1.1 Определение -доверительного интервала для значения параметра распределения случайной величины	4
1.2 Формулы для вычисления величин	4
1.3 Формулы для вычисления границ -доверительного интервала	5
2. Практическая часть	7
2.1 Листинг программы	7
2.2 Результат работы программы	9
2.3 Графики	10

Введение

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 $\hat{\mu}(\overrightarrow{X_n})$ и $S^2(\overrightarrow{X_n})$ математического ожидания MX и дисперсии DX соответственно;
 - б. вычисление нижней и верхней границ $\bar{\mu}(\overrightarrow{X_n})$, $\underline{\mu}(\overrightarrow{X_n})$ для γ -доверительного интервала для математического ожидания MX ;
 - с. вычисление нижней и верхней границ $\bar{\sigma}^2(\overrightarrow{X_n})$, $\underline{\sigma}^2(\overrightarrow{X_n})$ для γ -доверительного интервала для математического ожидания 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 Oyn построить прямую $y = \hat{\mu}(\overrightarrow{x_N})$, также графики функций $y = \hat{\mu}(\overrightarrow{x_n})$, $y = \bar{\mu}(\overrightarrow{x_n})$ и $y = \underline{\mu}(\overrightarrow{x_n})$ как функций объема n выборки, где n изменяется от 1 до N ;
 - б. на другой координатной плоскости Ozn построить прямую $z = S^2(\overrightarrow{x_N})$, также графики функций $z = S^2(\overrightarrow{x_n})$, $z = \bar{\sigma}^2(\overrightarrow{x_n})$ и $z = \underline{\sigma}^2(\overrightarrow{x_n})$ как функций объема n выборки, где n изменяется от 1 до N .

1. Теоретическая часть

В данной части рассмотрены формулы для вычисления величин, границ γ -доверительного интервала, а так же определение γ -доверительного интервала.

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

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

$$P\{\underline{\theta}(\vec{X}_n) < \theta < \bar{\theta}(\vec{X}_n)\} = \gamma. \quad (1)$$

Другими словами, γ -доверительная интервальная оценка для параметра θ — такой интервал $(\underline{\theta}(\vec{X}_n), \bar{\theta}(\vec{X}_n))$ 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}_n статистики $\underline{\theta}(\vec{X}_n)$ и $\bar{\theta}(\vec{X}_n)$ могут принимать различные значения.

1.2 Формулы для вычисления величин

Оценка математического ожидания

$$\hat{\mu}(\vec{X}_n) = \bar{X}_n = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i. \quad (2)$$

Несмещённая оценка дисперсии

$$S^2(\vec{X}_n) = \frac{n}{n-1} \hat{\sigma}^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X}_n)^2. \quad (3)$$

Выборочная дисперсия

$$\hat{\sigma}^2(\vec{X}_n) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X}_n)^2 \quad (4)$$

1.3 Формулы для вычисления границ γ -доверительного интервала

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

Оценка для математического ожидания при известной дисперсии

$$\begin{aligned} \underline{\mu}(\vec{X}_n) &= \bar{X} + \frac{S(\vec{X}_n)}{\sqrt{n}} h_{\alpha}^t(n-1), \\ \bar{\mu}(\vec{X}_n) &= \bar{X} + \frac{S(\vec{X}_n)}{\sqrt{n}} h_{1-\alpha}^t(n-1), \end{aligned} \quad (5)$$

где \bar{X}_n — оценка математического ожидания,

n — объем выборки,

$S(\vec{X}_n)$ — точечная оценка дисперсии случайной выборки \vec{X}_n ,

$h_{\alpha}^t(n-1)$ — квантиль уровня α распределения Стьюдента с $n-1$ степенями свободы.

Оценка для дисперсии

$$\begin{aligned} \underline{\sigma}^2(\vec{X}_n) &= \frac{(n-1) \cdot S^2(\vec{X}_n)}{\chi_{1-\alpha}^2(n-1)}, \\ \bar{\sigma}^2(\vec{X}_n) &= \frac{(n-1) \cdot S^2(\vec{X}_n)}{\chi_{\alpha}^2(n-1)}, \end{aligned} \quad (6)$$

где n — объем выборки,

$S(\vec{X}_n)$ — точечная оценка дисперсии случайной выборки \vec{X}_n ,

$\chi^2_\alpha(n-1)$ — квантиль уровня α для распределения χ^2 с $n-1$ степенями свободы.

2. Практическая часть

В данной части представлен листинг и результат работы программы.

2.1 Листинг программы

```
1. function lab2
2.     clear
3.     X =
[7.76,6.34,5.11,7.62,8.84,4.68,8.65,6.90,8.79,6.61,6.62,7.13,6.75,7.
28,7.74,7.08,5.57,8.20,7.78,7.92,6.00,4.88,6.75,6.56,7.48,8.51,9.06,
6.94,6.93,7.79,5.71,5.93,6.81,5.76,5.88,7.05,7.22,6.67,5.59,6.57,7.2
8,6.22,6.31,5.51,6.69,7.12,7.40,6.86,7.28,6.82,7.08,7.52,6.81,7.55,4
.
89,5.48,7.74,5.10,8.17,7.67,7.07,5.80,6.10,7.15,7.88,9.06,6.85,4.88,
6.74,8.76,8.53,6.72,7.21,7.42,8.29,8.56,9.25,6.63,7.49,6.67,6.79,5.1
9,8.20,7.97,8.64,7.36,6.72,5.90,5.53,6.44,7.35,5.18,8.25,5.68,6.29,6
.
69,6.08,7.42,7.10,7.14,7.10,6.60,6.35,5.99,6.17,9.05,6.01,7.77,6.27,
5.81,7.80,9.89,4.39,6.83,6.53,8.15,6.68,6.87,6.31,6.83];
4.     N = 60;
5.     gamma = 0.9;
6.
7.     alpha = (1 - gamma)/2;
8.     mu = getmu(X);
9.     Ssqr = getS(X);
10.    muArray = getMuArray(X, N);
11.    varArray = getVarArray(X, N);
12.
13.    muHigh = getMuHigh(muArray, varArray, alpha, N);
14.    muLow = getMuLow(muArray, varArray, alpha, N);
15.
16.    sigmaHigh = getSigmaHigh(varArray, alpha, N);
17.    sigmaLow = getSigmaLow(varArray, alpha, N);
18.
19.    figure
20.    hold on;
21.    plot([1,N], [mu, mu], 'g');
22.    plot((1:N), muArray, 'r');
23.    plot((1:N), muLow, 'b');
24.    plot((1:N), muHigh, 'm');
25.    legend('mu(x_N)', 'mu(x_n)', 'muLow(x_n)', 'muHigh(x_n)');
26.    grid on;
27.    hold off;
28.
29.    figure
30.    hold on;
31.    plot([1,N], [Ssqr, Ssqr], 'g');
32.    plot((1:N), varArray, 'r');
33.    plot((1:N), sigmaLow, 'b');
34.    plot((4:N), sigmaHigh(4:length(sigmaHigh)), 'm');
```

```

35.    legend('sigma(x_N)','sigma(x_n)','sigmaLow(x_n)','sigma-
High(x_n)');
36.    grid on;
37.    hold off;
38.
39.    N = size(X,2);
40.    muArray = getMuArray(X, N);
41.    varArray = getVarArray(X, N);
42.    muHigh = getMuHigh(muArray, varArray, alpha, N);
43.    muLow = getMuLow(muArray, varArray, alpha, N);
44.    sigmaHigh = getSigmaHigh(varArray, alpha, N);
45.    sigmaLow = getSigmaLow(varArray, alpha, N);
46.
47.    fprintf('mu = %.2f\n', mu);
48.    fprintf('S^2 = %.2f\n', Ssq);
49.    fprintf('mu_low = %.2f\n', muLow(end));
50.    fprintf('mu_high = %.2f\n', muHigh(end));
51.    fprintf('sigma^2_low = %.2f\n', sigmaLow(end));
52.    fprintf('sigma^2_high = %.2f\n', sigmaHigh(end));
53.
54.    function mu = getmu(X)
55.        mu = sum(X)/size(X,2);
56.    end
57.
58.    function sigma = getSigmaSqr(X)
59.        tempMu = getmu(X);
60.        sigma = sum((X - tempMu) .* (X - tempMu))/size(X,2);
61.    end
62.
63.    function Ssq = getS(X)
64.        n = size(X,2);
65.        Ssq = n/ (n - 1) * getSigmaSqr(X);
66.    end
67.
68.    function muArray = getMuArray(X, N)
69.        muArray = zeros(1,N);
70.        for i = 1:N
71.            muArray(i) = getmu(X(1:i));
72.        end
73.    end
74.
75.    function varArray = getVarArray(X, N)
76.        varArray = zeros(1,N);
77.        for i = 1:N
78.            varArray(i) = getS(X(1:i));
79.        end
80.    end
81.
82.    function muHigh = getMuHigh(muArray, varArray, alpha, N)
83.        muHigh = zeros(1, N);
84.        for i = 1:N
85.            muHigh(i) = muArray(i) + sqrt(varArray(i)./ i) .*
tinvs(1 - alpha, i - 1);
86.        end
87.    end

```



```

88.
89.     function muLow = getMuLow(muArray, varArray, alpha, N)
90.         muLow = zeros(1, N);
91.         for i = 1:N
92.             muLow(i) = muArray(i) + sqrt(varArray(i)./ i) .*
tinva(alpha, i - 1);
93.         end
94.     end
95.
96.     function sigmaHigh = getSigmaHigh(varArray, alpha, N)
97.         sigmaHigh = zeros(1, N);
98.         for i = 1:N
99.             sigmaHigh(i) = varArray(i) .* (i - 1) ./
chi2inv(alpha, i - 1);
100.        end
101.    end
102.
103.    function sigmaLow = getSigmaLow(varArray, alpha, N)
104.        sigmaLow = zeros(1, N);
105.        for i = 1:N
106.            sigmaLow(i) = varArray(i) .* (i - 1) ./ chi2inv(1 -
alpha, i - 1);
107.        end
108.    end
109. end

```

2.2 Результат работы программы

$$\hat{\mu}(\vec{X}_n) = 6.94;$$

$$S^2(\vec{X}_n) = 1.17;$$

$$\underline{\mu}(\vec{X}_n) = 6.78;$$

$$\bar{\mu}(\vec{X}_n) = 7.11;$$

$$\underline{\sigma}^2(\vec{X}_n) = 0.96;$$

$$\bar{\sigma}^2(\vec{X}_n) = 1.47.$$

2.3 Графики

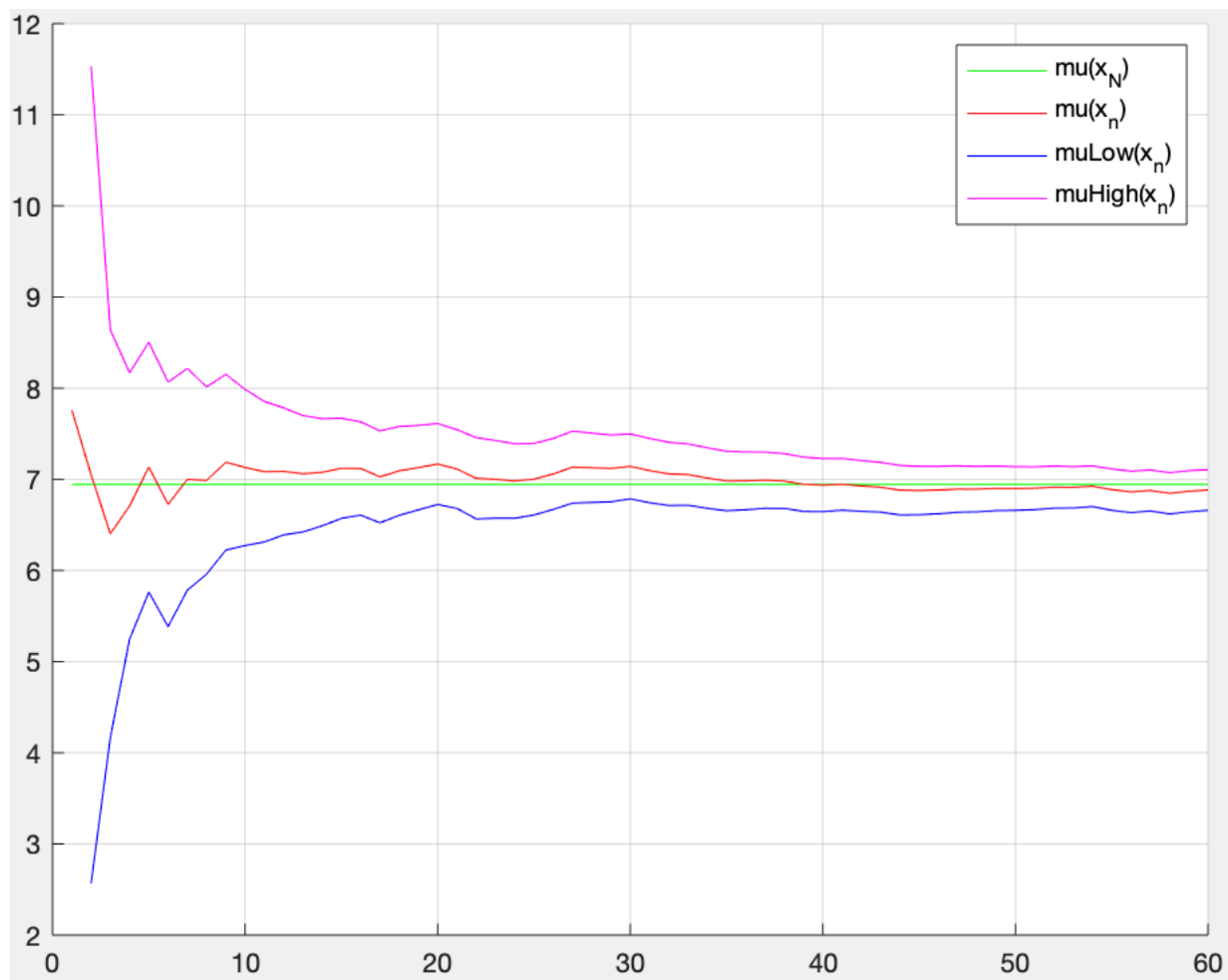


Рисунок 1. Оценка для математического ожидания.

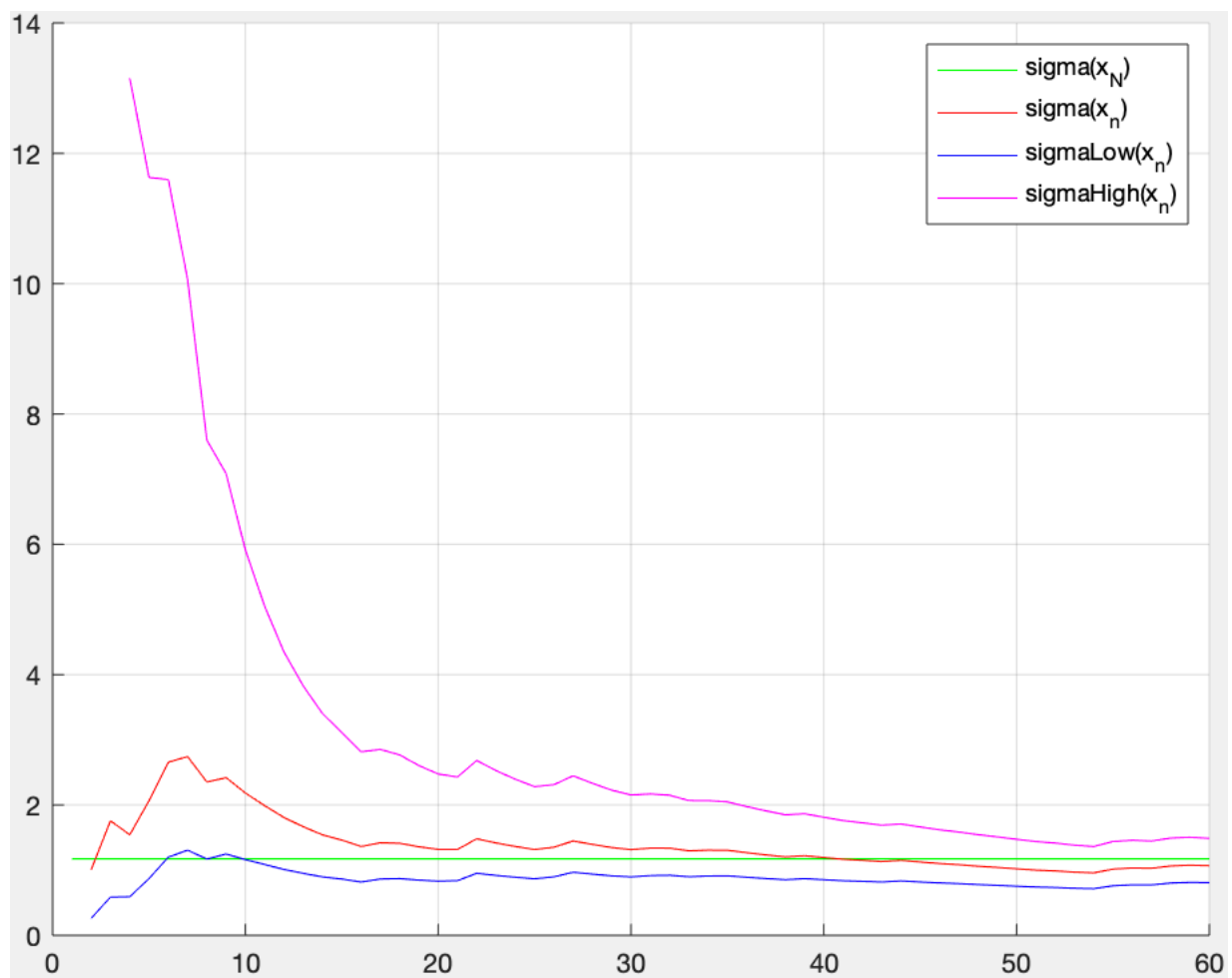


Рисунок 2. Оценка для дисперсии.