# **Тема 6. КРИТЕРИЙ ХИ-КВАДРАТ ПИРСОНА ПРОВЕРКИ** ГИПОТЕЗ

### 6.1. Простая гипотеза о вероятностях

Полагаем, что результатом **одного наблюдения** может быть m различных вариантов (не обязательно числовых, любой физической природы)

$$A_1, ..., A_m$$
.  $p_1, ..., p_m$  - **истинные**, но **неизвестные** вероятности,  $\sum_{i=1}^n p_i = 1$ .

*п* независимых наблюдений:

$$v_1,...,v_m$$
- числа появлений исходов в  $n$  наблюдениях,  $\sum_{i=1}^m v_i = n$ .

Гипотеза Н о значениях вероятностях:

 $p_1^0, ..., p_m^0$  — гипотетические (или теоретические) значения вероят-

ностей, 
$$p_i^0 > 0$$
,  $i = \overline{1,m}$ ,  $\sum_{i=1}^n p_i^0 = 1$ .

Требуется по результатам наблюдений  $v_1, ..., v_m$  проверить **гипоте- зу** H:

$$H: p_i = p_i^0, i = \overline{1, m}.$$

Оценки для истинных вероятностей  $\hat{p}_1, ..., \hat{p}_m$ :

$$\widehat{p}_1 = \frac{v_1}{n}, \dots, \ \widehat{p}_m = \frac{v_m}{n}.$$
 относительные частоты появления

Мерой расхождения между **гипотетическими** и **эмпирическими** вероятностями принимается СВ

$$X^{2} = n \sum_{i=1}^{m} p_{i}^{0} \left( \frac{\widehat{p}_{i} - p_{i}^{0}}{p_{i}^{0}} \right)^{2} = \sum_{i=1}^{m} \frac{(v_{i} - np_{i}^{0})^{2}}{np_{i}^{0}} = \sum_{i=1}^{m} \frac{v_{i}^{2}}{np_{i}^{0}} - n,$$
 (6.1)

- усредненное с весами  $p_i^0$  значение квадрата относительного отклонения значений  $\hat{p}_i$  от  $p_i^0$ . Статистика  $X^2$  называется статистикой хи-квадрат Пирсона.

**Процедура проверки гипотезы:** если величина  $X^2$  приняла **«слишком большое»** значение, т.е. если  $X^2$  слишком велико, т.е.

$$X^2 \ge h, \tag{6.2}$$

то гипотеза H отклоняется. Область тех значений статистики  $X^2\,,\,\,\,$  при которых гипотеза отклоняется, называется критической.

Если же 
$$X^2 < h$$
,

то будем говорить, что «наблюдения не противоречат гипотезе».

На вопрос, что означает **«слишком большое»** значение, отвечает теорема К. Пирсона.

**Теорема 6.1 (К. Пирсон).** Если гипотеза H верна и  $p_{i}^{0} > 0$  (т.е. нулей нет),  $i = \overline{1,m}$ , то при  $n \to \infty$  распределение статистики  $X^{2}$  асимптотически подчиняется хи-квадрат распределению  $\chi_{m-1}^{2}$  с m-1 степенями свободы, т.е.

$$\mathbf{P}\{X^2 < x \mid H\} \xrightarrow{---} F_{m-1}(x) \equiv \mathbf{P}\{\chi_{m-1}^2 < x\}.$$

Порог h выберем из условия:

$$P{\text{ошибиться} | H \text{ верна}} = \alpha$$
,

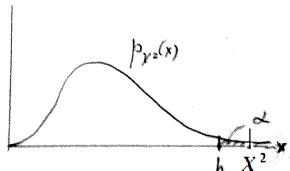
а называется уровнем значимости)

$$P\{\text{отклонить } H \mid H \text{ верна}\} \equiv P\{X^2 \ge h \mid H\} \approx P\{\chi_{m-1}^2 \ge h\} = \alpha,$$
 (6.3)

откуда

$$h = Q(1-\alpha, m-1)$$
 (6.3a)

— квантиль уровня  $(1-\alpha)$  **хи-квадрат** распределения  $\chi^2_{m-1}$  с (m-1) степенями свободы.



Процедура сравнения с порогом h может быть записана иначе:

$$P\{\chi_{m-1}^2 \ge X^2\} \le \alpha.$$
 (6.4)

Это выполняется тогда и только тогда, когда выполняется (6.2).

Рис. 10. Выбор критического значения

Уровень значимости 0.001 считается более высоким, чем 0.01

**Замечание 6.1об условиях**. Теорему Пирсона можно применять, если **все ожидаемые частоты**  $p_i^0$  удовлетворяют неравенствам:

$$np_i^0 \ge 10, \ i = \overline{1,m}.$$
 (6.5a)

Если  $m \ge 10$ , то достаточно выполнения следующих неравенств:

$$\mathbf{v}_{i} \geq \mathbf{4}, \ i = \overline{1, m}. \tag{6.56}$$

Если условия (**6.5**) не выполняются, необходимо некоторые исходы  $A_i$  объединять.

**Свойство состоятельности критерия.** Описанное решающее правило, обладает важным свойством:

если гипотеза H неверна, то с ростом числа наблюдений оно отклоняет гипотезу с вероятностью, стремящейся к 1: мощность критерия W(p):

$$W(p) \equiv \mathbb{P}\{\text{отклонить } H \mid \overline{H}: p, p \neq p^0\} \xrightarrow[n \to \infty]{} 1$$

Важную характеристику (мощность W(p)) можно определить **при- ближенно**, опираясь на следующую теорему.

**Теорема 6.2.** Если гипотеза H неверна, то при  $n \to \infty$  распределение статистики  $X^2$  сходится к распределению  $\chi^2_{m-1}(a)$  — нецентральному хи-квадрат с числом степеней свободы (m-1) и параметром нецентральности a, причём

$$a = n \sum_{i=1}^{m} \frac{(p_i - p_i^0)^2}{p_i^0}.$$

Для простого запоминания заметим, что эта формула получается из формулы (**6.1**) заменой наблюдаемых частот  $v_i$  на истинные  $np_i$ .

# СПРАВКА о нецентральном распределении хи-квадрат $\chi_k^2(a)$

Пусть СВ  $\alpha_1, \alpha_2, ..., \alpha_k$  независимы и нормально распределены по закону N(0,1). Составим случайную величину

$$(\alpha_1 + a_1)^2 + (\alpha_2 + a_2)^2 + ... + (\alpha_k + a_k)^2$$
,

где  $a_1, a_2, ..., a_k$  — произвольные **постоянные**. Нетрудно увидеть, что распределение этой случайной величины зависит не от k параметров  $a_1, a_2, ..., a_k$ , а только от суммы их квадратов:

$$a = \sum_{i=1}^k a_i^2.$$

Это означает, что составленную случайную величину можно представить в виде:

$$\chi_k^2(a) = (\alpha_1 + \sqrt{a})^2 + \alpha_2^2 + \dots + \alpha_k^2.$$

Выпишем первые два момента этой СВ:

$$\mathbf{M}\chi_k^2(a) = k + a$$
  $\mathbf{D}\chi_k^2(a) = 2k + 4a$ .

При увеличении k (согласно **ЦПТ**) распределение СВ  $\chi_k^2(a)$  асимптотически нормально:

$$\chi_k^2(a) \sim N(k+a, 2k+4a).$$

Если воспользоваться этим приближением, то для **функции мощ**ности будет выполняться приближённое равенство:

$$W(p) \equiv P\{X^2 \ge h \mid \bar{H}: p, p \ne p^0\} \approx P\{\chi_{m-1}^2(a) \ge h\} \approx \frac{1 - \Phi\left(\frac{h - (m-1+a)}{\sqrt{2(m-1)+4a}}\right)}{\sqrt{2(m-1)+4a}}$$

Существует более точное

приближение для  $\chi_k^2(a)$  — приближение Патнайка.

Оно основано на приближении  $\chi_k^2\left(a\right)$  величиной  $c\chi_m^2$ ,

$$\chi_k^2(a) \approx c \chi_m^2$$
, c=? m=?

где c и m подбираются из условий равенства первых двух моментов этих CB:  $\frac{M\chi_k^2(a) \approx Mc\chi_m^2}{2}, \qquad \frac{D\chi_k^2(a) \approx Dc\chi_m^2}{2},$ 

$$k + a = cm$$
 u  $2k + 4a = c^2 \cdot 2m$ .

Решая полученную систему уравнений относительно переменных  $\,c\,$  и  $\,m,\,$  получаем:

$$c = \frac{k+2a}{k+a}, \quad m = \frac{k+a^2}{k+2a}.$$

Следовательно функция распределения СВ  $\chi_k^2(a)$  приближенно равна:

$$\mathbf{P}\{\chi_k^2(a) < x\} \approx \mathbf{P}\{c\chi_m^2 < x\} = \mathbf{P}\{\chi_m^2 < x/c\}.$$

**Пример 6.1.** Известный естествоиспытатель, француз Бюффон, при 4040 бросаниях монеты получил  $v_1 = 2048$  появлений герба и  $v_2 = 1992$  появлений цифры. Совместимо ли это с гипотезой о том, что монета **правильная** и вероятность выпадения герба при одном подбрасывании равна  $p = \frac{1}{2}$ ?

Решение. Дано: n = 4040,  $v_1 = 2048$ ,  $v_2 = 1992$ , H:  $p = p^0 = 1/2$ .

Опишем процедуру проверки гипотезы:

если **статистика Пирсона**  $X^2$  принимает достаточно **большое** значение, т.е.  $X^2 \geq h$ ,

то гипотеза H **отклоняется**, причём порог h определяется из условия:

 $\mathbf{P}$ (отклонить гипотезу H | гипотеза H верна) =  $\alpha$  = 0,05.

Определяем значение **статистики**  $X^2$ . В нашем случае  $p_1^0=p^0=1/2,\ p_2^0=1-p^0=1/2,\$ поэтому

$$np_1^0 = np_2^0 = 2020.$$

Следовательно,

$$X^2 = \frac{(v_1 - np_1^0)^2}{np_1^0} + \frac{(v_2 - np_2^0)^2}{np_2^0} = \frac{(2048 - 2020)^2}{2020} + \frac{(1992 - 2020)^2}{2020} = 2 \cdot \frac{28^2}{2020} \approx 0,776.$$

Найдём критический порог h:

$${f P}($$
отклонить  $H\ | H$  верна $)=\ {f P}\{X^2\geq \ h\ | H\} pprox {f P}\{\chi_1^2\geq \ h\} =\ {f P}\{\xi_0^2\geq \ h\} =$   $=1-\ {f P}\{|\xi_0|<\sqrt{h}\} =\ \alpha\,,\ =0.05$ 

где  $\xi_0 \sim N(0,1)$ . Получили уравнение

$$\mathbf{P}\{|\xi_0| < \sqrt{h}\} = 1 - \alpha \equiv 0.95, \implies 2\Phi(\sqrt{h}) - 1 = 0.95,$$

где  $\Phi(x) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{x} e^{-z^2/2} dz$  — функция распределения стандартного нор-

мального закона N(0;1). Отсюда получаем

$$\sqrt{h} = 1,96$$
 и  $h = 3,84$ .

Следовательно процедура **не отклоняет** гипотезу H. Делаем вывод, что

## «наблюдения не противоречат гипотезе H».

Итак, процедура вынесения решения такова: если

$$X^2 \ge h = 3,84,$$

то гипотеза H о симметрии монеты отклоняется.

В противном случае говорят, что **«наблюдения не противоречат ги- потезе** H **»**.

Значение h получено, исходя из вероятности ошибки при истинности H, равной  $\alpha=0.05$ .

Заметим, что эта процедура справедлива при любом (достаточно большом) числе п наблюдений.

Продолжим анализ этой ситуации. Нам всегда нужно знать,

хорошо ли процедура ОТКЛОНЯЕТ гипотезу, ЕСЛИ ОНА НЕ ВЕРНА.

На этот вопрос отвечает МОЩНОСТЬ КРИТЕРИЯ.

Пусть n = 350

и **предположим**, что монета **несимметрична**, а именно, истинная вероятность равна:

$$p_1 = P(\Gamma) = \frac{0.6}{0.6}, \quad p_2 = P(\mathcal{U}) = 1 - p_1 = \frac{0.4}{0.4}, \quad p \equiv (p_1, p_2).$$

С какой **вероятностью** наша процедура **отклонит** гипотезу о **симметрии** монеты?

Если вероятности отличаются от теоретических, то статистика Пирсона асимптотически распределена по **нецентральному хи-квадрат** с параметром **нецентральности** a:

$$a = \sum_{i=1}^{2} \frac{(np_i - np_i^0)^2}{np_i^0} = n \sum_{i=1}^{2} \frac{(p_i - p_i^0)^2}{p_i^0}.$$

Используя эту теорему, определяем значения **мощности** W(p) в точке p, т.е. вероятность

$$W(p)$$
 =  $P\{\text{отклонить } H \mid \overline{H} : p \neq p^0, p = (0,6; 0,4)\} = P\{X^2 \geq h \mid \overline{H} : p \neq p^0\} \approx P\{\chi_1^2(a) \geq h\},$ 

значение

параметра

нецентральности:

$$a = n \cdot 2 \cdot \frac{(0.6 - 0.5)^2}{0.5} = n \cdot 4 \cdot 0.01 = n \cdot 0.04 = 14.$$

Обозначив  $\xi_0 \sim N(0,1)$ , вычисляем нужную вероятность:

$$\begin{split} \mathbf{P}\{\chi_{1}^{2}\left(a\right) \geq h\} &= \mathbf{P} \; \left(\xi_{0} + \sqrt{a}\,\right)^{2} \geq h \quad = 1 - \mathbf{P} \; -\sqrt{h} - \sqrt{a} \leq \xi_{0} \leq \sqrt{h} - \sqrt{a} \; \approx \\ &\approx 1 - \mathbf{P} \; \xi_{0} \leq \sqrt{h} - \sqrt{a} \; = 1 - \Phi \; \sqrt{h} - \sqrt{a} \; = 1 - \Phi(-1,8) \; \approx 0,96. \end{split}$$
 Здесь учтено, что  $-\sqrt{h} - \sqrt{a} = -1,96 - 3,74 = -5,7 \; \text{ и } \Phi(-5,7) \approx 0.$ 

Задача. Сколько потребуется бросаний, n=?, несимметричной монеты p=0,6, чтобы с вероятностью 0,9 гипотеза о симметрии монеты была бы отклонена критерием хи-квадрат, имеющем уровень значимости 0,02?

**Формализуем задачу:** дана вероятность p = 0,6. Найти n = ?

Условия:

$$W(p) \equiv \mathbf{P}$$
{отклонить гипотезу  $H|p$ } = 0,9, (6.6)

$$\alpha \equiv \mathbf{P} \{ \text{отклонить гипотезу } H | p^{\mathbf{0}} \} = 0.02.$$
 (6.7)

**Решение. Процедура:** пусть  $v_1$  — число выпавших гербов, а  $v_2$  — число выпавших цифр.

$$X^2 = \sum_{i=1}^2 \frac{(v_i - np_i)^2}{np_i}$$
, где  $p_1 = p_2 = p^0 = \frac{1}{2}$ .

Если  $X^2 \geq h$ , то гипотеза H отклоняется.

Имеем систему двух уравнений:

$$\alpha \equiv P\{\text{отклонить } H \mid p^0\} \approx P\{\chi_1^2 \ge h\} = 0.02 \implies h = h(\alpha) = 5.4.$$
 (6.8a)

$$W(p) \equiv P\{\text{отклонить } H \mid p\} \approx P\{\chi_1^2(a) \ge h\} = 0,9,$$
 (6.86)

где a — параметр **нецентральности**, равный

$$a = \sum_{i=1}^{2} \frac{(np_{i} - np_{i}^{0})^{2}}{np_{i}^{0}} = n \sum_{i=1}^{2} \frac{(p_{i} - p_{i}^{0})^{2}}{p_{i}^{0}}. = n \cdot 2 \cdot \frac{0.1^{2}}{0.5} = \frac{n}{25} \implies n = 25a.$$

Учитывая, что  $\chi_1^2(a) = (\xi_0 + \sqrt{a})^2$ , где  $\xi_0 \sim N(0, 1)$ , для  $\beta(p)$  имеем:

$$W(p) = \mathbf{P}\{\chi_1^2(a) \ge h\} = \mathbf{P} (\xi_0 + \sqrt{a})^2 \ge h = 0,9 \iff \mathbf{P} - \sqrt{h} - \sqrt{a} < \xi_0 < \sqrt{h} - \sqrt{a} = 0,1 \iff \mathbf{\Phi} \sqrt{h} - \sqrt{a} - \mathbf{\Phi} - \sqrt{h} - \sqrt{a} = 0,1.$$

Поскольку  $\Phi - \sqrt{h} - \sqrt{a} \approx 0$ , получаем приближённое равенство

$$\Phi \sqrt{h} - \sqrt{a} \approx 0.1$$

откуда:

$$\sqrt{h} - \sqrt{a} \approx \Phi^{-1}(0,1) = -1,3 \implies 
\Rightarrow \sqrt{a} \approx \sqrt{h} + 1,3 = \sqrt{5,4} + 1,3 \approx 2,3 + 1,3 = 3,6.$$

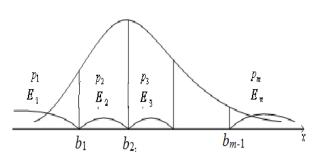
Далее,  $n = 25a = 25 \cdot 3$ ,  $6^2 = 324$ . Итак, чтобы наш критерий с уровнем значимости  $\alpha = 0.02$  при вероятности выпадения герба 0.6 отклонял

гипотезу о симметрии с вероятностью 0,9, потребуется приближенно 324 бросания.

## 6.2. Простая гипотеза о распределении

Пусть  $\xi \equiv (\xi_1, \xi_2, ..., \xi_n)$  — выборка, по которой нужно проверить гипотезу H о распределении:

## *H*: функция распределения наблюдений $\xi_{j}$ , j = 1,...,n, равна F(x).



Область значений СВ  $\xi_i$  разбиваем на m промежутков  $E_1, E_2, ..., E_m$ , где  $m \leq \frac{n}{10}$ , (в каждом не менее 10) и определяем вероятности

$$P\{\xi_i \in E_i\} = p_i^0, i = 1,...,m$$
.

Удобно задать вероятности одинаковыми, равными  $p_i^0=1/m$ . Тогда границы промежутков дискретизации  $b_i=Q$   $\frac{i}{m}$  есть квантили уровня  $\frac{i}{m}$ :

$$P\{\xi_j < b_i\} = F(b_i) = \frac{i}{m}.$$

Вычисляется статистика Пирсона

$$X^{2} = \sum_{i=1}^{m} \frac{(v_{i} - np_{i}^{0})^{2}}{np_{i}^{0}},$$

Если гипотеза H верна, то статистика  $X^2$  приближенно распределена по закону  $\chi^2_{m-1}$ .

Если  $X^2 \ge h$ , то гипотеза H отклоняется.

Порог h определяется из знакомого условия:

$$P(\text{откл.}\ H\mid H\text{ верна})=\alpha \implies hpprox Q(1-\alpha,m-1).$$

# 6.3. Сложная гипотеза о распределении

Пусть  $\xi \equiv (\xi_1, \xi_2, ..., \xi_n)$  — выборка:  $H: \xi_j \sim F(x; a)$ . Например, гипотеза H — о пуассоновости ... или H — о нормальности ...

#### Последовательность действий

- **1.** Оценить параметр a методом МП:  $a^*$  МП-оценка. Далее как в предыдущем случае.
- **2.** Выбрать m промежутков дискретизации, полагая параметр a, равным  $a^*$ . Определить вероятности  $p_1^0$ , ...,  $p_m^0$ , используя оценки  $a^*$ .

- **3.** Определить  $v_1, ..., v_m$ .
- **4.** Вычислить  $\tilde{X}^2 = X^2 \ v_1, ..., v_m, p_1^0 \ (a^*), ..., p_m^0 \ (a^*)$ .
- 5. Записать правило принятия решения:

если  $\tilde{X}^2 \geq h$ , то гипотеза H отклоняется,

где порог h находится с помощью следующей теоремы.

**Теорема 6.3.** Если гипотеза H верна, то при  $n \to \infty$  функция распределения статистики  $\tilde{X}^2$  сходится к функции распределения СВ  $\chi^2_{m-1-k}$ , т.е.

$$\mathbf{P}\{\tilde{X}^2 < x \mid H\} \xrightarrow{-}_{n \to \infty} \mathbf{P}\{\chi^2_{m-1-k} < x\}.$$

Поэтому из равенства  $\mathbf{P}\{\chi^2_{m-1-k} < x\} = \alpha$  находим

$$h = Q(1-\alpha; m-1-k).$$

**Замечание.** Существует множество статистических задач, в которых используется нормальность наблюдений. Чтобы применить соответствующие процедуры, нужна проверка гипотезы о нормальности наблюдений. В лабораторной работе 5 эта задача рассматривается

# 6.4. Гипотеза о независимости двух бинарных признаков (таблица сопряженности признаков $2 \times 2$ )

Пусть имеем n наблюдений над n объектами, выбранными случайно из большой совокупности. Любой объект характеризуется двумя признаками A и B (каждый признак присутствует или отсутствует в объекте). Имея наблюдения, нужно ответить на вопрос, влияют ли эти признаки друг на друга.

Проверяется гипотеза H о **независимости признаков** A и B. Если обозначить  $p_A = \mathbf{P}\{A\}, \ p_B = \mathbf{P}\{B\},$  то гипотеза о независимости сводится к следующему: H:

$$\mathbf{P}\{AB\} = p_A p_B, \tag{6.9}$$

т. е. вероятность встретить сочетание признаков *A* и *B* равна произведению вероятностей встретить *A* и встретить *B*. В результате анализа на присутствие признаков могут появиться события

$$AB$$
,  $A\overline{B}$ ,  $\overline{A}B$ ,  $\overline{A}\overline{B}$ .

Пусть эти комбинации появились  $v_1,\ v_2,\ v_3,\ v_4$  число раз соответственно. Гипотеза о независимости A и B сводится к гипотезе о том, что вероятности этих событий таковы

$$p_1^0 = p_A p_B, \ p_2^0 = p_A (1 - p_B), \ p_3^0 = (1 - p_A) p_B, \ p_4^0 = (1 - p_A) (1 - p_B).$$

Вероятности  $p_A$  и  $p_B$  — два неизвестных параметра. Задача сводится к проверке сложной гипотезы о вероятностях: оцениваются

вероятности  $p_{A}$ ,  $p_{B}$ , и оценки подставляются в выражение для стати-СТИКИ  $X^2$ .

Приведём окончательные конкретные рабочие формулы. Для этого представим данные в следующей таблице  $2 \times 2$ :

	A	$\overline{A}$	
В	$V_{11}$	$V_{12}$	$v_{1\bullet} = v_{11} + v_{12}$
$\overline{B}$	V <sub>21</sub>	$v_{22}$	$v_{2\bullet} = v_{21} + v_{22}$
	$v_{\bullet 1} = v_{11} + v_{21}$	$v_{\bullet 2} = v_{12} + v_{22}$	n

Если провести необходимые выкладки, получим следующую статистику:

$$\tilde{X}^2 \equiv n \frac{(v_{11}v_{22} - v_{12}v_{21})^2}{v_{\bullet 1}v_{\bullet 2}v_{1\bullet}v_{2\bullet}},$$
(6.10)

где в числителе стоит квадрат определителя матрицы, а в знаменателе — произведение частных сумм (точка в обозначениях означают суммирование по соответствующему индексу).

Пример 6.2. 1000 человек классифицировали по признаку дальтонизма. По приведённым ниже данным проверить, есть ли зависимость между наличием дальтонизма ( $\mathcal{I}$ ,  $\bar{\mathcal{I}}$ ) и полом (M,  $\mathcal{K}$ ) человека. Принять уровень значимости (вероятность ошибочно отклонить гипотезу) равным  $\alpha = 0.003$ .

Решение. Это задача о независимости бинарных признаков: проверяем гипотезу H о независимости дальтонизма от пола.

	Д	$ar{\mathcal{I}}$	
M	$v_{11} = 38$	$v_{12} = 442$	$v_{1\bullet} = 480$
Ж	$v_{21} = 6$	$v_{22} = 514$	$v_{2\bullet} = 520$
	v <sub>•1</sub> = 44	ν <sub>•2</sub> = 956	n= 1000

Вычисляем по (6.10) статистику 
$$\tilde{X}^2$$
 Пирсона: 
$$\tilde{X}^2 = 1000 \cdot \frac{(38 \cdot 514 - 442 \cdot 6)^2}{480 \cdot 520 \cdot 956 \cdot 44} \approx 27,1.$$

При **истинности** гипотезы H статистика  $ilde{X}^2$  подчиняется **приближенно** закону хи-квадрат  $\chi_1^2$  и, если

$$\tilde{X}^2 \geq h = Q(1-\alpha, 1),$$

то гипотеза H отклоняется. Поскольку в примере  $27.1 > h = 3^2 = 9$ , то гипотеза H отклоняется, т.е. выносим решение: признаки зависимы. Можно выносить решение иначе: вычисляем условную вероятность статистике  $\tilde{X}^2$  принять значение **не менее** 27,1, если гипотеза **верна**:

$$\mathbf{P}\{\tilde{X}^2 > 27,1 \mid H\} \approx \mathbf{P}\{\chi_1^2 > 27,1\} = \mathbf{P} \mid \xi_0 \mid > \sqrt{27} \approx 10^{-7}.$$

Эта вероятность слишком мала, чтобы признать H. Гипотеза отклоняется с очень высоким уровнем значимости.

# 6.5. Гипотеза о независимости признаков (таблица сопряженности признаков $k \times m$ )

Предполагается, что каждый из двух признаков A и B имеет несколько уровней:

$$A_1, A_2, ..., A_m$$
  $\forall B_1, B_2, ..., B_k$ .  
 $\mathbf{P}(A_i) = q_i$   $\forall \mathbf{P}(B_i) = r_i$ .

Пусть

Результаты n наблюдений записываются в таблицу  $k \times m$ , при этом  $(A_i \ B_i)$  наблюдалось  $v_{ii}$  раз

Проверяется гипотеза о независимости признаков, т.е.

$$p_{ij} = \mathbf{P}\{A_i B_j\} = \mathbf{P}\{A_i\} \mathbf{P}\{B_j\} = q_i r_j,$$

где  $q_i$  и  $r_j$  — неизвестные параметры общим числом k+m-2. Статистика Пирсона после подстановки оценок принимает вид:

$$\widetilde{X}^2 = n \left[ \sum_{i=1}^k \sum_{j=1}^m \frac{v_{ij}^2}{v_{i,\bullet} \cdot v_{\bullet,j}} - 1 \right].$$

Если гипотеза **верна**, то  $\tilde{X}^2 \sim \chi_f^2$  **асимптотически**, где  $f = (k-1) \times (m-1)$  — число степеней свободы.

**Пример 6.3.** Утверждается, что результат (плюс или минус) действия лекарства зависит от способа (A, B, C) его применения. Проверить это утверждение по следующим данным.

	A	В	C	
_	11	17	16	<mark>44</mark>
+	20	23	19	<mark>62</mark>
	<mark>31</mark>	40	<mark>35</mark>	<mark>106</mark>

**1-й вариант** вынесения решения. Вычислим статистику Пирсона при  $\alpha = 0.05$ :

$$\tilde{X}^2 = 106 \left[ \frac{11^2}{31 \cdot 44} + \frac{17^2}{40 \cdot 44} + \dots + \frac{23^2}{40 \cdot 62} + \frac{19^2}{35 \cdot 62} - 1 \right] \approx 0,63.$$

Если

$$\tilde{X}^2 > h = Q(1-\alpha, f=2) = 5.99 \approx 6,$$

то гипотеза H **отклоняется**.

Поскольку  $\tilde{X}^2 < h$ , то гипотеза H не отклоняется, т.е. наблюдения не противоречат гипотезе о независимости результата от способа применения.

**2-й** эквивалентный вариант вынесения решения. Определим вероятность получить **«столь же большое»**, как полученное  $\tilde{X}^2$ . Если вероятность мала (не превосходит  $\alpha$ ), то гипотеза H отклоняется, т.е., если

$$\mathbf{P}\{\chi_2^2 \geq \tilde{X}^2\} \leq \alpha$$
, то гипотеза  $H$  отклоняется.

В нашем случае  $\mathbf{P}\{\chi_2^2 \geq \tilde{X}^2 = 0.63\} \approx 0.3 > \alpha$ , следовательно наблюдения **не противоречат** гипотезе.

### 6.6. Проверка гипотезы об однородности выборок

Теоретическое введение.

Пусть имеется две выборки, как всегда для критерия Пирсона, в частотном виде.

	$A_1$	 $A_m$	
Выборка 1	$v_{11}$	 $v_{1m}$	$n_1 = v_{1 \bullet}$
Выборка 2	V <sub>21</sub>	 $v_{2m}$	$n_2 = v_2$
	ν.1	 V •m	$n = n_1 + n_2$

Для **первой выборки** неизвестные вероятности равны  $q_1, ..., q_m$ , для **второй выборки** неизвестные вероятности равны  $r_1, ..., r_m$ . Проверяется гипотеза о равенстве вероятностей:

$$H: q_i = r_i = p_i, i = \overline{1, m}.$$

При гипотезе H имеем вектор p неизвестных вероятностей, которые оцениваются по минимуму статистики  $X^2$ , и после подстановки получаем решающую статистику

$$\tilde{X}^{2} = n \left[ \sum_{i=1}^{2} \sum_{j=1}^{m} \frac{v_{i,j}^{2}}{v_{i,\bullet} \cdot v_{\bullet,j}} - 1 \right].$$
 (6.11)

Если гипотеза H верна, то  $\tilde{X}^2 \sim \chi_f^2$ , где f = (m-1). Потому, если  $\tilde{X}^2 \geq h = Q(1-\alpha,f)$ , то гипотеза H об однородности двух выборок отклоняется.

При проверке гипотезы об однородности k выборок, формула остаётся **верной**, но в первой сумме число 2 заменяется на k, и число степеней свободы

$$f = (k-1)(m-1).$$

Заметим, что формула имеет такой же вид, что и для теста проверки гипотезы о независимости 2-х признаков (таблица  $k \times m$  сопряжённости признаков).

**Пример 6.4.** Два дня подряд записывали уровень шума радиоприёмника. В первый день из 120 замеров в течение одного часа превышение эталонного уровня шума произошло 8 раз, а во второй день из 120 замеров — 12 раз. Проверить гипотезу о том, что вероятность превышения уровня шума не изменилась. Данные записаны в таблицу.

	П	$ar{\varPi}$	
1-й день	$v_1 = 8$	$n_1 - v_1 = 112$	$n_1 = 120$
2-й день	$v_2 = 12$	$n_2 - v_2 = 108$	$n_2 = 120$
	20	220	$n = n_1 + n_2 = 240$

Здесь « $\Pi$ » обозначает превышение эталонного уровня шума, а « $\bar{\Pi}$ » — отсутствие превышения. Гипотеза об однородности выборок  $H: p_j = q_j$ , j = 1, 2.

Вычислим статистику  $ilde{X}^2$  :

$$\tilde{X}^2 = 240 \left[ \frac{8^2}{20 \cdot 120} + \frac{112^2}{220 \cdot 120} + \frac{12^2}{20 \cdot 120} + \frac{108^2}{220 \cdot 120} - 1 \right] \approx 0,87.$$

Её значение  $0.87 = \tilde{X}^2$  меньше ...  $h = Q(1-\alpha, 1) = 3.84$  (при  $\alpha = 0.05$ ). Следовательно, наблюдения н**е противоречат** гипотезе о равенстве вероятностей.

**Пример 6.5.** Проверка гипотезы **об однородности** 3-х выборок (условных)

	$\boldsymbol{A}$	В	C	$n_i$
Выборка 1	6	10	14	30
Выборка 2	10	10	10	30
Выборка 3	14	10	6	30

30	30	30	90

**Объёмы** выборок **одинаковы**. В первой выборке значения возрастают, во второй — не меняются, в третьей — убывают.

Проверяем гипотезу *H* **об однородности трёх выборок**, т.е. о равенстве вероятностей. Вычислим статистику Пирсона:

$$\tilde{X}^2 = 90 \left[ \frac{6^2}{30 \cdot 30} + \frac{10^2}{30 \cdot 30} + \dots + \frac{10^2}{30 \cdot 30} + \frac{6^2}{30 \cdot 30} - 1 \right] = 6,4.$$

Если гипотеза H верна, то

$$\tilde{X}^2 \sim \chi_{2.2}^2 = \chi_4^2$$
  $V$   $\mathbf{P}\{\chi_4^2 \ge 6, 4\} \approx 0.18$ 

(различие между наблюдаемыми и ожидаемыми частотами есть, но при однородности H это значение вполне вероятно получить; эта вероятность 0,18). Следовательно, наблюдения не противоречат гипотезе H. Вроде бы разные распределения, однако наблюдений маловато для отклонения гипотезы об однородности.

Если все данные таблицы увеличить в k раз, то  $\tilde{X}^2$  увеличится в k раз. будет не 6,4, а  $k \cdot 6,4$ . При k=2 статистика  $\tilde{X}^2$  увеличится в два раза, и гипотеза H будет отклонена с минимальным уровнем значимости:

$$P\{\chi_4^2 \ge 12,8\} \approx 0,015.$$

Получить такое различие слишком маловероятно: 0,015. **Гипотезу** отклоним.

## ДОМАШНЕЕ ЗАДАНИЕ

- **6.1 [2].** При 120 бросаниях игральной кости шестёрка выпала 40 раз. Согласуется ли этот результат с утверждением, что кость правильная? Принять  $\alpha = 0.05$ .
- **6.2 [2].** Число выпадений герба при 20 подбрасываниях двух монет распределились следующим образом:

Количество гербов	0	1	2
Число подбрасываний	4	8	8

Согласуются ли эти результаты с предположениями о симметричности монет и независимости результатов подбрасывания? Принять  $\alpha=0.05$ .

**6.3 [2].** Ниже приводятся данные о фактических объёмах сбыта (в условных единицах) в пяти районах:

Район	1	2	3	4	5
Фактический объём	110	130	70	90	100

261 IT2			1
сбыта			1
302.13			1
			1

Согласуются ли эти результаты с предположениями о том, что сбыт продукции в этих районах должен быть одинаковым? Принять  $\alpha = 0.01$ .

**6.4 [2].** На экзамене студент отвечает только на один вопрос по одной из трёх частей курса. Анализ вопросов, заданных 60 студентам, показал, что 23 студента получили вопросы из первой, 15 — из второй и 22 — из третьей частей курса.

Можно ли считать, что студент, идущий на экзамен, с равной вероятностью получит вопрос по любой из трёх частей курса? Принять  $\alpha=0.10$ .

**6.5 [2].** Во время второй мировой войны на Лондон упало 537 самолётов-снарядов. Вся территория Лондона была разделена на 576 участков площадью по  $0.25~{\rm Km}^2$ . Ниже приведены числа  $n_k$  участков, на которые упало k снарядов:

k	0	1	2	3	4	5 и более
$n_k$	229	211	93	35	7	1

Согласуются ли эти данные с гипотезой о том, что число снарядов, упавших на каждый из участков, имеет распределение Пуассона? Принять  $\alpha=0.05$ .

**6.6 [2].** Для определения зависимости цвета волос жителей от их местожительства были обследованы три группы людей из районов A, B и C. Свидетельствуют ли приводимые ниже результаты обследования о зависимости цвета волос жителей от их местожительства? Принять  $\alpha = 0.05$ .

Район	Цвет волос					
Раион	Рыжий Светлый		Тёмный			
A	2	9	9			
В	3	6	21			
С	15	15	20			

**6.7 [2].** В течение месяца завод поставил предприятию 200 корпусов, из которых 3 оказались дефектными. В следующий месяц было поставлено 850 корпусов, из которых 7 оказались дефектными. Изменилась ли доля дефектных корпусов в поставках завода? Принять  $\alpha=0{,}01$ .

## Ответ на вопрос

**Б)** Теперь найдём **точный доверительный** интервал. В качестве **оценивающей** статистики используем сумму  $\zeta = \sum_{i=1}^n \xi_i$ . Выясним закон распределения суммы. Одно слагаемое  $\xi_i$  подчиняется **показательному** закону с **плотностью** 

$$p(x_i;a) = egin{array}{ccc} ae^{-ax_i} , & \text{если } x_i \geq 0; \\ 0, & \text{если } x_i < 0, \end{array}$$
 где  $i = \overline{1, n}, \ a > 0.$ 

Мы знаем, что закон распределения **хи-квадрат**  $\chi_2^2$  с **двумя** степенями свободы есть **показательный** закон с параметром  $a=\frac{1}{2}$ :

$$\alpha_1^2+\alpha_2^2=\chi_2^2\sim~E~a={1\over 2}$$
 , где  $\alpha_1,\alpha_2\sim~N(0;1).$ 

Если умножить  $\xi_i$  на 2a, то получится СВ  $2a\xi_i$  с плотностью

$$p(x_i) = \begin{cases} \frac{1}{2}e^{-x_i/2}, \text{ если } x_i \geq 0; \\ 0, \text{ если } x_i < 0, \end{cases}$$

т.е. СВ  $\chi_2^2$ . Тогда СВ  $2a\zeta = \sum_{i=1}^n 2a\xi_i$  есть сумма  $2a\zeta = \sum_{i=1}^n \chi_{2i}^2 = \chi_{2n}^2$ . Итак,

**центральная статистика**  $\phi(\xi;a) = 2a \sum_{i=1}^{n} \xi_{i}$  имеет распределение  $\chi^{2}_{2n}$ .