

# Липецкий государственный технический университет

Кафедра прикладной математики

## Индивидуальное домашнее задание №4 по курсу «Организация обработки данных» Вариант 2

Студент

\_\_\_\_\_  
подпись, дата

Богомолов Е.А.  
фамилия, инициалы

Группа

Руководитель

ученая степень, ученое звание

\_\_\_\_\_  
подпись, дата

Левина Л.В.  
фамилия, инициалы

Липецк 2022 г.

# Содержание

Задание кафедры	3
1. Краткая теоритическая справка	4
2. Ход работы	6
2.0..1 10 значений . . . . .	6
Выводы	12

# Задание кафедры

Дана выборка – 44 значения:

1. Для первых 10 элементов найти:

- $\hat{M}(x), \hat{D}(x)$  – обычным способом.
- $\widetilde{M}(x), \widetilde{D}(x)$  – по методу бутстреп.
- $\hat{D}\widetilde{M}(x), \hat{D}\widetilde{D}(x)$ .

2. Для следующих 20 элементов:

- $\hat{M}(x), \hat{D}(x)$  – обычным способом.
- $\widetilde{M}(x), \widetilde{D}(x)$  – по методу бутстреп.
- $\hat{D}\widetilde{M}(x), \hat{D}\widetilde{D}(x)$ .

3. Для всей выборки найти  $M(x), D(x)$

# 1. Краткая теоритическая справка

В статистике и анализе данных бутстрапом называют статистическую процедуру, основанную на выборке с замещением для определения точности (смещения) выборочных оценок дисперсии, среднего, стандартного отклонения, доверительных интервалов и других структурных характеристик совокупности.

Метод разработан и впервые опубликован в 1972 году Бредли Эфроном.

В основе идеи бутстрапа лежит оценка структурных характеристик генеральной совокупности на основе перевыборки (resampling) из выборки. Иными словами, перевыборка по отношению к выборке рассматривается как выборка по отношению к генеральной совокупности.

Алгоритм работы метода следующий:

- Из генеральной совокупности формируется случайная выборка из  $N(t)$  наблюдений.
- К выборке применяется случайная перевыборка с возвратом (псевдо-выборка) того же объема, но в которую некоторые наблюдения могут попасть несколько раз, а другие не попасть совсем.
- Процедура перевыборки повторяется достаточно много раз (несколько десятков, сотен или даже тысяч), и для каждого случая вычисляется среднее.
- Из полученного набора средних значений вычисляется среднее и рассматривается как среднее всей генеральной совокупности.

Важнейшим преимуществом бутстрапа являются: простота реализации; отсутствие необходимости гипотез о параметрах распределения данных; возможность оценивания многих статистических характеристик (среднего, дисперсии, стандартного отклонения, доверительных интервалов, квантилей, коэффициентов корреляции и др.).

К недостатку метода можно отнести использование малореалистичного предположения о независимости перевыборок и значительные вычислительные затраты при их многократном построении.

Метод оказывается особенно полезным, когда теоретическое распределение данных неизвестно или объем выборки мал для прямой статистической оценки.

В анализе данных бутстрап используется для оценки точности аналитических моделей.

## 2. Ход работы

### 2.0..1 10 значений

$$\hat{M}(x) = \frac{1}{10} \sum_{u=1}^{10} x_u, \quad \hat{D}(x) = \frac{1}{10-1} \sum_{u=1}^{10} (x_u - M)^2$$

Рисунок 1 – Формула для пункта «а»

$$M_i^* = \frac{1}{10} \cdot \sum_{j=1}^{10} V_{ij} X_{ij} \quad M^* = \frac{1}{10} \cdot \sum_{i=1}^{10} M_i^* \quad \Delta = M^* - \hat{M} \quad D_i^* = \frac{1}{9} \cdot \sum_{j=1}^{10} V_{ij} (X_j - M_i)^2$$

$$D^* = \frac{1}{10} \sum_{i=1}^{10} D_i^* \quad \Delta = D^* - \hat{D}$$

Рисунок 2 – Формула для пункта «б»

user 1	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
X1	1	5	0	3	0	0	1	3	2	1
X2	4	0	2	1	1	4	2	0	2	1
X3	3	2	1	0	5	2	0	5	2	3
X4	1	0	1	0	0	1	1	0	1	1
X5	0	1	1	4	1	0	1	0	1	0
X6	0	0	1	0	1	1	1	0	0	0
X7	0	0	1	1	0	1	1	0	0	0
X8	0	0	1	0	1	1	0	0	1	0
X9	0	3	0	1	0	0	1	0	1	3
X10	1	1	2	0	1	0	2	2	0	1
user 2										
M1	-0.027	-0.542	0.044	0.189	-0.270	0.390	0.172	-0.789	-0.045	-0.007
M*	-0.089	Погрешность	-0.180							

Рисунок 3 – Формирование подвыборок и вычисление математического ожидания для 10 повторений



Оценки	
n=10	
$(M^*i-M)^2$	0.01
DM	0.16
$(D^*i-D)^2$	0.01
DD	0.10
n=30	
$(M^*i-M)^2$	0.56
DM	0.17
$(D^*i-D)^2$	0.30
DD	0.10
n=50	
$(M^*i-M)^2$	0.01
DM	0.14
$(D^*i-D)^2$	0.00



<b>M*</b>	<b>0.09</b>	<b>Погрешность</b>	<b>-0.04</b>
-----------	-------------	--------------------	--------------

Рисунок 10 – Математическое ожидание для 10 повторений

<b>D*</b>	<b>0.56</b>	<b>Погрешность</b>	<b>-0.27</b>
-----------	-------------	--------------------	--------------

Рисунок 11 – Дисперсия для 10 повторений

<b>M*</b>	<b>0.10</b>	<b>Погрешность</b>	<b>-0.03</b>
-----------	-------------	--------------------	--------------

Рисунок 12 – Математическое ожидание для 30 повторений

<b>D*</b>	<b>0.58</b>	<b>Погрешность</b>	<b>-0.26</b>
-----------	-------------	--------------------	--------------

Рисунок 13 – Дисперсия для 30 повторений

<b>M*</b>	<b>0.10</b>	<b>Погрешность</b>	<b>-0.73</b>
-----------	-------------	--------------------	--------------

Рисунок 14 – Математическое ожидание для 50 повторений

<b>D*</b>	<b>0.58</b>	<b>Погрешность</b>	<b>-0.25</b>
-----------	-------------	--------------------	--------------

Рисунок 15 – Дисперсия для 50 повторений

Оценки	
$n=10$	
$(M*i-M)^2$	0.07
DM	0.03
$(D*i-D)^2$	0.00
DD	0.13
$n=30$	
$(M*i-M)^2$	0.04
DM	0.03
$(D*i-D)^2$	0.37
DD	0.11
$n=50$	
$(M*i-M)^2$	0.03
DM	0.04
$(D*i-D)^2$	0.09
DD	0.12

Рисунок 16 – Оценки для математического ожидания и дисперсии

M
0.09
0.13
0.16
D
0.81
0.83
0.77

Рисунок 17 – Математическое ожидание и дисперсия для всей выборки

## Выводы

Из материала, представленного в отчёте, можно сделать вывод, что метод бутстреп в сравнении с методом джекнайф имеет большую погрешность, но применение данного метода позволит легче интерпретировать полученные оценки.