## Лекция 6.

#### Проверка статистических гипотез

 $\exists \vec{X} = (X_1, \dots, X_n)$  из некоторого распределения F

**Def.** <u>Гипотезой</u> H называется предположение о распределении наблюдаемой случайной величины.

Доказать какое-то утверждение с помощью методов матстатистики невозможно - можно лишь с какой-то долей уверенности утверждать

**Def.** Гипотеза называется <u>простой</u>, если она однозначно определяет распределение:  $H: F = F_1$ , где  $F_1$  - распределение известного типа с известными параметрами

В противном случае гипотеза называется сложной - она является объединением конечного или бесконечного числа гипотез

Например, «величина X принадлежит нормальному распределению» - сложная гипотеза, а «величина X принадлежит нормальному распределению с матожиданием a=1 и дисперсией  $\sigma^2=1$ » - простая

В общем случае работаем со схемой из двух или более гипотез. В ходе проверки принимается ровна одна из них. Мы ограничемся самой простой схемой из 2 гипотез:  $H_0$  - основная (нулевая) гипотеза,  $H_1 = \overline{H_0}$  - альтернативная (конкурирующая) гипотеза, состоящая в том, что основная гипотеза неверна

Основная гипотеза  $H_0$  принимается или отклоняется при помощи статистики критерия K

$$K(X_1,\ldots,X_n)\longrightarrow \mathbb{R}=\overline{S}\cup S\longrightarrow (H_0,H_1)$$
  $\begin{cases} H_0, & \text{если } K(X_1,\ldots,X_n)\in \overline{S} \\ H_1, & \text{если } K(X_1,\ldots,X_n)\in S \end{cases}$ 

Вместо «гипотеза доказана» лучше употреблять «гипотеза принимается/отвергается» Область S называется критической областью, а точка  $t_{\rm kp}$  на границе областей называется критической

**Def.** Ошибка первого рода состоит в том, что  $H_0$  отклоняется, хотя она верна. Аналогично, ошибка второго рода состоит в том, что  $H_1$  отклоняется, хотя она верна.

**Def.** Вероятность  $\alpha$  ошибки первого рода называется уровнем значимости критерия. Вероятность ошибки второго рода обозначаем  $\beta$ . Мощностью критерия называется вероятность  $1 - \beta$  (вероятность недопущения ошибки второго рода)

Ясно, что критерий будет тем лучше, чем меньше вероятности ошибок  $\alpha$  и  $\beta$ . При увеличении объема выборки уменьшаются обе вероятности. При фиксированном объему попытки уменьшить одну вероятность увеличат другую

Одним из способов является фиксация одной вероятности (принято  $\alpha$ ) и уменьшение другой

#### Построение критериев согласия

**Def.** Говорят, что критерий K является критерием асимптотического уровня  $\varepsilon$ , если вероятность ошибки первого рода  $\alpha \longrightarrow \varepsilon$ 

**Def.** Критерий K для проверки гипотезы  $H_0$  называется состоятельным, если вероятность ошибки второго рода  $\beta \underset{n \to \infty}{\longrightarrow} 0$ 

**Def.** Критерием согласия уровня  $\varepsilon$  называем состоятельный критерий асимптотического уровня  $\varepsilon$ 

Обычно критерий согласия строится по следующей схеме: берется статистика  $K(X_1, \ldots, K_n)$ , обладающая свойствами:

- 1. Если  $H_0$  верна, то  $K(X_1,\ldots,X_n) \rightrightarrows Z$ , где Z известное распределение
- 2. Если  $H_0$  неверна, то есть верна  $H_1$ , то  $K(X_1, ..., X_n) \xrightarrow[n \to \infty]{p} \infty$  (достаточно сильно отклоняться от распределения Z)

Построенный таким образом критерий является критерием согласия, то есть обладает свойствами

- 1. критерия асимптотического уровня
- 2. состоятельного критерия

Пусть  $t_{\rm kp}$  - критическая точка такая, что  $P(|Z| \ge t_{\rm kp}) = \varepsilon$  - заданный уровень ошибки первого рода

$$\begin{cases} H_0, & \text{если } |K| < t_{\text{кр}} \\ H_1, & \text{если } |K| \ge t_{\text{кр}} \end{cases}$$

- 1. Тогда  $\alpha = P(|K| \ge t_{\rm kp} \mid H_0) = 1 P(|K| < t_{\rm kp} \mid H_0) = 1 (F_K(t_{\rm kp}) F_K(t_{\rm kp})) = 0$   $F_K(t_{\rm kp}) \xrightarrow{F_K(t) \xrightarrow{n \to \infty} F_Z(t)} 1 (F_Z(t_{\rm kp}) F_Z(t_{\rm kp})) = 0$   $F_K(t_{\rm kp}) = 0$
- 2. Если  $H_1$  верна, то  $|K| \xrightarrow{p} \infty$ , то есть  $\forall C \ P(|K| > C \mid H_1) \xrightarrow{p} 1 \Longrightarrow \beta = P(|K| < C \mid H_1) \xrightarrow{p} 0$

### Гипотеза о среднем нормальной совокупности при известной дисперсии

$$\exists \vec{X} = (X_1, \dots, X_n)$$
 из  $N(a, \sigma^2)$ , причем  $\sigma^2$  известен.

Проверяется гипотеза, что  $H_0: a = a_0$ , против  $H_1: a \neq a_0$  для уровня значимости  $\alpha$ 

1. По пункту 1 теоремы, если 
$$H_0: a=a_0$$
 верна, то  $K=\sqrt{n}\frac{\overline{x}-a_0}{\sigma}=\sqrt{n}\frac{\overline{x}-a}{\sigma}\in N(0,1)$ 

2. Если верна 
$$H_1: a \neq a_0$$
, то  $|K| = \sqrt{n} \left| \frac{\overline{x} - a_0}{\sigma} \right| = \sqrt{n} \left| \frac{\overline{x} - a}{\sigma} + \frac{a - a_0}{\sigma} \right| = \sqrt{n} \left| \frac{\overline{x} - a}{\sigma} + \frac{a - a_0}{\sigma} \right| = \sqrt{n} \left| \frac{\overline{x} - a}{\sigma} + \frac{a - a_0}{\sigma} \right| = \sqrt{n} \left| \frac{\overline{x} - a}{\sigma} + \frac{a - a_0}{\sigma} \right| = \sqrt{n} \left| \frac{\overline{x} - a}{\sigma} + \frac{a - a_0}{\sigma} \right| = \sqrt{n} \left| \frac{\overline{x} - a}{\sigma} + \frac{a - a_0}{\sigma} \right| = \sqrt{n} \left| \frac{\overline{x} - a}{\sigma} + \frac{a - a_0}{\sigma} \right| = \sqrt{n} \left| \frac{\overline{x} - a}{\sigma} + \frac{a - a_0}{\sigma} \right| = \sqrt{n} \left| \frac{\overline{x} - a}{\sigma} + \frac{a - a_0}{\sigma} \right| = \sqrt{n} \left| \frac{\overline{x} - a}{\sigma} + \frac{a - a_0}{\sigma} \right| = \sqrt{n} \left| \frac{\overline{x} - a}{\sigma} + \frac{a - a_0}{\sigma} \right| = \sqrt{n} \left| \frac{\overline{x} - a}{\sigma} + \frac{a - a_0}{\sigma} \right| = \sqrt{n} \left| \frac{\overline{x} - a}{\sigma} + \frac{a - a_0}{\sigma} \right| = \sqrt{n} \left| \frac{\overline{x} - a}{\sigma} + \frac{a - a_0}{\sigma} \right| = \sqrt{n} \left| \frac{\overline{x} - a}{\sigma} + \frac{a - a_0}{\sigma} \right| = \sqrt{n} \left| \frac{\overline{x} - a}{\sigma} + \frac{a - a_0}{\sigma} \right| = \sqrt{n} \left| \frac{\overline{x} - a}{\sigma} + \frac{a - a_0}{\sigma} \right| = \sqrt{n} \left| \frac{\overline{x} - a}{\sigma} + \frac{a - a_0}{\sigma} \right| = \sqrt{n} \left| \frac{\overline{x} - a}{\sigma} + \frac{a - a_0}{\sigma} \right| = \sqrt{n} \left| \frac{\overline{x} - a}{\sigma} + \frac{a - a_0}{\sigma} \right| = \sqrt{n} \left| \frac{\overline{x} - a}{\sigma} + \frac{a - a_0}{\sigma} \right| = \sqrt{n} \left| \frac{\overline{x} - a}{\sigma} + \frac{a - a_0}{\sigma} \right| = \sqrt{n} \left| \frac{\overline{x} - a}{\sigma} + \frac{a - a_0}{\sigma} \right| = \sqrt{n} \left| \frac{\overline{x} - a}{\sigma} + \frac{a - a_0}{\sigma} \right| = \sqrt{n} \left| \frac{\overline{x} - a}{\sigma} + \frac{a - a_0}{\sigma} \right| = \sqrt{n} \left| \frac{\overline{x} - a}{\sigma} + \frac{a - a_0}{\sigma} \right| = \sqrt{n} \left| \frac{\overline{x} - a}{\sigma} + \frac{a - a_0}{\sigma} \right| = \sqrt{n} \left| \frac{\overline{x} - a}{\sigma} + \frac{a - a_0}{\sigma} \right| = \sqrt{n} \left| \frac{\overline{x} - a}{\sigma} + \frac{a - a_0}{\sigma} \right| = \sqrt{n} \left| \frac{\overline{x} - a}{\sigma} + \frac{a - a_0}{\sigma} \right| = \sqrt{n} \left| \frac{\overline{x} - a}{\sigma} + \frac{a - a_0}{\sigma} \right| = \sqrt{n} \left| \frac{\overline{x} - a}{\sigma} + \frac{a - a_0}{\sigma} \right| = \sqrt{n} \left| \frac{\overline{x} - a}{\sigma} + \frac{a - a_0}{\sigma} \right| = \sqrt{n} \left| \frac{\overline{x} - a}{\sigma} + \frac{a - a_0}{\sigma} \right| = \sqrt{n} \left| \frac{\overline{x} - a}{\sigma} + \frac{a - a_0}{\sigma} + \frac{a - a_0}{\sigma} \right| = \sqrt{n} \left| \frac{\overline{x} - a}{\sigma} + \frac{a - a_0}{\sigma} + \frac{a - a_0}{\sigma} \right| = \sqrt{n} \left| \frac{\overline{x} - a}{\sigma} + \frac{a - a_0}{\sigma} \right| = \sqrt{n} \left| \frac{\overline{x} - a}{\sigma} + \frac{a - a_0}{\sigma} + \frac{a - a_0}{\sigma} \right| = \sqrt{n} \left| \frac{\overline{x} - a}{\sigma} + \frac{a - a_0}{\sigma} + \frac{a - a_0}{\sigma} \right| = \sqrt{n} \left| \frac{\overline{x} - a}{\sigma} + \frac{a - a_0}{\sigma} + \frac{a - a_0}{\sigma} \right| = \sqrt{n} \left| \frac{\overline{x} - a}{\sigma} + \frac{a - a_0}{\sigma} + \frac{a - a_0}{\sigma} \right| = \sqrt{n} \left| \frac{\overline{x} - a}{\sigma} + \frac{a - a_0}{\sigma} + \frac{a - a_0}{\sigma} \right| = \sqrt{n} \left| \frac{\overline{x}$ 

Для уровня значимости  $\alpha$  находим  $t_{\rm kp}$  такую, что  $\alpha = P(|K| \ge t_{\rm kp} \mid H_0) = P(|Z| \ge t_{\rm kp}) \Longrightarrow P(|Z| < t_{\rm kp}) = 2F_0(t_{\rm kp}) - 1 = 1 - \alpha$   $F_0(t_{\rm kp}) = 1 - \frac{\alpha}{2}$  - то есть  $t_{\rm kp}$  - квантиль стандартного нормального распределения уровня  $1 - \frac{\alpha}{2}$   $H_0$ , если  $|K| < t_{\rm kp}$   $H_1$ , если  $|K| \ge t_{\rm kp}$ 

# Гипотеза о среднем нормальной совокупности при неизвестной дисперсии

1. По пункту 4 основной теоремы, если  $H_0: a=a_0$  верна, то  $K=\sqrt{n}\frac{\overline{x}-a_0}{S}=\sqrt{n}\frac{\overline{x}-a}{S}\in T_{n-1}$ 

2. Если верна 
$$H_1: a \neq a_0$$
, то  $|K| = \sqrt{n} \left| \frac{\overline{x} - a_0}{S} \right| = \sqrt{n} \left| \frac{\overline{x} - a}{S} + \frac{a - a_0}{S} \right| =$ 

$$= \underbrace{\sqrt{n} \frac{\overline{x} - a}{S}}_{\in T_{n-1}, \text{ or particut}} + \underbrace{\sqrt{n}}_{\to \infty} \underbrace{\frac{a - a_0}{S}}_{\text{const}} \xrightarrow{p} \infty$$

Аналогично получаем  $t_{\mathrm{kp}}$  - квантиль распределения  $T_{n-1}$  уровня  $1-\frac{\alpha}{2}$ 

# Доверительные интервалы как критерии гипотез по параматрам распределения

 $\exists (X_1,\ldots,X_n)$  из  $F_{\theta}$ , где  $F_{\theta}$  - распределение известного типа с неизвестным параметром  $\theta$  Проверяется гипотеза, что  $H_0:\theta=\theta_0$ , против  $H_1:\theta\neq\theta_0$ 

Допустим, что для  $\theta$  построен доверительный интервал  $(\theta_{\gamma}^-,\theta_{\gamma}^+)$ , то есть  $P(\theta_{\gamma}^-<\theta<\theta_{\gamma}^+)=\gamma$ .

Тогда критерий 
$$\begin{cases} H_0, & \text{если } \theta_0 \in (\theta_\gamma^-, \theta_\gamma^+) \\ H_1, & \text{если } \theta_0 \notin (\theta_\gamma^-, \theta_\gamma^+) \end{cases}$$
 будет уровня  $\alpha = 1 - \gamma$  
$$\alpha = P(\theta_0 \notin (\theta_\gamma^-, \theta_\gamma^+) \mid H_0) = 1 - P(\theta_0 \in (\theta_\gamma^-, \theta_\gamma^+) \mid X \in F_{\theta_0}) = 1 - \gamma$$

Поэтому доверительные интервалы можно использовать для проверки гипотез

Но почему в схеме  $\begin{cases} H_0: \ a=\overline{x} \\ H_1: \ a\neq \overline{x} \end{cases}$  основная гипотеза всегда верна, тогда как выборочно среднее на практике почти всегда не равняется матожиданию. Потому что ...

А вот нефиг такие гипотезы вообще выдвигать

© Блаженов А. В.

### Критерий вероятности появления события

 $\Box P(A) = p$  - вероятность успеха при одном испытании. При достаточно большом количестве испытаний n событие A появилось m раз. Проверяется  $H_0: p = p_0$  против  $H_1: p \neq p_0$  В качестве статистики критерия возьмем величину  $K = \frac{m - np_0}{\sqrt{np_0q_0}}$ 

- 1. Если  $H_0$  верна, то  $K = \frac{m-np}{\sqrt{npq}} \rightrightarrows N(0,1)$  по ЦПТ
- 2. <u>Lab.</u>

Из тех же соображений  $t_{\rm kp}$  - квантиль N(0,1) уровня  $1-\frac{\alpha}{2}$ 

$$\left\{ egin{aligned} H_0: p = p_0, & ext{ если } |K| < t_{ ext{kp}} \ H_1: p 
et p_0 & ext{ если } |K| \ge t_{ ext{kp}} \end{aligned} 
ight.$$

Ex. При посеве 4000 семян 970 всходов оказались рецессивного цвета, а 3030 - доминантного. Проверим гипотезу  $H_0: p=\frac{1}{4}$  - Мендель прав, против  $H_1: p\neq \frac{1}{4}$  - Мендель не прав, для уровня значимости - 0.05

$$K = \frac{m - np_0}{\sqrt{np_0q_0}} = \frac{970 - 4000 \cdot \frac{1}{4}}{\sqrt{4000\frac{1}{4}\frac{3}{4}}} \approx -1.095$$

Так как  $|K| = 1.095 < 1.96 = t_{\rm kp}$ , то  $H_0: p = \frac{1}{4}$  верна