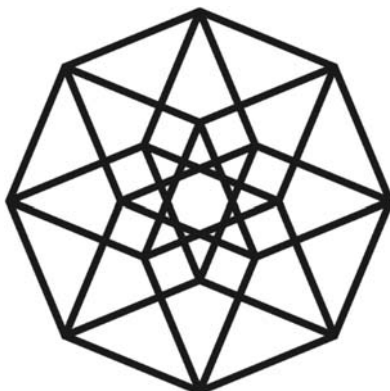


МЕЖГОСУДАРСТВЕННОЕ ОБРАЗОВАТЕЛЬНОЕ УЧРЕЖДЕНИЕ
ВЫСШЕГО ОБРАЗОВАНИЯ
«БЕЛОРУССКО-РОССИЙСКИЙ УНИВЕРСИТЕТ»

Кафедра «Высшая математика»

МАТЕМАТИЧЕСКАЯ СТАТИСТИКА

*Методические рекомендации к лабораторным работам
для студентов направления подготовки
01.03.04 «Прикладная математика»
очной формы обучения*



Могилев 2021

УДК 519.22
ББК 22.172
М34

Рекомендовано к изданию
учебно-методическим отделом
Белорусско-Российского университета

Одобрено кафедрой «Высшая математика» «24» декабря 2020 г.,
протокол № 4

Составители: канд. физ.-мат. наук, доц. В. Г. Замураев;
канд. пед. наук, доц. Е. Л. Старовойтова

Рецензент канд. физ.-мат. наук, доц. В. А. Ливинская

Методические рекомендации содержат лабораторные работы по дисциплине «Математическая статистика».

Учебно-методическое издание

МАТЕМАТИЧЕСКАЯ СТАТИСТИКА

Ответственный за выпуск	В. Г. Замураев
Корректор	И. В. Голубцова
Компьютерная верстка	Н. П. Полевничая

Подписано в печать . Формат 60×84/16. Бумага офсетная. Гарнитура Таймс.
Печать трафаретная. Усл. печ. л. . Уч.-изд. л. . Тираж 56 экз. Заказ № .

Издатель и полиграфическое исполнение:
Межгосударственное образовательное учреждение высшего образования
«Белорусско-Российский университет».
Свидетельство о государственной регистрации издателя,
изготовителя, распространителя печатных изданий
№ 1/156 от 07.03.2019.
Пр-т Мира, 43, 212022, г. Могилев.

© Белорусско-Российский
университет, 2021

Содержание

1 Лабораторная работа № 1. Первичная обработка выборочных данных	4
2 Лабораторная работа № 2. Точечное оценивание.....	18
3 Лабораторная работа № 3. Интервальное оценивание.....	26
4 Лабораторная работа № 4. Проверка статистических гипотез.....	32
Список литературы.	45

1 Лабораторная работа № 1. Первичная обработка выборочных данных

Цель работы: закрепление теоретических сведений по способам представления, группировки и графической интерпретации эмпирических данных.

Теоретические сведения

Генеральной совокупностью называется совокупность всех подлежащих изучению объектов или возможных результатов всех мыслимых наблюдений, производимых в неизменных условиях над одним объектом. Генеральная совокупность – это случайная величина (СВ) $X(\omega)$, заданная на пространстве элементарных событий Ω с выделенным в нем классом подмножеств событий, для которых указаны их вероятности.

Выборочной совокупностью (выборкой) называется совокупность объектов, отобранных случайным образом из генеральной совокупности.

Число объектов (наблюдений) в совокупности, генеральной или выборочной, называется ее *объемом*; обозначается соответственно через N и n .

Пусть изучается некоторая СВ X . С этой целью над СВ X производится ряд независимых опытов (наблюдений). В каждом из этих опытов величина X принимает то или иное значение. Пусть она приняла n_1 раз значение x_1 , n_2 раз – значение x_2 , ..., n_k раз – значение x_k . При этом $n_1 + n_2 + \dots + n_k = n$ – объем выборки. Изменение изучаемого признака x_i данной статистической совокупности называется его *вариацией*. Наблюдаемые значения объекта (признака) x_i , извлеченного при выборке из генеральной совокупности, называют *вариантами*. Значения x_1, x_2, \dots, x_k называются вариантами СВ X . Вся совокупность значений СВ X представляет собой первичный статистический материал, который подлежит дальнейшей обработке, прежде всего – упорядочению.

Операция расположения значений случайной величины (признака) по неубыванию называется *ранжированием* статистических данных. Полученная таким образом последовательность $x_{(1)}, x_{(2)}, \dots, x_{(n)}$ значений СВ X , где $x_{(1)} \leq x_{(2)} \leq \dots \leq x_{(n)}$ и $x_{(1)} = \min_{1 \leq i \leq n} X_i, \dots, x_{(n)} = \max_{1 \leq i \leq n} X_i$, называется *вариационным рядом*.

Числа n_i , показывающие, сколько раз встречаются варианты x_i в ряде наблюдений, называются *частотами*, а отношение их к объему выборки – *частостями* или *относительными частотами* W_i , т. е. $W_i = \frac{n_i}{n}$, где $n = \sum_{i=1}^k n_i$

и $\sum_{i=1}^k W_i = 1$.

Перечень вариантов и соответствующих им частот или частостей называется *статистическим распределением* выборки или дискретным *статистическим рядом*. Записывается статистическое распределение в виде таблицы, пер-

вая строка которой содержит варианты x_i , а вторая – их частоты n_i (или относительные частоты W_i).

В случае, когда число значений признака СВ X велико или признак является непрерывным (т. е. когда СВ X может принять любое значение в некотором интервале), составляют *интервальный статистический ряд*: в первую строку таблицы статистического распределения вписывают частичные промежутки $[x_0, x_1)$, $[x_1, x_2)$, ..., $[x_{k-1}, x_k)$, которые берут обычно одинаковыми по длине: $h = x_1 - x_0 = x_2 - x_1 = \dots$. Во второй строке статистического ряда вписывают количество наблюдений n_i ($i = \overline{1, k}$), попавших в каждый интервал.

Для определения длины интервала h можно использовать формулу $h = \frac{R}{k}$,

где $R = x_{\max} - x_{\min}$ – размах варьирования – разность между наибольшим и наименьшим значениями признака; $k = 1 + \log_2 n \approx 1 + 3,322 \lg n$ – количество частичных интервалов.

Одним из способов обработки вариационного ряда является построение эмпирической функции распределения. *Эмпирической (статистической) функцией распределения* называется функция $F^*(x)$, определяющая для каждого значения x частоту события $\{X < x\}$, т. е. $F_n^*(x) = W\{X < x\} = \frac{n_x}{n}$, где n – объем выборки; n_x – число наблюдений, меньших x . Эмпирическая функция распределения $F_n^*(x)$ удовлетворяет тем же условиям, что и теоретическая функция распределения $F(x)$, и является оценкой вероятности события $\{X < x\}$, т. е. оценкой теоретической функции распределения $F(x)$ СВ X .

Статистическое распределение изображается графически (для наглядности) в виде *полигона* и *гистограммы*. Полигон служит для изображения дискретного статистического ряда. Полигоном абсолютных частот называют ломаную, отрезки которой соединяют точки с координатами $(x_1; n_1)$, $(x_2; n_2)$, ..., $(x_k; n_k)$. Полигоном относительных частот (полигоном частостей) называют ломаную, отрезки которой соединяют точки с координатами $(x_1; W_1)$, $(x_2; W_2)$, ..., $(x_k; W_k)$. Варианты x_i откладываются на оси абсцисс, а частоты n_i и относительные частоты W_i – на оси ординат. Полигон относительных частот является статистическим аналогом многоугольника распределения.

Для непрерывно распределенного признака полигон частот строят, взяв в качестве значений x_1, x_2, \dots, x_k середины интервалов, т. е. значения

$$x_i^* = \frac{x_{i+1} + x_i}{2}.$$

Только для непрерывно распределенной случайной величины строят гистограмму частот – ступенчатую фигуру, состоящую из прямоугольников, основаниями которых служат частичные интервалы длины h , а высоты этих прямоугольников равны отношению $\frac{n_i}{h}$ – плотности частоты. Для построения ги-

стограммы относительных частот строят ступенчатую фигуру, состоящую из прямоугольников, основаниями которых служат частичные интервалы длины h , а высоты этих прямоугольников равны отношению $\frac{W_i}{h} = \frac{n_i}{n \cdot h}$ – плотности частоты. Гистограмма частот является статистическим аналогом дифференциала функции распределения (плотности) $f(x)$ СВ X .

Площадь гистограммы относительных частот равна единице, а площадь гистограммы абсолютных частот равна объему выборки.

Накопленной частотой в точке x_i называется суммарная частота элементов статистической совокупности со значениями признака, меньшими чем x_i .

Пусть статистическое распределение выборки объема n имеет следующий вид (таблица 1).

Таблица 1

x_i	x_1	x_2	x_3	...	x_k
n_i	n_1	n_2	n_3	...	n_k

Выборочным средним \bar{x}_B (другие обозначения: \bar{x} , $M^*(X)$, m_x^*) называется среднее арифметическое всех значений выборки, которое вычисляется по одной из формул:

$$\bar{x}_B = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^k x_i \cdot n_i \quad \text{или} \quad \bar{x}_B = \sum_{i=1}^k x_i \cdot W_i,$$

где W_i – относительная частота, $W_i = \frac{n_i}{n}$.

В случае интервального статистического ряда в качестве x_i берут середины его интервалов, а в качестве n_i – соответствующие им частоты.

Выборочной дисперсией D_B называется среднее арифметическое квадратов отклонений значений выборки от выборочной средней \bar{x}_B , т. е.

$$D_B = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^k (x_i - \bar{x}_B)^2 \cdot n_i.$$

Выборочное среднее квадратическое отклонение выборки определяется формулой $\sigma_B = \sqrt{D_B}$.

Исправленной выборочной дисперсией называется величина S^2 , которая находится по одной из формул:

$$S^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^k (x_i - \bar{x}_B)^2 \cdot n_i \quad \text{или} \quad S^2 = \frac{n}{n-1} D_B.$$

Исправленным выборочным средним квадратическим отклонением называется величина $S = \sqrt{S^2}$.

Для непрерывно распределенного признака формулы для выборочных средних будут такими же, но в качестве значений $x_1, x_2, x_3, \dots, x_k$ надо брать не концы промежутков $[x_0; x_1), [x_1; x_2), \dots$, а их середины $\frac{x_0 + x_1}{2}, \frac{x_1 + x_2}{2}, \dots$, а в качестве n_i – соответствующие им частоты.

Размахом вариации называется число $R = x_{(n)} - x_{(1)}$, где $x_{(1)} = \min_{1 \leq k \leq n} x_k$ и $x_{(n)} = \max_{1 \leq k \leq n} x_k$, или $R = x_{\max} - x_{\min}$, где x_{\max} – наибольшая и x_{\min} – наименьшая варианта ряда. *Модой* M_0^* вариационного ряда называется варианта, имеющая наибольшую частоту. *Медианой* M_e^* вариационного ряда называется значение признака (СВ X), приходящееся на середину ряда, причем:

– если $n = 2k$ (т. е. ряд $(x_{(1)}, x_{(2)}, \dots, x_{(k)}, x_{(k+1)}, x_{(2k)})$ имеет четное число членов), то $M_e^* = \frac{x_{(k)} + x_{(k+1)}}{2}$;

– если $n = 2k + 1$ (т. е. ряд $(x_{(1)}, x_{(2)}, \dots, x_{(k)}, x_{(k+1)}, x_{(2k+1)})$ имеет нечетное число членов), то $M_e^* = x_{(k+1)}$.

Часть 1. Первичная обработка выборочных данных: генеральная совокупность и выборка (дискретный ряд)

Постановка задачи

Задача. Дан статистический материал: случайная величина X – результат n измерений некоторой величины. Требуется:

- 1) построить вариационный и статистический ряды;
- 2) построить полигон абсолютных и относительных частот;
- 3) найти эмпирическую функцию распределения $F_n^*(x)$ и построить ее график;
- 4) найти выборочные значения числовых характеристик случайной величины X : выборочное среднее, выборочную дисперсию, выборочное среднее квадратическое отклонение, исправленную выборочную дисперсию, исправленное выборочное среднее квадратическое отклонение, размах вариации, моду, медиану.

Пример выполнения

Случайная величина X – размеры мужской обуви, проданной магазином за день.

44	39	43	42	41	38	43	42	44	42
43	41	40	40	42	39	40	42	41	45
43	42	43	38	39	43	41	40	43	41
44	45	43	42	45	43	38	43	42	43
39	42	43	44	42	41	43	43	44	45

1 Проранжировав (упорядочив по неубыванию) статистические данные (т. е. исходный ряд), получим вариационный ряд

$$(x_{(1)}, x_{(2)}, \dots, x_{(8)}) = (38, 39, 40, 41, 42, 43, 44, 45).$$

Варианты (значения, которые может принимать СВ X) в данном случае следующие: $x_1 = 38$; $x_2 = 39$; $x_3 = 40$; $x_4 = 41$; $x_5 = 42$; $x_6 = 43$; $x_7 = 44$; $x_8 = 45$.

Подсчитав частоту n_i (т. е. сколько раз в вариационном ряду встречается данная варианта) и относительные частоты $W_i = \frac{n_i}{n}$ вариант, получим статистическое распределение выборки (дискретный статистический ряд) (таблица 2).

Таблица 2

x_i	38	39	40	41	42	43	44	45
n_i	3	4	4	6	10	14	5	4
W_i	0,06	0,08	0,08	0,12	0,2	0,28	0,1	0,08

Контроль: $3 + 4 + 4 + 6 + 10 + 14 + 5 + 4 = 50$;

$$0,06 + 0,08 + 0,08 + 0,12 + 0,2 + 0,28 + 0,1 + 0,08 = 1.$$

2 Для построения полигона абсолютных частот (рисунок 1) на координатной плоскости изобразим ломаную, соединяющую точки с координатами $(x_1; n_1)$, $(x_2; n_2)$, ..., $(x_8; n_8)$.

Для построения полигона относительных частот (рисунок 2) на координатной плоскости изобразим ломаную, соединяющую точки с координатами $(x_1; W_1)$, $(x_2; W_2)$, ..., $(x_8; W_8)$.

3 Найдем эмпирическую функцию распределения, воспользовавшись формулой $F_n^*(x) = W\{X < x\} = \frac{n_x}{n}$, где n – объем выборки; n_x – число наблюдений, меньших x .

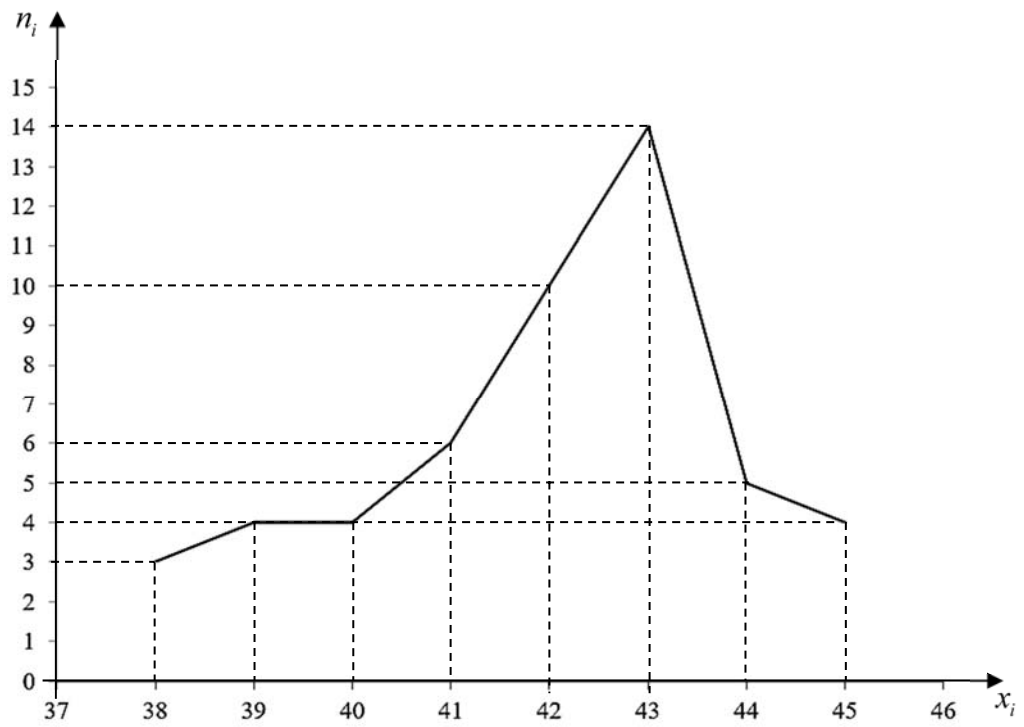


Рисунок 1

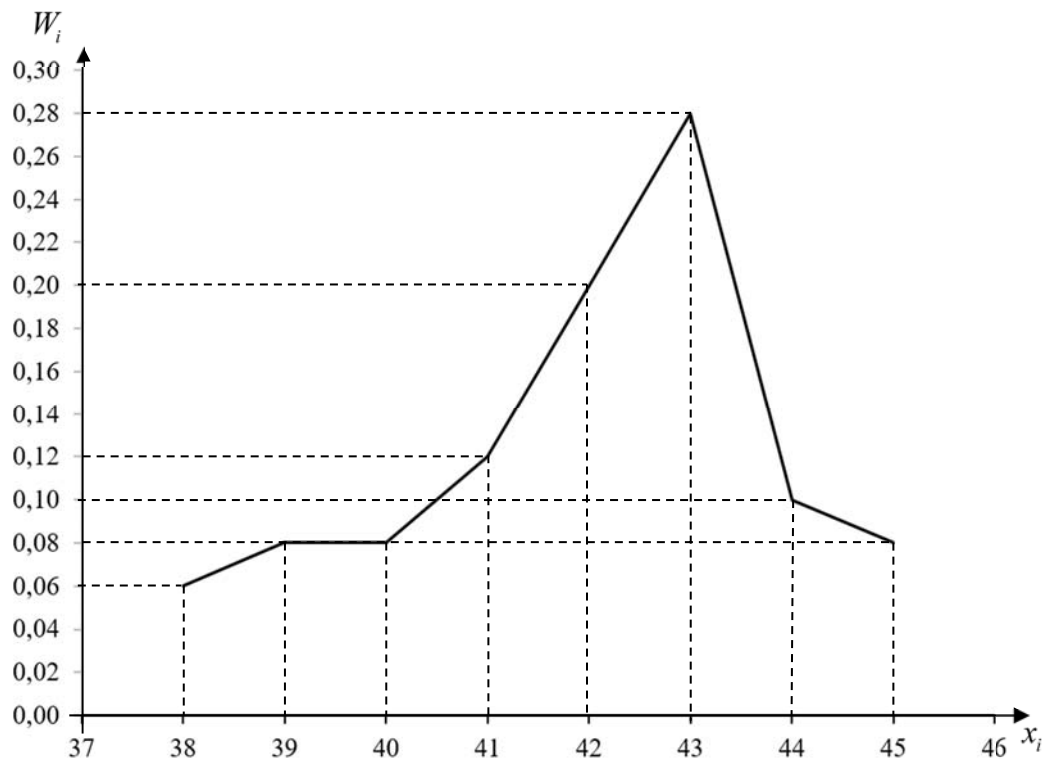


Рисунок 2

$$F_8^*(x) = \begin{cases} 0 & \text{при } x \leq 38, \\ 0,06 & \text{при } 38 < x \leq 39, \\ 0,06 + 0,08 = 0,14 & \text{при } 39 < x \leq 40, \\ 0,06 + 0,08 + 0,08 = 0,22 & \text{при } 40 < x \leq 41, \\ 0,06 + 0,08 + 0,08 + 0,12 = 0,34 & \text{при } 41 < x \leq 42, \\ 0,06 + 0,08 + 0,08 + 0,12 + 0,2 = 0,54 & \text{при } 42 < x \leq 43, \\ 0,06 + 0,08 + 0,08 + 0,12 + 0,2 + 0,28 = 0,82 & \text{при } 43 < x \leq 44, \\ 0,06 + 0,08 + 0,08 + 0,12 + 0,2 + 0,28 + 0,1 = 0,92 & \text{при } 44 < x \leq 45, \\ 0,06 + 0,08 + 0,08 + 0,12 + 0,2 + 0,28 + 0,1 + 0,08 = 1 & \text{при } x > 45. \end{cases}$$

График эмпирической функции распределения имеет вид (рисунок 3).

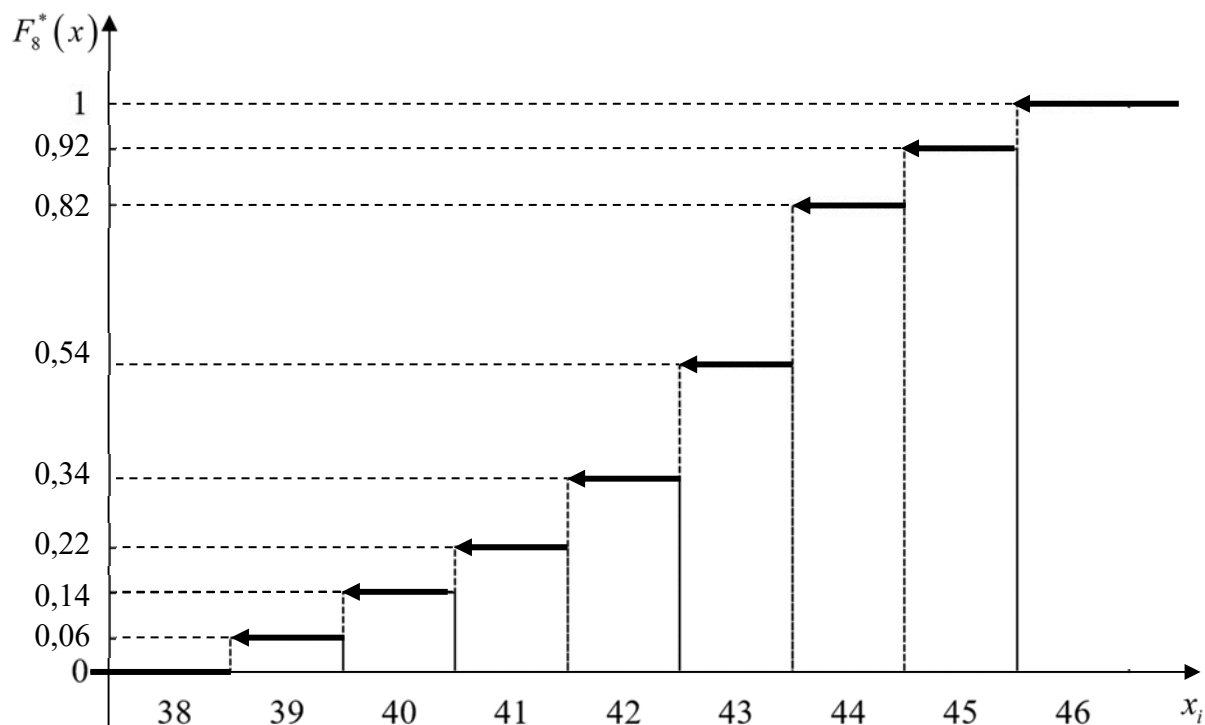


Рисунок 3

4 Найдём характеристики выборки.

Найдём выборочное среднее:

$$\begin{aligned} \bar{x}_B &= \frac{1}{50} \sum_{i=1}^8 x_i \cdot n_i = \frac{1}{50} (38 \cdot 3 + 39 \cdot 4 + 40 \cdot 4 + 41 \cdot 6 + 42 \cdot 10 + \\ &+ 43 \cdot 14 + 44 \cdot 5 + 45 \cdot 4) = \frac{1}{50} \cdot 2098 = 41,96. \end{aligned}$$

Найдем выборочную дисперсию:

$$D_B = \frac{1}{50} \sum_{i=1}^8 (x_i - \bar{x}_B)^2 \cdot n_i = \frac{1}{50} \left((38 - 41,96)^2 \cdot 3 + (39 - 41,96)^2 \cdot 4 + \right. \\ \left. + (40 - 41,96)^2 \cdot 4 + (41 - 41,96)^2 \cdot 6 + (42 - 41,96)^2 \cdot 10 + \right. \\ \left. + (43 - 41,96)^2 \cdot 14 + (44 - 41,96)^2 \cdot 5 + (45 - 41,96)^2 \cdot 4 \right) = \frac{1}{50} \cdot 175,92 = 3,52.$$

Найдем выборочное среднее квадратическое отклонение:

$$\sigma_B = \sqrt{D_B} = \sqrt{3,52} \approx 1,88.$$

Найдем исправленную выборочную дисперсию:

$$S^2 = \frac{50}{50-1} \cdot 3,52 \approx 3,59.$$

Найдем исправленное выборочное среднее квадратическое отклонение:

$$S = \sqrt{3,59} \approx 1,89.$$

Найдем размах вариации:

$$R = x_{(8)} - x_{(1)} = 45 - 38 = 7.$$

Найдем моду (варианту, имеющую наибольшую частоту):

$$M_0^* = 43.$$

Так как вариационный ряд $(x_{(1)}, x_{(2)}, \dots, x_{(8)}) = (38, 39, 40, 41, 42, 43, 44, 45)$ имеет четное число членов ($8 = 2k \Rightarrow k = 4$), то найдем медиану:

$$M_e^* = \frac{x_{(k)} + x_{(k+1)}}{2} = \frac{x_{(4)} + x_{(5)}}{2} = \frac{41 + 42}{2} = 41,5.$$

Контрольные вопросы

- 1 Дайте определение понятий: «частота», «относительная частота», «вариационный ряд».
- 2 Какой вариационный ряд называется дискретным, а какой – интервальным?
- 3 Каким образом строятся полигоны частот и относительных частот?
- 4 Дайте определение эмпирической функции распределения.
- 5 По каким формулам рассчитываются выборочное среднее, выборочная дисперсия, размах вариации, мода и медиана?

Варианты заданий к лабораторной работе № 1 (часть 1)

Задача. Дан статистический материал: случайная величина X – результат n измерений некоторой величины. Требуется:

- 1) построить вариационный и статистический ряды;
- 2) построить полигон абсолютных и относительных частот;
- 3) найти эмпирическую функцию распределения $F_n^*(x)$ и построить ее график;
- 4) найти выборочные значения числовых характеристик случайной величины X : выборочное среднее, выборочную дисперсию, выборочное среднее квадратическое отклонение, исправленную выборочную дисперсию, исправленное выборочное среднее квадратическое отклонение, размах вариации, моду, медиану.

Указание: i – порядковый номер элемента в выборке (таблица 3), начиная с которого следует отсчитать n чисел, двигаясь по строкам слева направо, для формирования статистического материала для своего варианта.

Таблица 3

Номер варианта	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11	12	13	14	15
i	11	10	15	19	22	30	24	26	28	18	27	23	9	14	7
n	100	120	100	110	110	110	120	110	120	115	120	115	110	115	110

Продолжение таблицы 3

Номер варианта	16	17	18	19	20	21	22	23	24	25	26	27	28	29	30
i	2	1	29	4	21	6	13	25	8	20	3	12	5	17	16
n	110	120	110	115	110	115	100	110	120	115	110	110	100	100	110

38	43	49	32	42	42	47	33	39	38	29	51	40	28	29
47	43	42	40	28	27	43	26	38	56	26	53	54	53	37
48	42	44	46	49	53	27	30	51	35	35	37	30	41	29
40	48	49	45	55	26	46	49	35	30	52	35	37	36	44
30	32	44	26	49	27	56	51	50	40	51	55	35	42	28
25	54	45	44	45	31	47	38	29	29	38	41	42	44	55
32	39	42	42	32	46	55	42	40	56	25	40	31	57	34
28	57	54	29	32	35	42	52	35	48	52	40	52	30	52
32	44	31	40	47	42	32	45	54	54	53	47	39	53	30
37	26	49	36	43	40	48	50	54	36	29	50	45	38	44
37	51	27	47	45	38	50	39	55	28	40	34	47	26	30

Часть 2. Первичная обработка выборочных данных: генеральная совокупность и выборка (интервальный ряд)

Задача. По данному статистическому материалу требуется:

- 1) составить статистический ряд распределения случайной величины X ;
- 2) составить интервальный статистический ряд распределения случайной величины X ;
- 3) построить полигон и гистограмму относительных частот;
- 4) найти эмпирическую функцию распределения и построить ее график;
- 5) найти характеристики выборки: выборочное среднее, выборочную дисперсию, выборочное среднее квадратическое отклонение, исправленную выборочную дисперсию, исправленное выборочное среднее квадратическое отклонение.

Пример выполнения

Случайная величина X – рост (с точностью до сантиметра) 30 наудачу отобранных студентов.

178	160	154	183	155	153	167	186	163	155	157	175	170	166	159
173	182	167	171	169	179	165	156	179	158	171	175	173	164	172

1 Проранжировав (упорядочив по неубыванию) статистические данные и подсчитав частоту n_i , получим статистический ряд распределения (таблица 4).

2 Так как СВ X – рост студента – непрерывная случайная величина, то для исследования данной выборки составим интервальный статистический ряд, для чего найдем количество и длину частичных интервалов. Для нахождения числа интервалов воспользуемся формулой $k = 1 + \log_2 n$. В данном случае объем выборки $n = 30$, поэтому $k = 1 + \log_2 30 \approx 1 + 4,91 = 5,91$. Так как число интервалов – целое число, то разобьем исходные данные на $k = 6$ частичных интервалов. Для нахождения длины частичных интервалов воспользуемся формулой

$h = \frac{R}{k}$. В данном случае $x_{\max} = 186$, $x_{\min} = 153$. Значит, размах варьирования

$$R = x_{\max} - x_{\min} = 186 - 153 = 33. \text{ Тогда } h = \frac{33}{6} \approx 5,5.$$

Таблица 4

x_i	153	154	155	156	157	158	159	160	163	164	165	166
n_i	1	1	2	1	1	1	1	1	1	1	1	1

Продолжение таблицы 4

x_i	167	169	170	171	172	173	175	178	179	182	183	186
n_i	2	1	1	2	1	2	2	1	2	1	1	1

Подсчитаем число студентов n_i , рост которых попадает в каждый из полученных частичных интервалов, и составим интервальный статистический ряд (добавив столбцы с данными, которые понадобятся впоследствии) (таблица 5).

Таблица 5

1	2	3	4	5	6	7
$[x_i; x_{i+1})$ – частичные интервалы	n_i – частота в интервале	$W_i = \frac{n_i}{n}$ – относительная частота	n_x – накопленная частота	$\frac{n_x}{n}$ – относительная накопленная частота	$\frac{W_i}{h}$ – плотность относительной частоты	$x_i^* = \frac{x_{i+1} + x_i}{2}$ – середины интервалов
$[153; 158,5)$	7	7/30	7	7/30	0,042	155,75
$[158,5; 164)$	3	3/30	10	10/30	0,018	161,25
$[164; 169,5)$	6	6/30	16	16/30	0,036	166,75
$[169,5; 175)$	6	6/30	22	22/30	0,036	172,25
$[175; 180,5)$	5	5/30	27	27/30	0,030	177,75
$[180,5; 186]$	3	3/30	30	1	0,018	183,25

$$\text{Контроль: } 7 + 3 + 6 + 6 + 5 + 3 = 30 = n; \quad \frac{7}{30} + \frac{3}{30} + \frac{6}{30} + \frac{6}{30} + \frac{5}{30} + \frac{3}{30} = 1.$$

3 Для построения полигона относительных частот (рисунок 4) на координатной плоскости по данным столбцов 3 и 7 таблицы 5 изобразим ломаную, соединяющую точки с координатами $(x_1^*; W_1)$, $(x_2^*; W_2)$, ..., $(x_6^*; W_6)$.

Для построения гистограммы относительных частот (рисунок 5) на координатной плоскости по данным столбцов 1 и 6 таблицы 5 построим ступенчатую фигуру, состоящую из прямоугольников, основаниями которых служат ча-

стичные интервалы $(x_i; x_{i+1})$, а высоты равны $\frac{W_i}{h}$ – плотности относительной частоты.

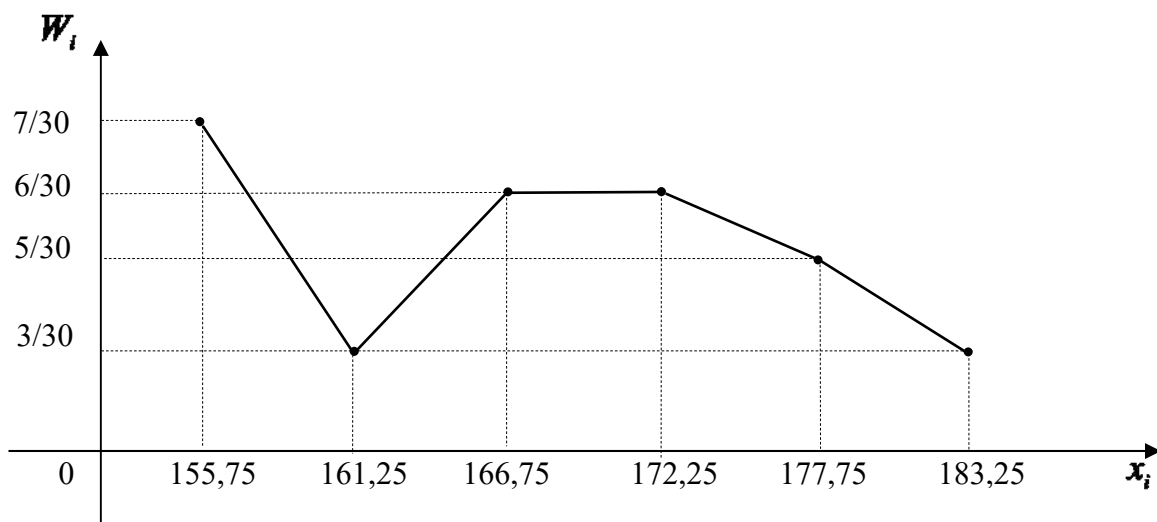


Рисунок 4

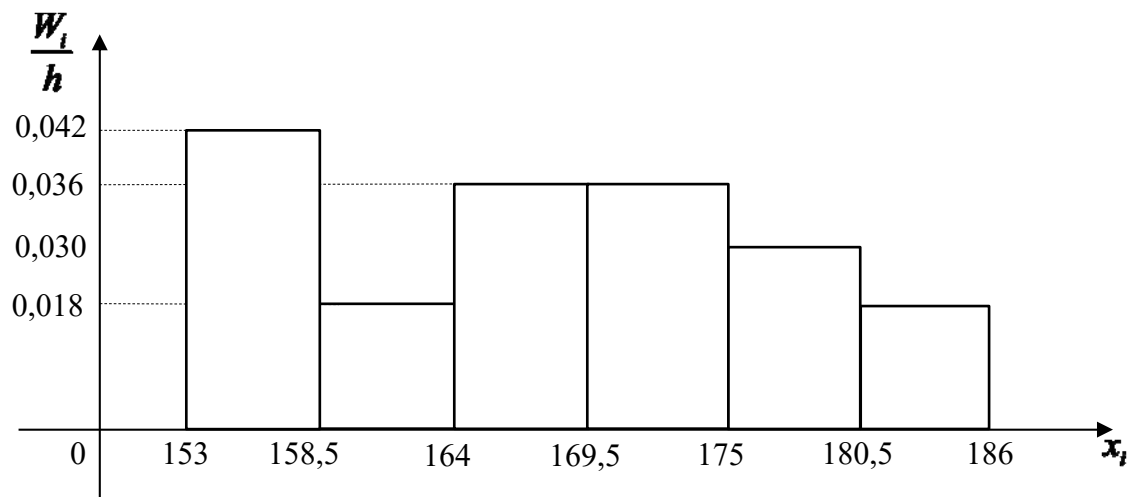


Рисунок 5

4 Эмпирическую функцию распределения найдем по данным столбца 5 таблицы 5 по формуле $F^*(x) = W(X < x) = \frac{n_x}{n}$.

Тогда эмпирическая функция распределения будет иметь вид:

$$F^*(x) = \begin{cases} 0, & x \leq 153, \\ 7/30, & x = 158,5, \\ 10/30, & x = 164, \\ 16/30, & x = 169,5, \\ 22/30, & x = 175, \\ 27/30, & x = 180,5, \\ 1, & x \geq 186. \end{cases}$$

График эмпирической функции распределения имеет следующий вид (рисунок 6).

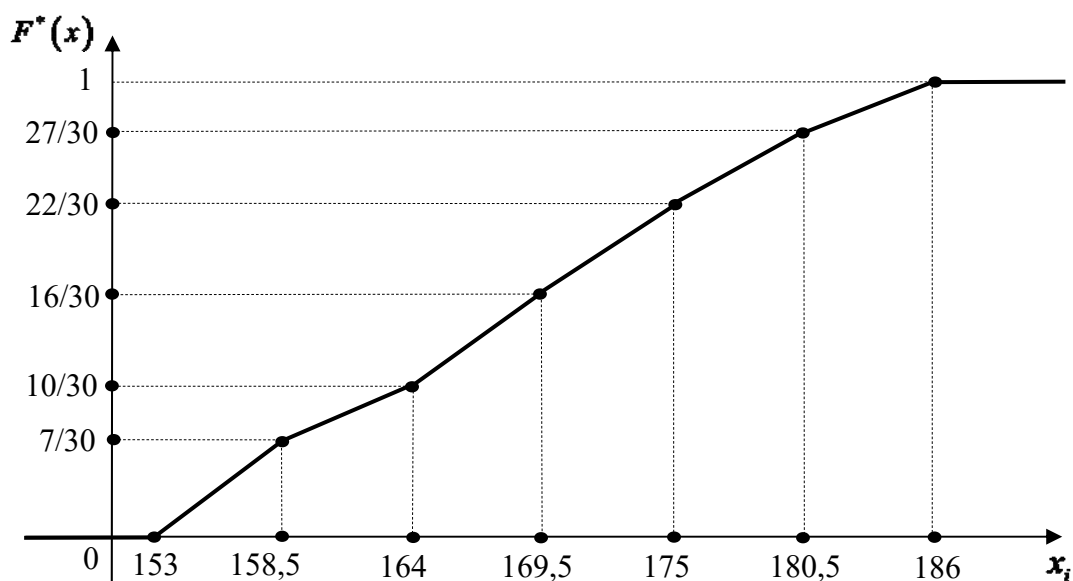


Рисунок 6

5 Найдем характеристики выборки.

Найдем выборочное среднее (в качестве x_i берем середины интервалов, а в качестве n_i – соответствующие им частоты):

$$\begin{aligned} \bar{x}_B &= \frac{1}{30} \sum_{i=1}^k x_i^* \cdot n_i = \frac{1}{30} (155,75 \cdot 7 + 161,25 \cdot 3 + 166,75 \cdot 6 + 172,25 \cdot 6 + \\ &+ 177,75 \cdot 5 + 183,25 \cdot 3) = 168,22. \end{aligned}$$

Найдем выборочную дисперсию (в качестве x_i берем середины интервалов, а в качестве n_i – соответствующие им частоты):

$$D_B = \frac{1}{30} \sum_{i=1}^k (x_i^*)^2 \cdot n_i - (\bar{x}_B)^2 = \frac{1}{30} (155,75^2 \cdot 7 + 161,25^2 \cdot 3 + 166,75^2 \cdot 6 + 172,25^2 \cdot 6 + 177,75^2 \cdot 5 + 183,25^2 \cdot 3) - 168,22^2 = 81,43.$$

Найдем выборочное среднее квадратическое отклонение:

$$\sigma_B = \sqrt{81,43} \approx 9,02.$$

Найдем исправленную выборочную дисперсию:

$$S^2 = \frac{30}{30-1} \cdot 81,43 \approx 84,24.$$

Найдем исправленное выборочное среднее квадратическое отклонение:

$$S = \sqrt{84,24} \approx 9,18.$$

Варианты заданий к лабораторной работе № 1 (часть 2)

Задача. По данному статистическому материалу требуется:

- 1) составить статистический ряд распределения случайной величины X ;
- 2) составить интервальный статистический ряд распределения случайной величины X ;
- 3) построить полигон и гистограмму относительных частот;
- 4) найти эмпирическую функцию распределения и построить ее график;
- 5) найти характеристики выборки: выборочное среднее, выборочную дисперсию, выборочное среднее квадратическое отклонение, исправленную выборочную дисперсию, исправленное выборочное среднее квадратическое отклонение.

Указание: i – порядковый номер элемента в выборке (таблица б), начиная с которого следует отсчитать n чисел, двигаясь по строкам слева направо, для формирования статистического материала для своего варианта.

Таблица 6

Номер варианта	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11	12	13	14	15
i	11	10	15	19	22	30	24	26	28	18	27	23	9	14	7
n	100	120	100	110	110	110	120	110	120	115	120	115	110	115	110

Продолжение таблицы 6

Номер варианта	16	17	18	19	20	21	22	23	24	25	26	27	28	29	30
i	2	1	29	4	21	6	13	25	8	20	3	12	5	17	16
n	110	120	110	115	110	115	100	110	120	115	110	110	100	100	110

25	40	25	29	27	66	45	62	41	39	22	59	23	42	66
78	68	36	23	77	55	39	51	57	62	24	45	36	71	40
64	60	26	56	30	21	28	21	53	60	77	74	31	31	78
28	34	45	68	23	68	31	46	68	66	44	73	39	27	26
77	42	70	35	80	32	51	47	71	79	20	73	35	21	55
48	46	28	63	68	46	49	56	74	50	32	22	60	77	28
44	36	33	38	71	60	47	34	54	37	47	74	33	73	51
40	33	50	59	77	43	57	35	52	29	75	33	58	50	56
37	26	20	36	58	59	43	79	42	57	23	59	79	61	45
41	73	23	53	25	52	46	49	74	23	43	48	69	52	64
62	21	79	44	34	72	21	72	71	65	20	51	21	57	55

2 Лабораторная работа № 2. Точечное оценивание

Цель работы: практическое ознакомление с методами статистического оценивания параметров генеральной совокупности по выборочным данным (метод моментов, метод наибольшего правдоподобия).

Теоретические сведения

Статистической оценкой Θ^* неизвестного параметра Θ теоретического распределения называется функция $f = f(X_1, X_2, \dots, X_n)$ от наблюдаемых случайных величин X_1, X_2, \dots, X_n .

Точечной называется статистическая оценка, которая определяется одним числом $\Theta^* = f(x_1, x_2, \dots, x_n)$, где x_1, x_2, \dots, x_n – результаты n наблюдений над количественным признаком X (выборка).

Несмещенной называется точечная оценка, математическое ожидание которой равно оцениваемому параметру при любом объеме выборки.

Смещенной называется точечная оценка, математическое ожидание которой не равно оцениваемому параметру.

Несмещенной оценкой генеральной средней (математического ожидания) служит выборочная средняя: $\bar{x}_B = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^k x_i n_i$, где x_i – варианты выборки; p_i – частота варианты x_i ; $n = \sum_{i=1}^k n_i$ – объем выборки.

Если первоначальные варианты x_i – большие числа, то для упрощения расчета целесообразно вычесть из каждой варианты одно и то же число C , т. е. перейти к *условным вариантам* $u_i = x_i - C$ (в качестве C выгодно принять число, близкое к выборочной средней; поскольку выборочная средняя неизвестна, число C выбирают «на глаз»). Тогда $\bar{x}_B = C + \frac{1}{n} \sum_{i=1}^k u_i n_i$.

Смещенной оценкой генеральной дисперсии служит выборочная дисперсия, которую вычисляют по одной из формул:

$$D_B = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^k (x_i - \bar{x}_B)^2 n_i \text{ или } D_B = \overline{x^2} - (\bar{x})^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^k x_i^2 n_i - \left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^k x_i n_i \right)^2.$$

Если первоначальные варианты x_i – большие числа, то для упрощения расчета целесообразно вычесть из каждой варианты одно и то же число C , равное выборочной средней или близкое к ней, т. е. перейти к *условным вариантам* $u_i = x_i - C$ (дисперсия при этом не изменится). Тогда

$$D_B(X) = D_B(u) = \overline{u^2} - (\bar{u})^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^k u_i^2 n_i - \left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^k u_i n_i \right)^2.$$

Если первоначальные варианты являются десятичными дробями с k десятичными знаками после запятой, то, чтобы избежать действий с дробями, умножают первоначальные варианты на постоянное число $C = 10^k$, т. е. переходят к *условным вариантам* $u_i = Cx_i$. При этом дисперсия увеличится в C^2 раз. Поэтому, найдя дисперсию условных вариантов, надо разделить ее на C^2 :

$$D_B(X) = \frac{D_B(u)}{C^2}.$$

Несмещенной оценкой генеральной дисперсии служит исправленная выборочная дисперсия, которую находят по одной из формул:

$$s^2 = \frac{n}{n-1} D_B = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^k (x_i - \bar{x}_B)^2 n_i \text{ или } s_X^2 = \frac{1}{n-1} \left(\sum_{i=1}^k x_i^2 n_i - \left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^k x_i n_i \right)^2 \right).$$

В условных вариантах формула для вычисления исправленной выборочной дисперсии имеет вид:

$$s_u^2 = \frac{1}{n-1} \left(\sum_{i=1}^k u_i^2 n_i - \left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^k u_i n_i \right)^2 \right),$$

причем если $u_i = x_i - C$, то $s_X^2 = s_u^2$, а если $u_i = Cx_i$, то $s_X^2 = \frac{s_u^2}{C^2}$.

Метод моментов точечной оценки неизвестных параметров заданного распределения состоит в приравнивании теоретических моментов соответствующим эмпирическим моментам того же порядка.

Если распределение определяется одним параметром, то для его отыскания приравнивают один теоретический момент одному эмпирическому моменту того же порядка. Если распределение определяется двумя параметрами, то приравнивают два теоретических момента двум соответствующим эмпирическим моментам того же порядка.

Метод наибольшего правдоподобия точечной оценки неизвестных параметров заданного распределения сводится к отысканию максимума функции одного или нескольких оцениваемых параметров.

1 **Дискретные случайные величины.** Пусть X – дискретная случайная величина, которая в результате n опытов приняла возможные значения x_1, x_2, \dots, x_n . Допустим, что вид закона распределения величины X задан, но неизвестен параметр Θ , которым определяется этот закон. Требуется найти его точечную оценку $\Theta^* = \Theta^*(x_1, x_2, \dots, x_n)$.

Обозначим вероятность того, что в результате испытания величина X примет значение x_i через $p(x_i; \Theta)$. *Функцией правдоподобия* дискретной случайной величины X называется функция аргумента Θ следующего вида:

$$L(x_1, x_2, \dots, x_n; \Theta) = p(x_1; \Theta) \cdot p(x_2; \Theta) \cdot \dots \cdot p(x_n; \Theta).$$

Оценкой *наибольшего правдоподобия* параметра Θ называется такое его значение Θ^* , при котором функция правдоподобия достигает максимума.

Так как функции L и $\ln L$ достигают максимума при одном и том же значении Θ , то вместо отыскания максимума функции L удобнее находить максимум функции $\ln L$.

Логарифмической функцией правдоподобия называют функцию $\ln L$.

Точку максимума функции $\ln L$ аргумента Θ ищут по следующей схеме:

1) находят производную $\frac{d \ln L}{d \Theta}$;

2) приравнивают производную к нулю и находят критическую точку Θ^* – корень полученного уравнения (его называют уравнением правдоподобия);

3) находят вторую производную $\frac{d^2 \ln L}{d\Theta^2}$; если вторая производная при $\Theta = \Theta^*$ отрицательна, то Θ^* – точка максимума. Найденную точку максимума Θ^* принимают в качестве оценки наибольшего правдоподобия параметра Θ ;

2 Непрерывные случайные величины. Пусть X – непрерывная случайная величина, которая в результате n испытаний приняла возможные значения x_1, x_2, \dots, x_n . Допустим, что вид плотности распределения – функции $f(x)$ – задан, но неизвестен параметр Θ , которым определяется эта функция.

Функцией правдоподобия непрерывной случайной величины X называется функция аргумента Θ следующего вида:

$$L(x_1, x_2, \dots, x_n; \Theta) = f(x_1; \Theta) \cdot f(x_2; \Theta) \cdot \dots \cdot f(x_n; \Theta).$$

Оценку наибольшего правдоподобия неизвестного параметра распределения непрерывной случайной величины ищут так же, как в случае дискретной случайной величины.

Если плотность распределения $f(x)$ непрерывной случайной величины определяется двумя неизвестными параметрами Θ_1 и Θ_2 , то функция правдоподобия есть функция двух независимых аргументов Θ_1 и Θ_2 , которая имеет вид:

$$L = f(x_1; \Theta_1; \Theta_2) \cdot f(x_2; \Theta_1; \Theta_2) \cdot \dots \cdot f(x_n; \Theta_1; \Theta_2).$$

Далее находят логарифмическую функцию правдоподобия и для отыскания ее максимума составляют и решают систему

$$\begin{cases} \frac{d \ln L}{d\Theta} = 0, \\ \frac{d^2 \ln L}{d\Theta^2} = 0. \end{cases}$$

Задачи для самостоятельного решения

1 Из генеральной совокупности извлечена выборка объема $n = 50$ (таблица 7).

Таблица 7

x_i	2	5	7	10
n_i	16	12	8	14

Найти несмещенную оценку генеральной средней.

2 Найти выборочную среднюю и выборочную дисперсию по данному распределению выборки объема $n = 10$ (таблица 8).

Таблица 8

x_i	1250	1270	1280
n_i	2	5	3

3 По выборке объема $n = 41$ найдена смещенная оценка $D_B = 3$ генеральной дисперсии. Найти несмещенную оценку генеральной совокупности.

4 Найти выборочную дисперсию по данному распределению выборки объема $n = 10$ (таблица 9).

Таблица 9

x_i	0,01	0,04	0,08
n_i	5	3	2

5 Даны результаты измерения роста (в сантиметрах) случайно отобранных 100 студентов (таблица 10).

Таблица 10

Рост	154–158	158–162	162–166	166–170	170–174	174–178	178–182
Число студентов	10	14	26	28	12	8	2

Найти выборочную среднюю и выборочную дисперсию роста обследованных студентов.

6 Найти исправленную выборочную дисперсию по данному распределению выборки $n = 10$ (таблица 11).

Таблица 11

x_i	102	104	108
n_i	2	3	5

7 Найти исправленную выборочную дисперсию по данному распределению выборки $n = 100$ (таблица 12).

Таблица 12

x_i	1250	1275	1280	1300
n_i	20	25	50	5

8 Найти исправленную выборочную дисперсию по данному распределению выборки $n = 20$ (таблица 13).

Таблица 13

x_i	0,1	0,5	0,7	0,9
n_i	6	12	1	1

9 Найти исправленную выборочную дисперсию по данному распределению выборки $n = 10$ (таблица 14).

Таблица 14

x_i	23,5	26,1	28,2	30,4
n_i	2	3	4	1

10 Случайная величина X (число семян сорняков в пробе зерна) распределена по закону Пуассона. В таблице 15 приведено распределение семян сорняков в $n = 1000$ пробах зерна (в первой строке указано количество x_i сорняков в одной пробе; во второй строке указана частота n_i – число проб, содержащих x_i семян сорняков).

Таблица 15

x_i	0	1	2	3	4	5	6
n_i	405	366	175	50	8	4	2

Найти методом моментов точечную оценку неизвестного параметра λ распределения Пуассона.

11 Случайная величина X (число нестандартных изделий в партии изделий) распределена по закону Пуассона. В таблице 16 приведено распределение нестандартных изделий в $n = 200$ партиях (в первой строке указано количество x_i нестандартных изделий в одной партии; во второй строке указана частота n_i – число партий, содержащих x_i нестандартных изделий).

Таблица 16

x_i	0	1	2	3	4
n_i	132	43	20	3	2

Найти методом моментов точечную оценку неизвестного параметра λ распределения Пуассона.

12 Случайная величина X (число появлений события A в m независимых испытаниях) подчинена биномиальному закону распределения с неизвестным параметром p . В таблице 17 приведено эмпирическое распределение числа появлений события в 10 опытах по 5 испытаний в каждом (в первой строке указано число x_i появлений события A в одном опыте; во второй строке указана частота

n_i – количество опытов, в которых наблюдалось x_i появлений события A).

Таблица 17

x_i	0	1	2	3	4
n_i	5	2	1	1	1

Найти методом моментов точечную оценку неизвестного параметра p биномиального распределения.

13 Случайная величина X (время работы элемента) имеет показательное распределение $f(x) = \lambda e^{-\lambda x}$ ($x \geq 0$). В таблице 18 приведено эмпирическое распределение среднего времени работы $n = 200$ элементов (в первой строке приведено среднее время x_i работы элемента в часах; во второй строке указана частота n_i – количество элементов, проработавших в среднем x_i часов).

Таблица 18

x_i	2,5	7,5	12,5	17,5	22,5	27,5
n_i	133	45	15	4	2	1

Найти методом моментов точечную оценку неизвестного параметра показательного распределения.

14 Случайная величина X (отклонение контролируемого размера изделия от номинала) подчинена нормальному закону распределения с неизвестными параметрами a и σ . В таблице 19 приведено эмпирическое распределение отклонения от номинала $n = 200$ изделий (в первой строке указано отклонение x_i (мм); во второй строке приведена частота n_i – количество изделий, имеющих отклонение x_i).

Таблица 19

x_i	0,3	0,5	0,7	0,9	1,1	1,3	1,5	1,7	1,9	2,2	2,3
n_i	6	9	26	25	30	26	21	24	20	8	5

Найти методом моментов точечные оценки неизвестных параметров a и σ нормального распределения.

15 Случайная величина X (ошибка измерения дальности радиодальномером) подчинена равномерному закону распределения с неизвестными параметрами a и b . В таблице 20 приведено эмпирическое распределение средней ошибки $n = 200$ измерений дальности (в первой строке указана средняя ошибка x_i ; во второй строке указана частота n_i – количество измерений, имеющих среднюю ошибку x_i).

Таблица 20

x_i	3	5	7	9	11	13	15	17	19	21
n_i	21	16	15	26	22	14	21	22	18	25

Найти методом моментов точечные оценки неизвестных параметров a и b равномерного распределения.

16 Случайная величина X (число появления события A в m независимых испытаниях) подчинена биномиальному закону распределения с неизвестным параметром p . В таблице 21 приведено эмпирическое распределение числа появлений события A в 1000 испытаний (в первой строке указано число x_i появлений события в одном опыте из $m = 10$ испытаний; во второй строке приведена частота n_i – число опытов, в которых наблюдалось x_i появлений события A) (см. таблицу 13).

Таблица 21

x_i	0	1	2	3	4	5	6	7
n_i	2	3	10	22	26	20	12	5

Найти методом наибольшего правдоподобия точечную оценку неизвестного параметра p биномиального распределения.

17 Случайная величина X (число поврежденных стеклянных изделий в одном контейнере) распределена по закону Пуассона с неизвестным параметром λ . В таблице 22 приведено эмпирическое распределение числа поврежденных изделий в 500 контейнерах (в первой строке указано количество x_i поврежденных изделий в одном контейнере; во второй строке приведена частота n_i – число контейнеров, содержащих x_i поврежденных изделий).

Таблица 22

x_i	0	1	2	3	4	5	6	7
n_i	199	169	87	31	9	3	1	1

Найти методом наибольшего правдоподобия точечную оценку неизвестного параметра λ распределения Пуассона.

18 Случайная величина X (время безотказной работы элемента) имеет показательное распределение $f(x) = \lambda e^{-\lambda x}$ ($x \geq 0$). В таблице 23 приведено эмпирическое распределение среднего времени работы 1000 элементов (в первой строке указано среднее время x_i безотказной работы одного элемента в часах; во второй строке указана частота n_i – количество элементов, проработавших в среднем x_i часов).

Таблица 23

x_i	5	15	25	35	45	55	65
n_i	365	245	150	100	70	45	25

Найти методом наибольшего правдоподобия точечную оценку неизвестного параметра λ показательного распределения.

Ответы: 1) 5,75; 2) 1269; 109; 3) 3,075; 4) 0,0007; 5) 166; 33,44; 6) 6,93; 7) 168,88; 8) 0,0525; 9) 4,89; 10) 0,9; 11) 0,5; 12) 0,22; 13) 0,2; 14) 1,26; 0,5; 15) 2,24; 22,38; 16) 0,4; 17) 1; 18) 0,05.

Контрольные вопросы

- 1 Дайте определение понятия «точечная оценка».
- 2 Какая оценка называется несмещенной? Какая оценка называется смещенной?
- 3 Что является несмещенной оценкой генеральной средней?
- 4 Что является смещенной оценкой генеральной дисперсии?
- 5 Что является несмещенной оценкой генеральной дисперсии?
- 6 Что такое «условная варианта»?
- 7 В чем состоит метод моментов?
- 8 В чем состоит метод наибольшего правдоподобия?
- 9 Дайте определение понятия «функция правдоподобия», «логарифмическая функция правдоподобия».

3 Лабораторная работа № 3. Интервальное оценивание

Цель работы: практическое ознакомление с методами интервального оценивания параметров генеральной совокупности по выборочным данным.

Теоретические сведения

При статистической обработке результатов наблюдений часто необходимо не только найти оценку Θ^* неизвестного параметра Θ , но и охарактеризовать точность этой оценки. С этой целью вводится понятие доверительного интервала.

Доверительным интервалом для параметра Θ называется интервал (Θ_1, Θ_2) , содержащий (накрывающий) истинное значение Θ с заданной вероятностью $p = 1 - \alpha$, т. е.

$$P(\Theta_1 < \Theta < \Theta_2) = 1 - \alpha.$$

Число $1 - \alpha$ называется *доверительной вероятностью*, а значение α –

уровнем значимости. Статистики $\Theta_1 = \Theta_1(x_1, \dots, x_n)$ и $\Theta_2 = \Theta_2(x_1, \dots, x_n)$, определяемые по выборке x_1, \dots, x_n из генеральной совокупности с неизвестным параметром Θ , называются соответственно *нижней и верхней границами доверительного интервала*. Условие $P(\Theta_1 < \Theta < \Theta_2) = 1 - \alpha$ означает, что в большой серии независимых экспериментов, в каждом из которых получена выборка объёма n , в среднем $(1 - \alpha)100$ % из общего числа построенных доверительных интервалов содержат истинное значение параметра Θ .

Длина доверительного интервала, характеризующая точность интервального оценивания, зависит от объёма выборки n и доверительной вероятности $1 - \alpha$: при увеличении объёма выборки длина доверительного интервала уменьшается, а с приближением доверительной вероятности к единице – увеличивается. Выбор доверительной вероятности определяется конкретными условиями. Обычно используются значения $1 - \alpha$, равные 0,90; 0,95; 0,99.

При решении некоторых задач применяются односторонние доверительные интервалы, границы которых определяются из условий

$$P(\Theta < \Theta_2) = 1 - \alpha, \quad P(\Theta_1 < \Theta) = 1 - \alpha.$$

Эти интервалы называются соответственно *левосторонними и правосторонними доверительными интервалами*.

Чтобы найти доверительный интервал для параметра Θ , необходимо знать закон распределения статистики $\Theta^* = \Theta^*(x_1, \dots, x_n)$, значение которой является оценкой параметра Θ . При этом для получения доверительного интервала наименьшей длины при данном объёме выборки n и заданной доверительной вероятности $1 - \alpha$ в качестве оценки Θ^* параметра Θ следует брать эффективную либо асимптотически эффективную оценку.

Один из методов построения доверительных интервалов состоит в следующем. Предположим, что существует статистика $Y = Y(\Theta^*, \Theta)$ такая, что:

- а) закон распределения Y известен и не зависит от Θ ;
- б) функция $Y(\Theta^*, \Theta)$ непрерывна и строго монотонна по Θ .

Пусть, далее, $(1 - \alpha)$ – заданная доверительная вероятность, а $y_{\frac{\alpha}{2}}$ и $y_{1-\frac{\alpha}{2}}$ –

квантили распределения статистики Y порядков $\frac{\alpha}{2}$ и $1 - \frac{\alpha}{2}$ соответственно. Тогда с вероятностью $1 - \alpha$ выполняется неравенство

$$y_{\frac{\alpha}{2}} < Y(\Theta^*, \Theta) < y_{1-\frac{\alpha}{2}}.$$

Решая данное неравенство относительно Θ , найдём границы Θ_1 и Θ_2 доверительного интервала для Θ . Если плотность распределения статистики Y симметрична относительно оси Oy , то доверительный интервал имеет наименьшую длину, а если это распределение несимметрично, то длину, близ-

кую к наименьшей.

Пример 1 – Рассмотрим выборку x_1, \dots, x_n из нормально распределённой генеральной совокупности и найдём доверительный интервал для математического ожидания m при условии, что дисперсия генеральной совокупности известна и равна σ^2 , а доверительная вероятность равна $1 - \alpha$.

Решение

В качестве оценки математического ожидания m возьмём выборочное среднее $\bar{x} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i$. Для нормально распределённой генеральной совокупности выборочное среднее является эффективной оценкой m . Выборочное среднее \bar{X} в данном случае имеет нормальное распределение $N(m, \sigma/\sqrt{n})$.

Рассмотрим статистику $U = \frac{\bar{X} - m}{\sigma/\sqrt{n}}$, имеющую нормальное распределение $N(0,1)$ независимо от значения параметра m . Кроме того, U как функция m непрерывна и строго монотонна. Следовательно,

$$P\left(u_{\frac{\alpha}{2}} < U < u_{1-\frac{\alpha}{2}}\right) = 1 - \alpha,$$

где $u_{\frac{\alpha}{2}}$ и $u_{1-\frac{\alpha}{2}}$ – квантили нормального распределения $N(0,1)$.

Решая неравенство

$$u_{\frac{\alpha}{2}} < \frac{\bar{X} - m}{\sigma/\sqrt{n}} < u_{1-\frac{\alpha}{2}}$$

относительно m , получим, что с вероятностью $1 - \alpha$ выполняется следующее условие:

$$\bar{X} - \frac{\sigma}{\sqrt{n}} u_{1-\frac{\alpha}{2}} < m < \bar{X} - \frac{\sigma}{\sqrt{n}} u_{\frac{\alpha}{2}}.$$

Так как квантили нормального распределения связаны соотношением $u_{\frac{\alpha}{2}} = -u_{1-\frac{\alpha}{2}}$, полученный доверительный интервал для m можно записать следующим образом:

$$\bar{X} - \frac{\sigma}{\sqrt{n}} u_{1-\frac{\alpha}{2}} < m < \bar{X} + \frac{\sigma}{\sqrt{n}} u_{1-\frac{\alpha}{2}}.$$

Если распределение генеральной совокупности не является нормальным, то в отдельных случаях по выборкам большого объёма можно построить доверительные интервалы для неизвестных параметров приближённо, используя при этом предельные теоремы теории вероятностей и вытекающие из них асимптотические распределения и оценки.

Пример 2 – Пусть в n независимых испытаниях схемы Бернулли успех наступил x раз. Найти доверительный интервал для вероятности успеха p в одном испытании.

Решение

Эффективной оценкой вероятности успеха p в одном испытании является относительная частота $p^* = h = \frac{x}{n}$. По теореме Муавра–Лапласа относительная частота p^* имеет асимптотически нормальное распределение $N\left(p, \sqrt{\frac{pq}{n}}\right)$, где $q = 1 - p$.

Рассмотрим статистику $U = \frac{h - p}{\sqrt{pq/n}}$, которая, следовательно, имеет асимптотически нормальное распределение $N(0,1)$ независимо от значения p . При больших n тогда имеем

$$P\left(\left|\frac{h - p}{\sqrt{pq/n}}\right| < u_{1-\frac{\alpha}{2}}\right) \approx 1 - \alpha.$$

Отсюда получаем, что с вероятностью $\approx 1 - \alpha$ выполняется неравенство

$$h - u_{1-\frac{\alpha}{2}}\sqrt{\frac{pq}{n}} < p < h + u_{1-\frac{\alpha}{2}}\sqrt{\frac{pq}{n}}.$$

Заменяя значения p и q в обеих частях последнего неравенства их оценками $p^* = h$, $q^* = 1 - h$, получаем, что доверительный интервал для вероятности успеха в схеме Бернулли приближённо имеет вид:

$$h - u_{1-\frac{\alpha}{2}}\sqrt{\frac{h(1-h)}{n}} < p < h + u_{1-\frac{\alpha}{2}}\sqrt{\frac{h(1-h)}{n}}.$$

Пример 3 – При проверке 100 деталей из большой партии обнаружено 10 бракованных деталей.

Найти 95-процентный приближённый доверительный интервал для доли бракованных деталей во всей партии.

Какой минимальный объём выборки следует взять для того, чтобы с вероятностью 0,95 можно было утверждать, что доля бракованных деталей во всей партии отличается от частоты появления бракованных деталей в выборке не более чем на 1 %?

Решение

Оценка доли бракованных деталей в партии по выборке равна $p^* = h = 0,1$. По таблице находим квантиль $u_{1-\frac{\alpha}{2}} = u_{0,975} = 1,96$. Тогда 95-процентный доверительный интервал для доли бракованных деталей в партии приближённо имеет вид $0,041 < p < 0,159$.

Представим доверительный интервал в виде неравенства

$$|h - p| < u_{1-\frac{\alpha}{2}} \sqrt{\frac{h(1-h)}{n}},$$

которое выполняется с вероятностью $\approx 1 - \alpha = 0,95$.

Так как по условию задачи $|h - p| \leq 0,01$, то для определения n получим неравенство

$$u_{0,975} \sqrt{\frac{h(1-h)}{n}} \leq 0,01.$$

Отсюда следует, что

$$1,96 \sqrt{\frac{0,1(1-0,1)}{n}} \leq 0,01$$

и $n \geq (0,3 \cdot 196)^2 = 3457,44$. Значит, минимальный объём выборки $n = 3458$.

Задачи для самостоятельного решения

1 Показать, что если дисперсия генеральной совокупности σ^2 неизвестна, а в качестве оценки дисперсии используется статистика $s^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2$, то при доверительной вероятности $1 - \alpha$ доверительный интервал для математического ожидания имеет вид:

$$\bar{x} - \frac{s}{\sqrt{n}} t_{1-\frac{\alpha}{2}}(n-1) < m < \bar{x} + \frac{s}{\sqrt{n}} t_{1-\frac{\alpha}{2}}(n-1),$$

где $t_{1-\frac{\alpha}{2}}(n-1)$ – квантиль распределения Стюдента с $n-1$ степенью свободы.

2 Выборка объёма n получена из генеральной совокупности, имеющей нормальное распределение $N(m, \sigma)$. Выборочные оценки определялись по результатам n наблюдений. Используя эти данные, а также результаты примера 1 и задачи 1, найти 90-процентный и 99-процентный доверительные интервалы для математического ожидания (среднего) следующих характеристик:

а) ёмкость конденсатора, если $\bar{x} = 20$ мкФ, $n = 16$, среднеквадратичное отклонение известно и равно 4 мкФ;

б) время безотказной работы электронной лампы, если $\bar{x} = 500$ ч, $n = 100$, среднеквадратичное отклонение известно и равно 10 ч;

в) диаметр вала, если $\bar{x} = 30$ мм, $n = 9$, $s^2 = 9$ мм²;

г) содержание углерода в единице продукта, если $\bar{x} = 18$ г, $n = 25$, $s^2 = 16$ г².

3 Методом моделирования получить 10 выборок объёма 25 из генеральной совокупности, имеющей нормальное распределение $N(5, 1)$. Для каждой выборки найти доверительный интервал для математического ожидания m , считая, что дисперсия генеральной совокупности известна и равна единице. Доверительную вероятность принять равной 0,9. Какая часть из полученных интервалов накроет параметр $m = 5$?

4 Решить предыдущую задачу, считая, что дисперсия σ^2 генеральной совокупности неизвестна.

5 Решить задачи 3 и 4 при доверительной вероятности 0,99.

6 Показать, что если m известно, а оценка дисперсии

$$\sigma^{*2} = s_0^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - m)^2,$$

то доверительный интервал для дисперсии при доверительной вероятности $1 - \alpha$ имеет вид:

$$\frac{ns_0^2}{\chi_{1-\frac{\alpha}{2}}^2(n)} < \sigma^2 < \frac{ns_0^2}{\chi_{\frac{\alpha}{2}}^2(n)},$$

где $\chi_p^2(n)$ – квантиль распределения χ^2 с n степенями свободы.

7 Показать, что если m неизвестно, $m^* = \bar{x}$, а $\sigma^{*2} = s^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2$,

то доверительный интервал для дисперсии при доверительной вероятности $1 - \alpha$ имеет вид:

$$\frac{(n-1)s^2}{\chi_{1-\frac{\alpha}{2}}^2(n-1)} < \sigma^2 < \frac{(n-1)s^2}{\chi_{\frac{\alpha}{2}}^2(n-1)}.$$

8 Выборка объёма n получена из генеральной совокупности, имеющей нормальное распределение $N(m, \sigma)$. Выборочные оценки определялись по результатам n наблюдений. Используя эти данные, а также результаты задач 6 и 7, найти доверительные интервалы для дисперсии следующих характеристик:

а) диаметр вала, если $\bar{x} = 29$ мм, $n = 16$, $s^2 = 4,5$ мм²; найти 90-процентный и 95-процентный доверительные интервалы;

б) содержание углерода в единице продукта, если $\bar{x} = 18,8$ г, $n = 9$, $s^2 = 20$ г²; найти 90-процентный и 99-процентный доверительные интервалы.

9 С автоматической линии, производящей подшипники, было отобрано 400 шт., причём 10 оказалось бракованными. Найти 90-процентный доверительный интервал для вероятности появления бракованного подшипника. Сколько подшипников надо проверить, чтобы с вероятностью 0,9973 можно было утверждать, что вероятность появления бракованного подшипника не отличается от частоты более чем на 5 %?

10 Для проверки утверждения о том, что вероятность p отказа прибора равна 0,01, было проведено испытание 100 приборов, при этом один из приборов отказал. Построить 95-процентную верхнюю границу одностороннего доверительного интервала для p по этим данным.

4 Лабораторная работа № 4. Проверка статистических гипотез

Цель работы: практическое ознакомление с методами проверки статистических гипотез.

Теоретические сведения

Статистической гипотезой называется любое предположение о генеральной совокупности, проверяемое по выборке.

Статистические гипотезы делятся на параметрические – гипотезы о параметрах распределения известного вида – и непараметрические – гипотезы о виде неизвестного распределения.

Нулевой (основной) называют выдвинутую гипотезу H_0 . *Конкурирующей (альтернативной)* называют гипотезу H_1 , которая противоречит нулевой.

Простой называют гипотезу, содержащую только одно предположение. *Сложной* называют гипотезу, которая состоит из конечного или бесконечного числа простых гипотез.

При проверке гипотезы могут быть допущены ошибки первого и второго рода. *Ошибка первого рода* состоит в том, что будет отвергнута правильная нулевая гипотеза. Вероятность допустить ошибку первого рода называется *уровнем значимости* и обозначается α , т. е. $\alpha = P(H_1|H_0)$. Часто уровень значимости принимается равным 0,05, 0,01, 0,001. *Ошибка второго рода* состоит в том, что будет принята неправильная нулевая гипотеза. Вероятность допустить ошибку второго рода равна β , т. е. $\beta = P(H_0|H_1)$, тогда $1 - \beta = P(H_1|H_1)$. Величина $1 - \beta$ называется *мощностью критерия*.

Проверка статистических гипотез осуществляется на основе данных выборки. Для этого используют специальным образом подобранную случайную величину (выборочную статистику). Её обозначают U или Z – если случайная величина распределена по нормальному закону; F – если она имеет распределение Фишера–Снедекора; T – если она имеет распределение Стьюдента; χ^2 – если она имеет распределение «хи-квадрат» Пирсона. В общем случае будем обозначать эту случайную величину K .

Статистическим критерием называют случайную величину K , которая служит для проверки нулевой гипотезы. *Наблюдаемым значением* $K_{\text{набл}}$ называют значение критерия, вычисленное по выборкам.

После выбора определённого критерия множество всех его возможных значений разбивают на два непересекающихся подмножества: одно из них содержит значения критерия, при которых нулевая гипотеза отвергается, а другое – при которых она принимается. *Критической областью* называют совокупность значений критерия, при которых нулевую гипотезу отвергают. *Областью принятия гипотезы* называют совокупность значений критерия, при которых гипотезу принимают. Основной принцип проверки статистических гипотез: если наблюдаемое значение критерия принадлежит критической области, то гипотезу отвергают; если наблюдаемое значение критерия принадлежит области принятия гипотезы – гипотезу принимают.

Критическими точками $k_{\text{кр}}$ называют точки, отделяющие критическую область от области принятия гипотезы. *Правосторонней* называют критическую область, определяемую неравенством $K > k_{\text{кр}}$, где $k_{\text{кр}} > 0$. *Левосторонней* называют критическую область, определяемую неравенством $K < k_{\text{кр}}$, где $k_{\text{кр}} < 0$. Это *односторонние* области. *Двусторонней* называют критическую область, определяемую неравенствами $K < k_1$, $K > k_2$, где $k_2 > k_1$. В частности, если критические точки симметричны относительно нуля, то двусторонняя критическая область определяется неравенством $|K| > k_{\text{кр}}$, где $k_{\text{кр}} > 0$.

Мощность критерия – вероятность попадания критерия в критическую область при условии, что справедлива конкурирующая гипотеза. Таким образом, если уровень значимости выбран, то критическую область следует строить так, чтобы мощность критерия была максимальной. Выполнение этого требования должно обеспечить минимальную ошибку второго рода.

Этапы проверки гипотезы.

1 Формулируют нулевую H_0 и альтернативную H_1 гипотезы.

2 Выбирают критерий $K = K(X_1, X_2, \dots, X_n)$.

3 По выборке x_1, x_2, \dots, x_n вычисляют наблюдаемое значение критерия $K_{\text{набл}} = K(x_1, x_2, \dots, x_n)$.

4 Выделяют критическую область и область принятия гипотезы.

Для отыскания критической области задают уровень значимости α и ищут критические точки исходя из следующих соотношений:

– для правосторонней критической области $P(K > k_{\text{кр}}) = \alpha$, где $k_{\text{кр}} > 0$;

– для левосторонней критической области $P(K < k_{\text{кр}}) = \alpha$, где $k_{\text{кр}} < 0$;

– для двусторонней области $P(K < k_1) + P(K > k_2) = \alpha$, где $k_1 < k_2$;

– для двусторонней симметричной области

$$P(K > k_{\text{кр}}) = P(K < -k_{\text{кр}}) = \frac{\alpha}{2}, \text{ где } k_{\text{кр}} > 0.$$

5 Если наблюдаемое значение критерия принадлежит области принятия гипотезы, то нет оснований отвергнуть нулевую гипотезу; если же оно принадлежит критической области, то нулевую гипотезу отвергают в пользу альтернативной.

Рассмотрим вначале проверку параметрических гипотез.

1 *Проверка гипотезы о математическом ожидании нормально распределённой случайной величины.* Рассмотрим генеральную совокупность X нормального распределения с параметрами m и σ , т. е. $X \in N(m; \sigma)$. Нужно проверить нулевую гипотезу о том, что $m = m_0$ ($H_0 : m = m_0$). Можно сформулировать две основные модели и построить для них соответствующие критерии значимости.

Модель 1. Среднее квадратическое отклонение σ известно. Пусть генеральная совокупность имеет нормальное распределение: $X \in N(m; \sigma)$, причём σ известно. На основании случайной выборки (x_1, \dots, x_n) из этой генеральной совокупности требуется проверить нулевую гипотезу $H_0 : m = m_0$ при заданном уровне значимости α .

Для проверки значимости отличия выборочной средней \bar{x}_B в случайной выборке объёмом n от математического ожидания m_0 генеральной совокупности выбирается критерий

$$U = \frac{(\bar{X} - m_0)\sqrt{n}}{\sigma}.$$

$U \in N(0;1)$ – нормированная нормально распределённая случайная величина.

Критическую точку $u_{кр}$ находят по таблице значений функции Лапласа. По выборке вычисляют наблюдаемое значение критерия

$$U_{набл} = \frac{(\bar{x}_B - m_0)\sqrt{n}}{\sigma}.$$

Критическая область строится в зависимости от вида альтернативной гипотезы.

Правило 1. Альтернативная гипотеза $H_1 : m > m_0$.

Критическая область правосторонняя $(u_{кр}; +\infty)$.

Определяем $u_{кр}$ из условия $\Phi(u_{кр}) = \frac{1 - 2\alpha}{2}$.

Если $U_{набл} < u_{кр}$, то нет оснований отвергнуть нулевую гипотезу.

Если $U_{набл} > u_{кр}$, то нулевую гипотезу отвергают.

Правило 2. Альтернативная гипотеза $H_1 : m < m_0$.

Критическая область левосторонняя $(-\infty; -u_{кр})$.

Определяем $u_{кр}$ из условия $\Phi(u_{кр}) = \frac{1 - 2\alpha}{2}$.

Если $U_{набл} > -u_{кр}$, то нет оснований отвергнуть нулевую гипотезу.

Если $U_{набл} < -u_{кр}$, то нулевую гипотезу отвергают.

Правило 3. Альтернативная гипотеза $H_1 : m \neq m_0$.

Критическая область двусторонняя $(-\infty; -u_{кр}) \cup (u_{кр}; +\infty)$.

Определяем $u_{кр}$ из условия $\Phi(u_{кр}) = \frac{1 - \alpha}{2}$.

Если $|U_{набл}| < u_{кр}$, то нет оснований отвергнуть нулевую гипотезу.

Если $|U_{набл}| > u_{кр}$, то нулевую гипотезу отвергают.

Модель 2. Среднее квадратическое отклонение σ неизвестно. Пусть генеральная совокупность имеет нормальное распределение: $X \in N(m; \sigma)$, причём σ неизвестно. На основании случайной выборки (x_1, \dots, x_n) из этой генеральной совокупности требуется проверить нулевую гипотезу $H_0 : m = m_0$ при заданном уровне значимости α .

Для проверки нулевой гипотезы применяется случайная величина

$$T = \frac{(\bar{X} - m_0)\sqrt{n}}{S}.$$

Величина T имеет распределение Стьюдента с $k = n - 1$ степенями свободы.

Вычисляется наблюдаемое значение критерия $T_{набл} = \frac{(\bar{x} - m_0)\sqrt{n}}{s}$.

Критическая область строится в зависимости от конкурирующей гипотезы.

Правило 1. Альтернативная гипотеза $H_1 : m > m_0$.

Критическая область правосторонняя $(t_{кр}; +\infty)$.

По таблице критических точек распределения Стьюдента находят критическую точку $t_{кр} = t_{\alpha, k}$, где $k = n - 1$; α – заданный уровень значимости.

Если $T_{набл} < t_{кр}$, то нет оснований отвергнуть нулевую гипотезу.

Если $T_{набл} > t_{кр}$, то нулевую гипотезу отвергают.

Правило 2. Альтернативная гипотеза $H_1 : m < m_0$.

Критическая область левосторонняя $(-\infty; -t_{кр})$.

$t_{кр}$ определяется, как и в случае правосторонней критической области.

Если $T_{набл} > -t_{кр}$, то нет оснований отвергнуть нулевую гипотезу.

Если $T_{набл} < -t_{кр}$, то нулевую гипотезу отвергают.

Правило 3. Альтернативная гипотеза $H_1 : m \neq m_0$.

Критическая область двусторонняя $(-\infty; -t_{кр}) \cup (t_{кр}; +\infty)$.

По таблице критических точек распределения Стьюдента находят критическую точку $t_{кр} = t_{\frac{\alpha}{2}, k}$.

Если $|T_{набл}| < t_{кр}$, то нет оснований отвергнуть нулевую гипотезу.

Если $|T_{набл}| > t_{кр}$, то нулевую гипотезу отвергают.

2 Проверка гипотезы о дисперсии случайной величины, распределённой по нормальному закону. Дисперсия характеризует такие важные технологические и конструкторские показатели, как точность машин, погрешность показаний контрольно-измерительных приборов, ритмичность производства, устойчивость работы автоматических линий и др.

Пусть случайная величина X распределена по нормальному закону. Генеральная дисперсия неизвестна, но есть основания по теоретическим предположениям или по предыдущим опытам считать её равной σ_0^2 . Из генеральной совокупности производится выборка объёмом n и вычисляется исправленная выборочная дисперсия s^2 . Требуется по заданному уровню значимости α проверить нулевую гипотезу $H_0 : \sigma^2 = \sigma_0^2$.

В качестве критерия оценки нулевой гипотезы используют случайную величину

$$\chi^2 = \frac{(n-1)s^2}{\sigma_0^2},$$

которая имеет распределение «хи-квадрат» Пирсона с $k = n - 1$ степенями свободы.

По выборке вычисляют наблюдаемое значение критерия

$$\chi_{набл}^2 = \frac{(n-1)s^2}{\sigma_0^2}.$$

Критическая область строится в зависимости от альтернативной гипотезы.

Правило 1. Альтернативная гипотеза $H_1 : \sigma^2 > \sigma_0^2$.

В этом случае правостороннюю критическую область строят из условия $P(\chi^2 > \chi_{кр}^2) = \alpha$. По таблице критических точек распределения χ^2 , по заданному уровню значимости α и числу степеней свободы $k = n - 1$ находят критическую точку $\chi_{кр}^2 = \chi^2(\alpha, k)$.

Если $\chi_{набл}^2 < \chi_{кр}^2$, то нет оснований отвергнуть нулевую гипотезу.

Если $\chi_{набл}^2 > \chi_{кр}^2$, то нулевую гипотезу отвергают.

Правило 2. Альтернативная гипотеза $H_1 : \sigma^2 < \sigma_0^2$.

В этом случае правостороннюю критическую область строят из условия $P(\chi^2 > \chi_{кр}^2) = 1 - \alpha$. По таблице критических точек распределения χ^2 , по заданному уровню значимости α и числу степеней свободы $k = n - 1$ находят критическую точку $\chi_{кр}^2 = \chi^2(1 - \alpha, k)$.

Если $\chi_{набл}^2 > \chi_{кр}^2$, то нет оснований отвергнуть нулевую гипотезу.

Если $\chi_{набл}^2 < \chi_{кр}^2$, то нулевую гипотезу отвергают.

Правило 3. Альтернативная гипотеза $H_1 : \sigma^2 \neq \sigma_0^2$.

В этом случае правостороннюю критическую область строят из условия $P(\chi^2 > \chi_{пр.кр}^2) = \frac{\alpha}{2}$. Левостороннюю критическую область строят из требования $P(\chi^2 > \chi_{лев.кр}^2) = 1 - \frac{\alpha}{2}$. По таблице критических точек распределения χ^2 находят правостороннюю и левостороннюю критические точки $\chi_{пр.кр}^2 = \chi^2\left(\frac{\alpha}{2}, k\right)$, $\chi_{лев.кр}^2 = \chi^2\left(1 - \frac{\alpha}{2}, k\right)$.

Если $\chi_{лев.кр}^2 < \chi_{набл}^2 < \chi_{пр.кр}^2$, то нет оснований отвергнуть нулевую гипотезу. В противном случае нулевую гипотезу отвергают.

Замечание. Если число степеней свободы $k > 30$, то критическую точку $\chi^2(\alpha, k)$ можно найти из равенства Уилсона–Гильферти

$$\chi^2(\alpha, k) = k \left(1 - \frac{2}{9k} + z_\alpha \cdot \sqrt{\frac{2}{9k}} \right)^3,$$

где z_α находят, используя функцию Лапласа, из условия $\Phi(z_\alpha) = \frac{1 - 2\alpha}{2}$.

3 Проверка гипотез о равенстве математических ожиданий двух случайных величин, распределённых по нормальному закону. Пусть исследуются две случайные величины X и Y , которые имеют нормальное распределение, т. е. $X \in N(m_X, \sigma_X)$, $Y \in N(m_Y, \sigma_Y)$, причём σ_X и σ_Y известны, а m_X и m_Y неизвестны. Производятся две независимые выборки объёмами n_1 и n_2 ($n_1 > 30, n_2 > 30$), взятые из двух независимых генеральных совокупностей,

и по ним находятся выборочные средние \bar{x}_B и \bar{y}_B . Выдвигается нулевая гипотеза $m_X = m_Y$.

Для проверки нулевой гипотезы используется нормированная нормальная случайная величина

$$Z = \frac{\bar{X} - \bar{Y}}{\sqrt{\frac{D(X)}{n_1} + \frac{D(Y)}{n_2}}}.$$

$Z \in N(0;1)$ – нормированная нормально распределённая случайная величина. Критическую точку $z_{кр}$ находят по таблице функции Лапласа.

По выборке вычисляют наблюдаемое значение критерия

$$Z_{\text{набл}} = \frac{\bar{x}_B - \bar{y}_B}{\sqrt{\frac{D(X)}{n_1} + \frac{D(Y)}{n_2}}}.$$

Критическая область строится в зависимости от вида альтернативной гипотезы.

Правило 1. Альтернативная гипотеза $H_1 : m_X > m_Y$.

Критическая область правосторонняя.

Определяем $z_{\text{пр.кр}}$ из условия $\Phi(z_{\text{кр}}) = \frac{1-2\alpha}{2}$.

Правило 2. Альтернативная гипотеза $H_1 : m_X < m_Y$.

Критическая область левосторонняя, $z_{\text{лев.кр}} = -z_{\text{пр.кр}}$.

Правило 3. Альтернативная гипотеза $H_1 : m_X \neq m_Y$.

Критическая область двусторонняя.

Определяем $z_{\text{пр.кр}}$ из условия $\Phi(z_{\text{кр}}) = \frac{1-\alpha}{2}$, $z_{\text{лев.кр}} = -z_{\text{пр.кр}}$.

Если средние квадратические отклонения неизвестны, но можно предположить, что они равны, т. е. $\sigma_1 = \sigma_2$, то наблюдаемое значение критерия находят по формуле

$$T_{\text{набл}} = \frac{\bar{x}_B - \bar{y}_B}{\sqrt{(n_1 - 1)s_X^2 + (n_2 - 1)s_Y^2}} \sqrt{\frac{n_1 n_2 (n_1 + n_2 - 2)}{n_1 + n_2}},$$

где s_X^2 и s_Y^2 – исправленные выборочные дисперсии. По таблице критических точек распределения Стьюдента, по заданному уровню α находят критическую точку в зависимости от вида альтернативной гипотезы: $t_{\text{пр.кр}} = t(\alpha, k)$ – для правосторонней критической области; $t_{\text{лев.кр}} = -t(\alpha, k)$ – для левосторонней

критической области; $t_{\text{пр.кр}} = t\left(\frac{\alpha}{2}, k\right)$ – для двусторонней критической области, где число степеней свободы $k = n_1 + n_2 - 2$.

Замечание. Если равенство $\sigma_1 = \sigma_2$ не может быть обосновано из общих соображений, то оно подлежит предварительной проверке с помощью критерия Фишера–Снедекора.

4 Проверка гипотез о равенстве дисперсий двух случайных величин, распределённых по нормальному закону. На практике задача сравнения дисперсий возникает, если требуется сравнить точность приборов, инструментов, самих методов измерений и т. д. Очевидно, предпочтительнее тот прибор, инструмент и метод, который обеспечивает наименьшее рассеяние результатов измерений, т. е. наименьшую дисперсию.

Пусть генеральные совокупности X и Y распределены нормально. По независимым выборкам с объёмами, соответственно равными n_1 и n_2 , извлечённым из этих совокупностей, найдены исправленные выборочные дисперсии s_X^2 и s_Y^2 . Требуется по исправленным дисперсиям при заданном уровне значимости α проверить нулевую гипотезу $H_0 : D(X) = D(Y)$.

В качестве критерия проверки нулевой гипотезы принимают случайную величину $F = \frac{S_6^2}{S_M^2}$. Величина F имеет *распределение Фишера–Снедекора* со степенями свободы $k_1 = n_1 - 1$ и $k_2 = n_2 - 1$, где n_1 – объём выборки, по которой вычислена большая дисперсия S_6^2 ; n_2 – объём выборки, по которой вычислена меньшая дисперсия S_M^2 .

Наблюдаемое значение критерия находят по формуле

$$F_{\text{набл}} = \frac{S_6^2}{S_M^2}.$$

Критическая область строится в зависимости от вида конкурирующей гипотезы.

Правило 1. Альтернативная гипотеза $H_1 : D(X) > D(Y)$.

Критическая область правосторонняя, строится исходя из требования $P(F > F_{\text{кр}}(\alpha, k_1, k_2)) = \alpha$.

Критическую точку $F_{\text{кр}} = F(\alpha, k_1, k_2)$ находят по таблице критических точек распределения Фишера–Снедекора.

Если $F_{\text{набл}} < F_{\text{кр}}$, нет оснований отвергать нулевую гипотезу.

Правило 2. Альтернативная гипотеза $H_1 : D(X) \neq D(Y)$.

Критическая область двусторонняя. Правостороннюю критическую точку $F_{\text{кр}} = F\left(\frac{\alpha}{2}, k_1, k_2\right)$ находят по таблице критических точек распределения Фишера–Снедекора.

Если $F_{\text{набл}} < F_{\text{кр}}$, нет оснований отвергать нулевую гипотезу.

Рассмотрим теперь проверку непараметрических гипотез и критерии согласия. Пусть выборка X_1, \dots, X_n произведена из генеральной совокупности с неизвестной теоретической функцией распределения, относительно которой имеются две непараметрические гипотезы: простая основная $H_0: F(x) = F_0(x)$ и сложная конкурирующая $H_1: F(x) \neq F_0(x)$, где $F_0(x)$ – известная функция распределения. Иными словами, мы хотим проверить, согласуются эмпирические данные с нашим гипотетическим предположением относительно теоретической функции распределения или нет. Поэтому критерии для проверки гипотез H_0 и H_1 носят название *критериев согласия*. Приведём три наиболее часто употребляемых критерия согласия.

Критерий Колмогорова. Эмпирическая функция распределения $F^*(x)$ представляет собой состоятельную оценку теоретической функции распределения $F(x)$. Поэтому можно сравнить эмпирическую функцию распределения $F^*(x)$ с гипотетической $F_0(x)$ и если мера расхождения между ними мала, то считать справедливой гипотезу H_0 . Наиболее естественной и простой из таких мер (будем предполагать, что $F_0(x)$ – непрерывная функция) является равномерное расстояние $\rho_u = \sup_{-\infty < x < +\infty} |F^*(x) - F_0(x)|$. Однако при построении критерия Колмогорова более удобно пользоваться нормированным расстоянием $\rho = \sqrt{n}\rho_u$.

Итак, рассмотрим статистику

$$\rho = \rho(X_1, \dots, X_n) = \sqrt{n} \sup_{-\infty < x < +\infty} |F^*(x) - F_0(x)|.$$

Критерий Колмогорова предписывает принять гипотезу H_0 , если $\rho < C$, и отвергнуть – в противном случае, где C – критическое значение критерия.

Если гипотеза H_0 справедлива, то распределение статистики ρ не зависит от гипотетической функции распределения $F_0(x)$. Поэтому можно рассчитать таблицы, которые по заданному объёму выборки n и критическому значению C позволяют определить уровень значимости критерия α .

При $n \rightarrow \infty$ распределение статистики ρ сходится к распределению Колмогорова, и критическое значение C при большом объёме выборки практически совпадает с $(1 - \alpha)$ -квантилью $k_{1-\alpha}$ распределения Колмогорова.

При практической реализации критерия Колмогорова сначала по выборке X_1, \dots, X_n составляют вариационный ряд X_1^*, \dots, X_n^* . Затем находят $F_0(X_i^*)$ и определяют значения статистики ρ по формуле

$$\rho = \sqrt{n} \max_{1 \leq i \leq n} \left(\left| F_0(X_i^*) - \frac{2i-1}{2n} \right| + \frac{1}{2n} \right).$$

Наконец, сравнивают полученное значение ρ с критическим значением C для заданного уровня значимости α и принимают или отвергают гипотезу H_0 .

Критерий ω^2 . Пусть $F_1(x)$ – некоторая функция распределения, не совпадающая с $F_0(x)$. Критерий Колмогорова хорошо разделяет выборки (имеет большую мощность) из генеральных совокупностей с теоретическими функциями распределения $F_0(x)$ и $F_1(x)$, если $|F_0(x) - F_1(x)|$ достаточно велико хотя бы на малом интервале изменения x . Встречается и обратная ситуация, когда $|F_0(x) - F_1(x)|$ мало, но постоянно на достаточно большом интервале изменения x . В этом случае для разделения гипотез H_0 и H_1 естественно пользоваться каким-либо интегральным расстоянием.

Статистика ω^2 критерия ω^2 задаётся выражением

$$\omega^2 = \omega^2(X_1, \dots, X_n) = n \int_{-\infty}^{+\infty} (F^*(x) - F_0(x))^2 f_0(x) dx,$$

где $f_0(x)$ – плотность гипотетического распределения вероятностей. Предполагается, что критическая область W_k состоит из всех тех точек (x_1, \dots, x_n) , для которых $\omega^2 > C$, где C – критическое значение критерия. Используя вариационный ряд X_1^*, \dots, X_n^* , статистику ω^2 можно записать в более удобном для практических расчётов виде:

$$\omega^2 = \sum_{i=1}^n \left(F_0(X_i^*) - \frac{2i-1}{2n} \right)^2 + \frac{1}{12n}.$$

Распределение статистики ω^2 при условии справедливости гипотезы H_0 также не зависит от гипотетической функции распределения $F_0(x)$ и при увеличении объёма выборки сходится к ω^2 -распределению. Если задан уровень значимости α критерия, то критическое значение C практически совпадает с $(1 - \alpha)$ -квантилью $a_{1-\alpha}$ ω^2 -распределения.

Практическая реализация критерия ω^2 происходит в той же последовательности, что и критерия Колмогорова: сначала по выборке X_1, \dots, X_n определяется вариационный ряд X_1^*, \dots, X_n^* , затем находятся $F_0(X_i^*)$ и вычисляется значение статистики ω^2 и, наконец, полученное значение ω^2 сравнивается с критическим значением C и либо принимается, либо отвергается гипотеза H_0 .

В литературе иногда критериями ω^2 называют целое семейство критериев, основанных на интегральных расстояниях с различными весовыми функциями.

Критерий χ^2 . Критерий χ^2 является аналогом критерия ω^2 для дискретной наблюдаемой величины X , хотя и применяется как в дискретном, так и в непрерывном случае.

Начнём с дискретного случая. Пусть наблюдаемая случайная величина X может принимать только k значений с неизвестными вероятностями $\theta_1, \dots, \theta_k$. Основная гипотеза H_0 выделяет среди всех распределений случайных величин, принимающих данные k значений, одно фиксированное распределение, для которого значения вероятностей θ_i известны и равны p_i . Обозначим через n_i число тех элементов выборки X_1, \dots, X_n , которые приняли значение x_i . Поскольку, в силу закона больших чисел надлюденная частота $\theta_i^* = n_i/n$ с ростом объёма выборки n стремится к вероятности θ_i , мы должны признать гипотезу H_0 справедливой, если все θ_i^* мало отличаются от p_i . Введём статистику

$$\chi^2 = \chi^2(X_1, \dots, X_n) = \sum_{i=1}^k \frac{(n_i - np_i)^2}{np_i}.$$

С одной стороны, эта статистика является мерой равномерной близости всех θ_i^* к p_i , с другой стороны, она асимптотически при $n \rightarrow \infty$ независимо от гипотетических вероятностей p_i имеет χ^2 -распределение с $k - 1$ степенями свободы. Таким образом, критерий χ^2 предписывает принять гипотезу H_0 , если $\chi^2 < C$, и отвергнуть, если $\chi^2 \geq C$, где C – критическое значение критерия.

Если задан уровень значимости α , то критическое значение C примерно совпадает с $(1 - \alpha)$ -квантилью $h_{1-\alpha}$ χ^2 -распределения.

При практической реализации критерия χ^2 нужно следить за тем, чтобы объём выборки был велик, иначе неправомочна аппроксимация χ^2 -распределением распределения статистики χ^2 . Обычно считается, что достаточным условием для этого является выполнение неравенства $n_i \geq 5$ для всех i ; в противном случае маловероятные значения объединяются в одно или присоединяются к другим значениям, причём объединённому значению приписывается суммарная вероятность и, разумеется, уменьшается число степеней свободы при определении критического значения C .

В общем случае, не обязательно дискретной наблюдаемой величины X , поступают следующим образом. Сначала всю прямую разбивают на k непересекающихся интервалов. Затем определяют гипотетические вероятности p_i попадания значений величины в каждый из интервалов и числа n_i элементов выборки, попавших в эти интервалы. Наконец, вычисляют значение статистики

$$\chi^2 = \sum_{i=1}^k \frac{(n_i - np_i)^2}{np_i}$$

и сравнивают его с критическим значением C . Как и в дискретном случае, маловероятные интервалы объединяют. Для того чтобы увеличить мощность критерия χ^2 , необходимо уменьшать интервалы разбиения, однако этому препятствует ограничение на числа попавших в каждый интервал наблюдений.

Часто требуется проверить не совпадение теоретической функции распределения $F(x)$ с известной функцией распределения $F_0(x)$, а принадлежность $F(x)$ заданному параметрическому семейству $F(x; \theta_1, \dots, \theta_m)$ функций распределения, зависящему от m неизвестных параметров. Для того чтобы воспользоваться вышеописанными критериями, нужно из семейства $F(x; \theta_1, \dots, \theta_m)$ выделить ту функцию распределения $F_0(x) = F(x; \theta_{10}, \dots, \theta_{m0})$, с которой уже и будет производиться сравнение эмпирической функции распределения выборки. Поэтому сначала, предполагая, что верна основная гипотеза H_0 , находят оценки $\theta_1^*, \dots, \theta_m^*$ неизвестных параметров, а затем, полагая $\theta_{10} = \theta_1^*, \dots, \theta_{m0} = \theta_m^*$, с помощью выбранного критерия согласия проверяют простую основную гипотезу $H_0: F(x) = F_0(x) = F(x; \theta_1^*, \dots, \theta_m^*)$ против сложной конкурирующей гипотезы $H_1: F(x) \neq F_0(x) = F(x; \theta_1^*, \dots, \theta_m^*)$.

В общем случае, уровень значимости критерия согласия будет зависеть от выбранной оценки. Обычно на практике для критериев Колмогорова и ω^2 считают уровень значимости таким же, как и в случае простой гипотезы H_0 . Что касается критерия χ^2 , то для него при определении уровня значимости уменьшают число степеней свободы χ^2 -распределения на число m неизвестных параметров.

Задачи для самостоятельного решения

1 По техническим условиям средняя прочность троса составляет 2000 кг. В результате испытаний 20 кусков троса было установлено, что средняя прочность на разрыв равна 1955 кг при средней ошибке 25 кг. Удовлетворяет ли образец троса техническим условиям?

2 По утверждению руководства фирмы, средний размер дебиторского счета равен 187,5 тыс. р. Ревизор составляет случайную выборку из 10 счетов и обнаруживает, что средняя арифметическая выборки равна 175 тыс. р. при среднем квадратическом отклонении 35 тыс. р. Может ли оказаться в действительности правильным объявленный размер дебиторского счета? Принять уровень значимости равным 0,05.

3 Хронометраж затрат времени на сборку узла машины 25 слесарями показал, что среднее время сборки узла $\bar{x}_B = 16$ мин, а исправленное среднее квадратическое отклонение $s = 4,5$. В предположении о нормальном распределении решить вопрос о том, можно ли на уровне значимости $\alpha = 0,05$ считать 15 мин нормативом.

4 По паспортным данным автомобильного двигателя расход топлива на 100 км пробега составляет 10 л. В результате изменения конструкции двигателя ожидается, что расход топлива уменьшится. Для проверки проводятся испытания 25 случайно отобранных автомобилей с модернизированным двигателем, причём выборочное среднее расхода топлива на 100 км пробега по результатам испытаний составило 9,3 л. Предполагая, что выборка расходов топлива

получена из нормально распределённой генеральной совокупности со средним m и дисперсией 4 л^2 , используя критерий значимости, проверить гипотезу, утверждающую, что изменение конструкции двигателя не повлияло на расход топлива.

5 Большая партия изделий может содержать некоторую долю дефектных. Поставщик утверждает, что эта доля составляет 5 %; покупатель предполагает, что доля дефектных изделий равна 10 %. Условия поставки: из партии случайным образом выбирается и проверяется 10 изделий; партия принимается на условиях поставщика, если при проверке обнаружено не более одного дефектного изделия; в противном случае партия принимается на условиях покупателя. Сформулировать эту задачу в терминах теории проверки статистических гипотез и ответить на следующие вопросы:

- а) Каковы статистика критерия, область её значений, критическая область?
- б) Какое распределение имеет статистика критерия?
- в) В чём состоят проверяемая и альтернативная гипотезы?
- г) В чём состоят ошибки первого и второго рода и каковы их вероятности?

6 Методом моделирования получить выборку объёма 100 из генеральной совокупности, имеющей нормальное распределение (параметры выбрать произвольно). Проверить гипотезу H_0 о том, что генеральная совокупность распределена по нормальному закону с помощью:

- а) критерия Колмогорова;
- б) критерия ω^2 ;
- в) критерия χ^2 .

Проверку производить для уровня значимости $\alpha = 0,05$.

7 Методом моделирования получить выборку объёма 100 из генеральной совокупности, имеющей распределение Пуассона. С помощью критерия χ^2 проверить гипотезу о том, что генеральная совокупность распределена по закону Пуассона. Проверку производить для уровня значимости $\alpha = 0,05$.

Ответы: 1) $U_{\text{набл}} = -8,05$, $u_{\text{кр}} = 1,96$; образец троса не удовлетворяет техническим условиям; 2) $T_{\text{набл}} = -1,129$, $t_{\text{кр}}(0,05;9) = 2,26$; нет оснований считать неправильным объявленный размер дебиторского счета; 3) $T_{\text{набл}} = 1,11$, $t_{\text{кр}} = t(0,25;24) = 2,064$; нет оснований не считать 15 мин нормативом; 4) при $\alpha = 0,05$ критическая область определяется неравенством $\bar{X} < 9,342$; изменение конструкции двигателя привело к уменьшению расхода топлива; 5) а) число дефектных изделий; $\{0,1,\dots,10\}$; $\{2,3,\dots,10\}$; б) биномиальное $B(10, p)$; в) $H_0: p = 0,05$, верно утверждение поставщика; $H_1: p = 0,10$, верно утверждение покупателя; г) ошибка первого рода: партия принята на условиях покупателя, в то время как верно утверждение поставщика; ошибка второго рода: партия принята на условиях поставщика, в то время как верно утверждение покупателя; $\alpha \approx 0,086$, $\beta \approx 0,736$.

Список литературы

1 **Бочаров, П. П.** Теория вероятностей. Математическая статистика : учебное пособие / П. П. Бочаров, А. В. Печинкин. – Москва: Гардарика, 1998. – 328 с.

2 **Гмурман, В. Е.** Руководство к решению задач по теории вероятностей и математической статистике : учебное пособие для вузов / В. Е. Гмурман. – 11-е изд., перераб. и доп. – Москва : Юрайт, 2020. – 406 с.

3 **Гмурман, В. Е.** Теория вероятностей и математическая статистика : учебник для вузов / В. Е. Гмурман. – 12-е изд. – Москва : Юрайт, 2020. – 479 с.

4 Математическая статистика: статистическая проверка статистических гипотез, элементы теории корреляции : методические рекомендации к практическим занятиям для студентов всех специальностей и направлений подготовки дневной и заочной форм обучения / Сост. Т. Ю. Орлова, С. Ф. Плешкунова, Д. В. Роголев. – Могилев : Белорус.-Рос. ун-т, 2018. – 46 с.

5 **Письменный, Д. Т.** Конспект лекций по теории вероятностей, математической статистике и случайным процессам / Д. Т. Письменный. – 7-е изд. – Москва : Айрис-пресс, 2015. – 287 с.

6 Сборник задач по математике для втузов: учебное пособие: в 4 ч. / Под общ. ред. А. В. Ефимова, А. С. Поспелова. – 3-е изд., перераб. и доп. – Москва : Физ.-мат. лит., 2003. – Ч. 4. – 432 с.