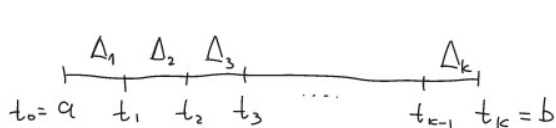




Критерий хи-квадрат.

Критерий χ^2 Пирсона

Основывается на группированных данных. Область значений F_0 делят на некоторое число интервалов, затем строят функцию отклонения Ψ по разностям теоретических вероятностей попадания в интервалы и эмпирических частот.



$$v_i = \sum_{i=1}^n \mathbb{I}(x \in \Delta_i)$$

$$p_i = P(x \in \Delta_i) = F_0(t_i) - F_0(t_{i-1})$$

$$v_1 + \dots + v_n = n$$

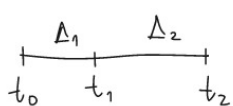
$$p_1 + \dots + p_n = 1$$

$$d(F_n^*, F_0) = (\chi^2)^* = \sum_{i=1}^n \frac{(v_i - np_i)^2}{np_i} \Rightarrow \eta \in \chi_{k-1}^2 \text{ (при верной } H_0 \text{)}$$

$$\delta = \begin{cases} 0, & (\chi^2)^* < c \\ 1, & (\chi^2)^* \geq c \end{cases}, \text{ где } \chi_{k-1}^2(c) = 1 - \varepsilon$$

miro

Докажем теорему Пирсона для $k=2$



$$\Psi = \frac{(v_1 - np_1)^2}{np_1} + \frac{(v_2 - np_2)^2}{np_2} = \frac{(v_1 - np_1)^2}{np_1} + \frac{(n - v_1 - n + np_1)^2}{n(1-p_1)}$$

$$v_1 + v_2 = n$$

$$p_1 + p_2 = 1$$

$$= \frac{(v_1 - np_1)^2 (1-p_1) + (np_1 - v_1)^2 p_1}{np_1(1-p_1)} = \left(\frac{v_1 - np_1}{\sqrt{np_1(1-p_1)}} \right)^2 \Rightarrow \xi^2, \xi \in N_{0,1}$$

Сх. Бернулли: попадем в Δ_1 - успех (p_1)

в Δ_2 - неудача ($1-p_1$)

v_1 - число успехов

miro

Состоятельность χ^2

$$H_0 = \{ \vec{x} \in F_0 \}$$

$$H_a = \{ \vec{x} \notin F_0 \}$$

- Для этих гипотез не всегда будет выполняться K_2 .

Если распределение \vec{x} $F_1 \neq F_0$ имеет такие же как

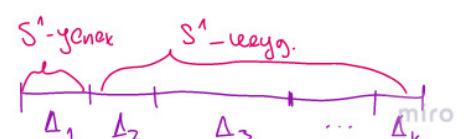
у F_0 вероятности p_i попадания в каждый из Δ_i

то по данной ф-ции (χ^2) эти распределения различить невозможно.

Поэтому введем более корректные гипотезы:

$$H'_0 = \{ F : \forall i \quad P(x_i \in \Delta_i) = p_i \}$$

$$H'_a = \{ F : \exists i : P(x_i \in \Delta_i) \neq p_i \}$$



Введем случайную величину $S^i(x) = \begin{cases} 1, & x \in \Delta_i \\ 0, & x \notin \Delta_i \end{cases}$ - Сх. Бернулли. $\begin{pmatrix} \text{успех} - p_i \\ \text{неусп.} - (1-p_i) \end{pmatrix}$

Тогда по ЗБЧ, $\frac{S_1^i + \dots + S_n^i}{n} \xrightarrow{P} \mathbb{E} S_1^i = p_i$

$$\chi^2 = P_{H_0} \left(\sum_{j=1}^k \frac{(Y_j - np_j)^2}{np_j} < c \right)$$

miro

Если верна $H_0 \Rightarrow \exists i : P(x \in \Delta_i) \neq p_i$

Тогда, рассмотрим i -е слагаемое: $\frac{(Y_i - np_i)^2}{np_i} = \frac{n}{p_i} \left(\frac{Y_i}{n} - p_i \right)^2 \xrightarrow{P} \frac{n}{p_i} \underbrace{(p_k - p_i)^2}_{> 0} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} \infty$

Поэтому

$$\chi^2(\delta) = P_{H_0} \left(\sum_{j=1}^k \frac{(Y_j - np_j)^2}{np_j} < c \right) \xrightarrow{\delta \rightarrow \infty} 0$$

miro