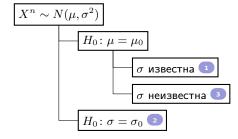
# Прикладной статистический анализ данных. 2. Проверка параметрических гипотез.

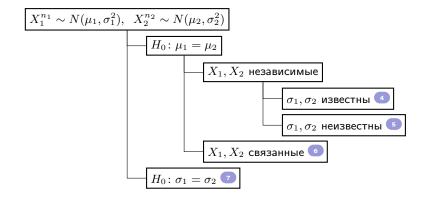
Ольга Добролюбова Юлиан Сердюк cs.msu.psad@gmail.com

18.02.2022

## Виды задач: одновыборочные



#### Виды задач: двухвыборочные





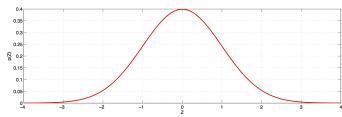
выборка: 
$$X^n = (X_1, \dots, X_n), X \sim N(\mu, \sigma^2)$$

 $H_0: \mu = \mu_0$ нулевая гипотеза:

 $H_1: \mu < \neq > \mu_0$ альтернатива:

статистика:  $Z(X^n) = \frac{\bar{X} - \mu_0}{\sigma / \sqrt{n}}$ 

N(0,1)нулевое распределение:



достигаемый уровень значимости:

$$p(Z) = \begin{cases} 1 - F_{N(0,1)}(Z), & H_1 : \theta > \theta_0, \\ F_{N(0,1)}(Z), & H_1 : \theta < \theta_0, \\ 2\left(1 - F_{N(0,1)}(|Z|)\right), & H_1 : \theta \neq \theta_0. \end{cases}$$

**Пример** (Капјі, критерий 1): линия по производству пудры должна обеспечивать средний вес пудры в упаковке 4 грамма, заявленное стандартное отклонение — 1 грамм.

В ходе инспекции выбрано 9 упаковок, средний вес продукта в них составляет 4.6 грамма.

 $H_0$ : средний вес пудры в упаковке соответствует норме.

 $H_1$ : средний вес пудры в упаковке не соответствует норме  $\Rightarrow p = 0.0719,$ 

95% доверительный интервал для среднего веса — [3.95, 5.25] г.

 $H_1$ : средний вес пудры в упаковке превышает норму  $\Rightarrow p = 0.0359$ , нижний 95% доверительный предел для среднего веса — 4.05 г.

# Критерий хи-квадрат

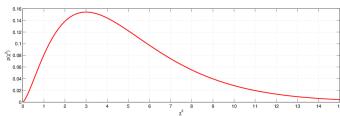
выборка: 
$$X^n = (X_1, \dots, X_n), X \sim N(\mu, \sigma^2)$$

нулевая гипотеза:  $H_0: \sigma = \sigma_0$ 

альтернатива:  $H_1: \sigma < \neq > \sigma_0$ 

статистика:  $\chi^2(X^n) = \frac{(n-1)S^2}{\sigma_0^2}$ 

нулевое распределение:  $\chi^2_{n-1}$ 



достигаемый уровень значимости:

$$p\left(\chi^{2}\right) = \begin{cases} 1 - F_{\chi_{n-1}^{2}}(\chi^{2}), & H_{1} : \sigma > \sigma_{0}, \\ F_{\chi_{n-1}^{2}}(\chi^{2}), & H_{1} : \sigma < \sigma_{0}, \\ 2\min\left(1 - F_{\chi_{n-1}^{2}}(\chi^{2}), F_{\chi_{n-1}^{2}}(\chi^{2})\right), & H_{1} : \sigma \neq \sigma_{0}. \end{cases}$$

**Пример** (Капјі, критерий 15): при производстве микрогидравлической системы делается инъекция жидкости. Дисперсия объёма жидкости — критически важный параметр, установленный стандартом на уровне 9 кв. мл. В выборке из 25 микрогидравлических систем выборочная дисперсия объёма жидкости составляет 12 кв. мл.

 $H_0$ : дисперсия объёма жидкости соответствует стандарту.

 $H_1$ : дисперсия объёма жидкости не соответствует стандарту  $\Rightarrow p = 0.254,$ 

95% доверительный интервал для дисперсии — [7.3, 23.2] кв. мл.

 $H_1$ : дисперсия объёма жидкости превышает допустимое значение

 $\Rightarrow p = 0.127$ , односторонний нижний 95% доверительный предел — 7.0 игг и г

 $7.9 \, \, \text{кв. мл.}$ 

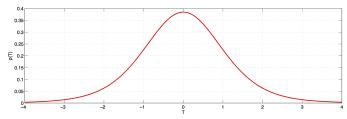
выборка: 
$$X^n = (X_1, \dots, X_n), X \sim N(\mu, \sigma^2)$$

нулевая гипотеза:  $H_0$ :  $\mu = \mu_0$ 

альтернатива:  $H_1: \mu < \neq > \mu_0$ 

статистика:  $T(X^n) = \frac{\bar{X} - \mu_0}{S/\sqrt{n}}$ 

нулевое распределение: St(n-1)



С ростом объёма выборки разница между t- и z-критериями уменьшается.

**Пример**: средний вес детей при рождении составляет 3300 г. В то же время, если мать ребёнка живёт за чертой бедности, то средний вес таких детей — 2800 г.

С целью увеличить вес тех детей, чьи матери живут за чертой бедности, разработана экспериментальная программа ведения беременности. Чтобы проверить ее эффективность, проводится эксперимент. В нём принимают участие 25 женщин, живущих за чертой бедности. У всех них рождаются дети, и их средний вес составляет 3075 г, выборочное стандартное отклонение — 500 г.

Эффективна ли программа?

 $H_0$ : программа не влияет на вес детей,  $\mu = 2800$ 

 $H_1$ : программа как-то влияет на вес детей,  $\mu \neq 2800 \Rightarrow p = 0.0111$ , 95% доверительный интервал для изменения веса — [68.6, 481.4] г.

 $H_1$ : программа увеличивает вес детей,  $\mu > 2800 \Rightarrow p = 0.0056$ , 95%

нижний доверительный предел для увеличения веса —  $103.9~\mathrm{r.}$ 

#### Выбор альтернативы

Одностороннюю альтернативу можно использовать, если знак изменения среднего известен заранее.

Альтернатива должна выбираться до получения данных!



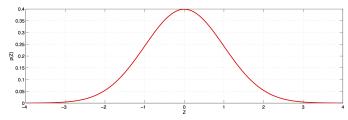
выборки: 
$$X_1^{n_1} = \left(X_{11}, \dots, X_{1n_1}\right), X_1 \sim N\left(\mu_1, \sigma_1^2\right)$$
  $X_2^{n_2} = \left(X_{21}, \dots, X_{2n_2}\right), X_2 \sim N\left(\mu_2, \sigma_2^2\right)$   $\sigma_1, \sigma_2$  известны

нулевая гипотеза:  $H_0: \mu_1 = \mu_2$ 

альтернатива:  $H_1: \mu_1 < \neq > \mu_2$ 

статистика:  $Z\left(X_1^{n_1},X_2^{n_2}\right)=rac{ar{X}_1-ar{X}_2}{\sqrt{rac{\sigma_1^2}{n_1}+rac{\sigma_2^2}{n_2}}}$ 

нулевое распределение: N(0,1)





**Пример** (Капјі, критерий 3): известно, что одна из линий по расфасовке чипсов даёт упаковки с более вариабельным весом продукта, чем вторая. Дисперсии равны  $0.000576~{\rm r}^2$  и  $0.001089~{\rm r}^2$  соответственно, средние значения веса в выборках из 13 и 8 элементов —  $80.02~{\rm r}$  и  $79.98~{\rm r}$ .

 $H_0$ : средний вес продукта в упаковках, произведённых на двух линиях, совпадает.

 $H_1$ : средние веса продукта в упаковках, произведённых на двух линиях, различаются  $\Rightarrow p=0.001,\,95\%$  доверительный интервал для разности — [0.039,0.041].

# ा t-критерий Стьюдента / Аспина-Уэлша (проблема Беренца-Фишера)

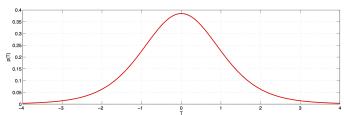
выборки: 
$$X_1^{n_1} = \left(X_{11}, \dots, X_{1n_1}\right), X_1 \sim N\left(\mu_1, \sigma_1^2\right)$$
  $X_2^{n_2} = \left(X_{21}, \dots, X_{2n_2}\right), X_2 \sim N\left(\mu_2, \sigma_2^2\right)$   $\sigma_1, \sigma_2$  неизвестны

нулевая гипотеза:  $H_0: \mu_1 = \mu_2$ 

альтернатива:  $H_1: \mu_1 < \neq > \mu_2$ 

статистика: 
$$T\left(X_1^{n_1},X_2^{n_2}\right)=\frac{\bar{X}_1-\bar{X}_2}{\sqrt{\frac{S_1^2}{n_1}+\frac{S_2^2}{n_2}}}$$
 
$$\nu=\frac{\left(\frac{S_1^2}{n_1}+\frac{S_2^2}{n_2}\right)^2}{\frac{S_1^4}{n_1^2(n_1-1)}+\frac{S_2^4}{n_2^2(n_2-1)}}$$

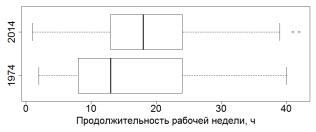
 $\approx St(\nu)$ нулевое распределение:



Приближение достаточно точно при  $n_1 = n_2$  или  $[n_1 > n_2] = [\sigma_1 > \sigma_2]$ .

## 💿 t-критерий Стьюдента / Аспина-Уэлша (проблема Беренца-Фишера)

**Пример**: в 1974 году 108 респондентов GSS работали неполный день, в 2014-196. Для каждого из них известно количество рабочих часов за неделю, предшествующую опросу.



Изменилось ли среднее время работы у работающих неполный день?

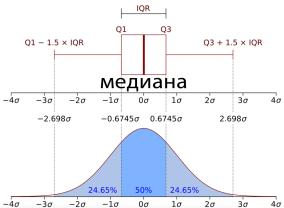
 $H_0$ : среднее время работы не изменилось,  $\mu_1 = \mu_2$ .

 $H_1$ : среднее время работы изменилось,  $\mu_1 \neq \mu_2$ .

t-критерий: p=0.02707, средняя продолжительность рабочей недели увеличилась на 2.57 часов  $\left(95\%$  доверительный интервал —  $\left[0.29,4.85\right]$  ч).

#### Боксплот

Ящик с усами — способ визуализации основных характеристик распределения:



Длина усов отличается в разных реализациях.



#### t-критерий Стьюдента для связанных выборок

выборки: 
$$X_1^n = (X_{11}, \dots, X_{1n}), X_1 \sim N\left(\mu_1, \sigma_1^2\right)$$
  $X_2^n = (X_{21}, \dots, X_{2n}), X_2 \sim N\left(\mu_2, \sigma_2^2\right)$ 

выборки связанные

 $H_0: \mu_1 = \mu_2$ нулевая гипотеза:

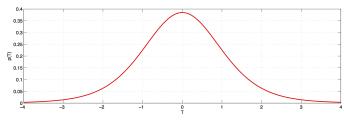
> $H_1: \mu_1 < \neq > \mu_2$ альтернатива:

 $T(X_1^n, X_2^n) = \frac{\bar{X}_1 - \bar{X}_2}{S/\sqrt{n}}$ статистика:

$$S = \sqrt{\frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^{n} \left( D_i - \bar{D} \right)^2}$$

$$D_i = X_{1i} - X_{2i}$$

St(n-1)нулевое распределение:



#### t-критерий Стьюдента для связанных выборок

Пример (Капіі, критерий 10): на 10 испытуемых сравниваются два лекарства против респираторного заболевания. Каждый из испытуемых вдыхает первое лекарство с помощью ингалятора, после чего проходит упражнение беговой дорожке. Измеряется время достижения максимальной нагрузки. Затем после периода восстановления эксперимент повторяется со вторым лекарством.

 $H_0$ : время достижения максимальной нагрузки не отличается для исследуемых лекарств.

 $H_1$ : время достижения максимальной нагрузки для исследуемых лекарств отличается  $\Rightarrow p = 0.916$ ; 95% доверительный интервал для разницы — [-2.1, 0.9].

Пусть имеются следующие связные выборки:

$$X_1^n, X_1 \sim N(0,1),$$
  
 $X_2^n, X_2 = X_1 + \varepsilon, \ \varepsilon \sim N(0.1, 0.25) \Rightarrow X_2 \sim N(0.1, 1.25);$ 

требуется оценить разность  $\Delta = \mathbb{E}X_1 - \mathbb{E}X_2$ .

Если попарные соответствия элементов известны, лучшая оценка

$$\hat{\Delta}_p = rac{1}{n} \sum_{i=1}^n \left( X_{1i} - X_{2i} 
ight)$$
 имеет дисперсию

$$\mathbb{D}\hat{\Delta}_p = \frac{1}{n^2} \sum_{i=1}^n \mathbb{D} (X_{1i} - X_{2i}) = \frac{1}{n} \mathbb{D}\varepsilon = \frac{1}{2n};$$

мощность 0.8 достигается при  $n \approx 200$ .

Если же попарные соответствия неизвестны, лучшая оценка —  $\hat{\Delta}_i = \bar{X}_1 - \bar{X}_2$ ; её дисперсия:

$$\mathbb{D}\hat{\Delta}_i = \frac{1}{n^2} \sum_{i=1}^n \mathbb{D}X_{1i} + \frac{1}{n^2} \sum_{i=1}^n \mathbb{D}X_{2i} = \frac{1}{n} + \frac{5}{4n} = \frac{9}{4n}$$

— в 4.5 раза больше; мощность 0.8 достигается при  $n \approx 1900$ .

## F-критерий Фишера

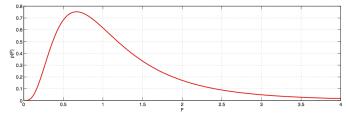
выборки: 
$$X_1^{n_1} = (X_{11}, \dots, X_{1n_1}), X_1 \sim N(\mu_1, \sigma_1^2)$$
  
 $X_2^{n_2} = (X_{21}, \dots, X_{2n_2}), X_2 \sim N(\mu_2, \sigma_2^2)$ 

нулевая гипотеза:  $H_0$ :  $\sigma_1 = \sigma_2$ 

альтернатива:  $H_1: \sigma_1 < \neq > \sigma_2$ 

статистика:  $F(X_1^{n_1}, X_2^{n_2}) = \frac{S_1^2}{S_2^2}$ 

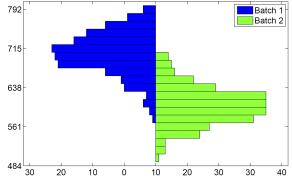
нулевое распределение:  $F(n_1 - 1, n_2 - 1)$ 



Критерий Фишера неустойчив к отклонениям от нормальности даже асимптотически.

**Пример** (NIST/industry ceramics consortium for strength optimization of ceramic, 1996): собраны данные о прочности материала 440 керамических изделий из двух партий по 220 в каждой.

Одинакова ли дисперсия прочности в разных партиях?



Критерий Фишера:  $p=0.1721, \;\; [C_L,C_U]=[0.9225,1.5690]$  .

#### Критерий Харке-Бера

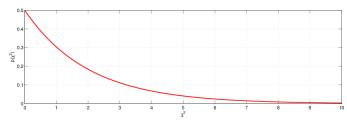
выборка: 
$$X^n = (X_1, \dots, X_n)$$

нулевая гипотеза: 
$$H_0\colon X\sim N\left(\mu,\sigma^2\right)$$

 $H_1$ :  $H_0$  неверна альтернатива:

статистика: 
$$\chi^2\left(X^n\right)=\frac{n}{6}\left(g_1^2+\frac{1}{4}g_2^2\right)$$
 пределение:  $\chi^2_2$ 

нулевое распределение:



достигаемый уровень значимости:

$$p\left(\chi^2\right) = 1 - F_{\chi_2^2}\left(\chi^2\right)$$

## Критерий согласия Пирсона (хи-квадрат)

выборка:  $X^n = (X_1, ..., X_n)$ 

нулевая гипотеза:  $H_0: X \sim N\left(\mu, \sigma^2\right)$ 

альтернатива:  $H_1: H_0$  неверна

статистика: 
$$\chi^2\left(X^n\right) = \sum\limits_{i=1}^K \frac{(n_i - np_i)^2}{np_i}$$

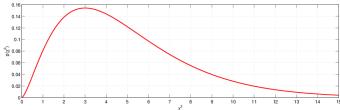
 $[a_i,a_{i+1}],i=1,\ldots,K$  — интервалы гистограммы  $n_i$  — число элементов выборки в  $[a_i,a_{i+1}]$ 

 $m_i$  — число элементов выоорки в  $[a_i, a_{i+1}]$ 

 $p_{i} = F\left(a_{i+1}\right) - F\left(a_{i}\right)$  — вероятность попадания

в i-й интервал при  $H_0$ 

нулевое распределение:  $\begin{cases} \chi^2_{K-1}, & \mu, \sigma \text{ заданы,} \\ \chi^2_{K-3}, & \mu, \sigma \text{ оцениваются,} \end{cases}$ 



#### Недостатки:

- разбиение на интервалы неоднозначно
- ullet требует больших выборок ( $np_i > 5$  в 80% ячеек)

#### Критерии, основанные на эмпирической функции распределения

Ряд критериев согласия основаны на различиях между  $F\left(x\right)$  и  $F_{n}\left(x\right)$ :

• Джини:

$$\int \left| F_n \left( x \right) - F \left( x \right) \right| dx$$

• Крамера-фон Мизеса:

$$\int \left(F_n\left(x\right) - F\left(x\right)\right)^2 dx$$

• Колмогорова (одновыборочный Колмогорова-Смирнова):

$$\sup_{-\infty < x < \infty} \left| F_n \left( x \right) - F \left( x \right) \right|$$

• Смирнова-Крамера-фон Мизеса:

$$\int \left(F_n\left(x\right) - F\left(x\right)\right)^2 dF\left(x\right)$$

#### Критерии, основанные на эмпирической функции распределения

• Андерсона-Дарлинга:

$$\int \frac{\left(F_n(x) - F(x)\right)^2}{F(x)\left(1 - F(x)\right)} dF(x)$$

Купера:

$$\sup_{-\infty < x < \infty} \left( F_n(x) - F(x) \right) + \sup_{-\infty < x < \infty} \left( F(x) - F_n(x) \right)$$

• Ватсона:

$$\int \left(F_n(x) - F(x) - \int (F_n(x) - F(x)) dF(x)\right) dF(x)$$

• Фроцини:

$$\int |F_n(x) - F(x)| dF(x)$$

Предполагается, что  $F\left(x\right)$  известна с точностью до параметров (если они оцениваются по выборке, нулевое распределение корректируется).

## Критерий Колмогорова (Лиллиефорса)

выборка:  $X^n = (X_1, \dots, X_n)$ 

нулевая гипотеза:  $H_0: X \sim N\left(\mu, \sigma^2\right)$ 

альтернатива:  $H_1: H_0$  неверна

статистика:  $D(X^n) = \sup_{-\infty < x < \infty} |F_n(x) - \Phi(x)|$ 

нулевое распределение: табличное

#### Недостатки:

- имеет низкую мощность
- не чувствителен к различиям на хвостах распределений

## Критерий Шапиро-Уилка

выборка:  $X^n = (X_1, \dots, X_n)$ 

нулевая гипотеза:  $H_0: X \sim N\left(\mu, \sigma^2\right)$ 

альтернатива:  $H_1$ :  $H_0$  неверна

статистика:  $W\left(X^n
ight)=rac{\left(\sum\limits_{i=1}^n a_i X_{(i)}
ight)^2}{\sum\limits_{i=1}^n \left(X_i-ar{X}
ight)^2}$ 

 $(a_1, \dots, a_n) = \frac{m^T V^{-1}}{\left(m^T V^{-1} V^{-1} m\right)^{1/2}}$ 

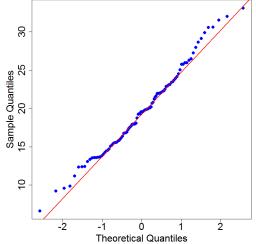
 $m = (m_1, \dots, m_n)^T$  — матожидания порядковых

статистик N(0,1), V — их ковариационная матрица

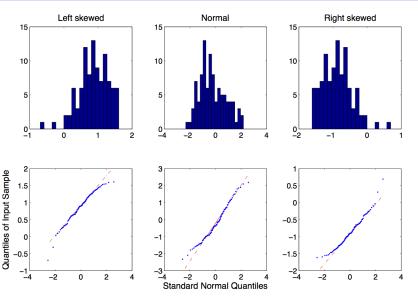
нулевое распределение: табличное

Значения  $a_i$  также табулированы.

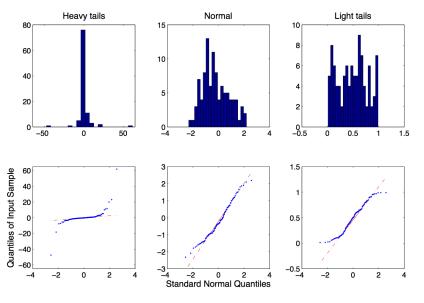
Визуальный метод проверки согласия выборки и распределения — q-q plot (для нормального распределения называется также normal probability plot)



#### Q-Q plot



#### Q-Q plot



- выбросы: сильно влияют на выборочные коэффициенты асимметрии и эксцесса
- критерий Лиллиефорса: представляет только исторический интерес
- критерий хи-квадрат: слишком общий, не самый мощный, потеря информации из-за разбиения на интервалы

Сравнение критериев проверки нормальности распределения случайных величин

Наименование критерия (раздел)	Характер альтернативного распределения					
	асимметричное		симметричное		≈ нор- мальное	Ранг
	$\alpha_4 < 3$	$\alpha_4 > 3$	$\alpha_4 < 3$	$\alpha_4 > 3$	$\alpha_4 \approx 3$	(3)
Критерий Шапиро-Уилка (3.2.2.1)	1	1	3	2	2	1
Критерий $K^2$ (3.2.2.16)	7	8	10	6	4	2
Критерий Дарбина (3.1.2.7)	11	7	7	15	1	3
Критерий Д'Агостино (3.2.2.14)	12	9	4	5	12	4
Критерий $\alpha_4$ (3.2.2.16)	14	5	2	4	18	5
Критерий Васичека (3.2.2.2)	2	14	8	10	10	6
Критерий Дэвида-Хартли-Пирсона (3.2.2.10)	21	2	1	9	1	7
Критерий $\chi^2$ (3.1.1.1)	9	20	9	8	3	8
Критерий Андерсона-Дарлинга (3.1.2.4)	18	3	5	18	7	9
Критерий Филлибена (3.2.2.5)	3	12	18	1	9	10
Критерий Колмогорова-Смирнова (3.1.2.1)	16	10	6	16	5	11
Критерий Мартинеса-Иглевича (3.2.2.14)	10	16	13	3	15	12
Критерий Лина-Мудхолкара (3.2.2.13)	4	15	12	12	16	13
Критерий α <sub>3</sub> (3.2.2.16)	8	-6	21	7	19	14
Критерий Шпигельхальтера (3.2.2.11)	19	13	11	11	8	15
Критерий Саркади (3.2.2.12)	5	18	15	14	13	16
Критерий Смирнова-Крамера-фон Ми- зеса (3.1.2.2)	17	11	20	17	6	17
Критерий Локка-Спурье (3.2.2.7)	13	4	19	21	17	18
Критерий Оя (3.2.2.8)	20	17	14	13	14	19
Критерий Хегази-Грина (3.2.2.3)	6	19	16	19	21	20
Критерий Муроты-Такеучи (3.2.2.17)	15	21	17	20	20	21

Кобзарь, 3.2.2.19, табл. 80.

- очень маленькие выборки: любой критерий может пропустить отклонения от нормальности, графические методы бесполезны
- очень большие выборки: любой критерий может выявлять небольшие статистически, но не практически значимые отклонения от нормальности; значительная часть методов, предполагающих нормальность, демонстрируют устойчивость к отклонениям от неё

- если данные явно ненормальны (например, бинарны или дискретны), нужно выбрать метод, специфичный для такого распределения
- если на ку-ку графике не видно существенных отклонений от нормальности, можно сразу использовать методы, устойчивые к небольшим отклонениям (например, критерии Стьюдента)
- если метод чувствителен к отклонениям от нормальности (например, критерий Фишера), проверять её рекомендуется критерием
   Шапиро-Уилка
- если нормальность отвергается, чувствительные методы, предполагающие нормальность, использовать нельзя!

## Правдоподобие

$$X^{n} = (X_{1}, \ldots, X_{n}), X \sim f(x, \theta).$$

ОМП для  $\theta$ :

$$\begin{split} \log L\left(\boldsymbol{X}^{n},\boldsymbol{\theta}\right) &= \sum_{i=1}^{n} f\left(\boldsymbol{X}_{i},\boldsymbol{\theta}\right), \\ \hat{\boldsymbol{\theta}}_{MLE} &= \operatorname*{argmax} \log L\left(\boldsymbol{X}^{n},\boldsymbol{\theta}\right), \\ I\left(\boldsymbol{\theta}\right) &= -\frac{\partial^{2}}{\partial \theta^{2}} \log L\left(\boldsymbol{\theta}\right), \\ \mathbb{D}\hat{\boldsymbol{\theta}}_{MLE} &= I^{-1}\left(\hat{\boldsymbol{\theta}}_{MLE}\right), \\ S\left(\boldsymbol{\theta}\right) &= \frac{\partial}{\partial \boldsymbol{\theta}} \log L\left(\boldsymbol{\theta}\right). \end{split}$$

 $\hat{ heta}_{MLE}$  и  $S\left(\hat{ heta}_{MLE}
ight)$  асимптотически нормально распределены.

#### Критерий Вальда

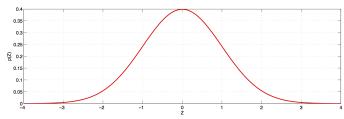
выборка: 
$$X^{n} = (X_{1}, ..., X_{n}), X \sim F(x, \theta)$$

нулевая гипотеза:  $H_0$ :  $\theta = \theta_0$ 

альтернатива:  $H_1 \colon \theta < \neq > \theta_0$ 

статистика:  $Z_W\left(X^n
ight)=rac{\hat{ heta}_{MLE}- heta_0}{\sqrt{\mathbb{D}\hat{ heta}_{MLE}}}$ 

нулевое распределение:  $Z_{W}\left( X^{n}
ight) \sim N\left( 0,1
ight)$  при  $H_{0}$ 



достигаемый уровень значимости:

$$p(Z_W) = \begin{cases} 1 - F_{N(0,1)}(Z_W), & H_1 : \theta > \theta_0, \\ F_{N(0,1)}(Z_W), & H_1 : \theta < \theta_0, \\ 2\left(1 - F_{N(0,1)}(|Z_W|)\right), & H_1 : \theta \neq \theta_0. \end{cases}$$

#### Критерий отношения правдоподобия

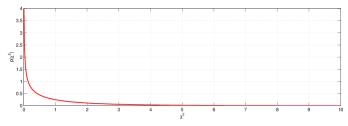
выборка: 
$$X^{n} = (X_{1}, ..., X_{n}), X \sim F(x, \theta)$$

нулевая гипотеза:  $H_0$ :  $\theta = \theta_0$ 

альтернатива:  $H_1 \colon \theta \neq \theta_0$ 

статистика:  $LR(X^n) = -2\log\frac{L(X^n, \theta_0)}{L(X^n, \hat{\theta}_{MLE})}$ 

нулевое распределение:  $LR\left(X^{n}\right)\sim\chi_{1}^{2}$  при  $\hat{H}_{0}$ 



достигаемый уровень значимости:

$$p(LR) = 1 - F_{\chi_1^2}(LR)$$
.

Если  $\theta$  — вектор размерности k, то нулевое распределение критерия —  $\chi^2_k$ 

# Критерий меток

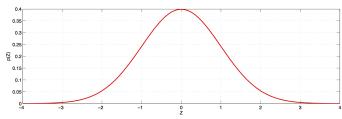
выборка: 
$$X^{n} = (X_{1}, \dots, X_{n}), X \sim F(x, \theta)$$

нулевая гипотеза:  $H_0$ :  $heta= heta_0$ 

альтернатива:  $H_1 \colon \theta < \neq > \theta_0$ 

статистика:  $Z_S\left(X^n\right) = \frac{S(\theta_0)}{\sqrt{I(\theta_0)}}$ 

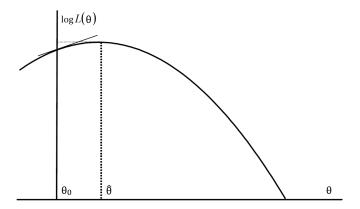
нулевое распределение:  $N\left(0,1\right)$ 



достигаемый уровень значимости:

$$p(Z_S) = \begin{cases} 1 - F_{N(0,1)}(Z_S), & H_1 : \theta > \theta_0, \\ F_{N(0,1)}(Z_S), & H_1 : \theta < \theta_0, \\ 2(1 - F_{N(0,1)}(|Z_S|)), & H_1 : \theta \neq \theta_0. \end{cases}$$

### Три критерия



- критерий Вальда использует информацию о правдоподобии только в  $\hat{\theta}_{MLE}$ , критерий меток только в  $\theta_0$ , критерий отношения правдоподобия в обеих точках
- все три критерия асимптотические; на конечных выборках хуже всего критерий Вальда

# Правдоподобие

$$X^{n} = (X_{1}, ..., X_{n}), X \sim Ber(p), T = \sum_{i=1}^{n} X_{i}.$$

ОМП для p:

$$\begin{split} L\left(p\right) &= p^T \left(1-p\right)^{(n-T)}, \\ \log L\left(p\right) &= T \ln p + (n-T) \ln \left(1-p\right), \\ \hat{p} &= \frac{T}{n}, \\ I\left(p\right) &= -\frac{\partial^2 \log L(p)}{\partial p^2} = \frac{n}{p\left(1-p\right)}, \\ \mathbb{D}\hat{p} &= \frac{\hat{p}\left(1-\hat{p}\right)}{n}, \\ S\left(p\right) &= \frac{T}{p} - \frac{n-T}{1-p} \end{split}$$

# Правдоподобие

$$LR = -2\log \frac{L(p_0)}{L(\hat{p})} \sim \chi_1^2$$

$$Z_W = \frac{\hat{p} - p_0}{\sqrt{1/I(\hat{p})}} = \frac{\hat{p} - p_0}{\sqrt{\frac{\hat{p}(1-\hat{p})}{n}}} \sim N(0, 1)$$

$$Z_S = \frac{S(p_0)}{\sqrt{I(p_0)}} = \frac{\hat{p} - p_0}{\sqrt{\frac{p_0(1-p_0)}{n}}} \sim N(0, 1)$$

## Z-критерий меток для доли

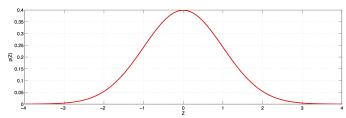
выборка: 
$$X^n = (X_1, \dots, X_n), X \sim Ber(p)$$

нулевая гипотеза:  $H_0: p = p_0$ 

альтернатива:  $H_1: p < \neq > p_0$ 

статистика:  $Z_S\left(X^n\right) = \frac{\hat{p}-p_0}{\sqrt{\frac{p_0(1-p_0)}{n}}}$ 

нулевое распределение: N(0,1)



# Биномиальный критерий

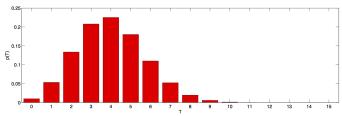
выборка: 
$$X^n = (X_1, \dots, X_n), X \sim Ber(p)$$

нулевая гипотеза:  $H_0: p = p_0$ 

альтернатива:

ьтернатива:  $H_1\colon p<\neq>p_0$  статистика:  $T\left(X^n\right)=\sum\limits_{i=1}^n X_i$ 

 $Bin(n, p_0)$ нулевое распределение:



достигаемый уровень значимости:

$$p\left(T\right) = \begin{cases} 1 - F_{Bin(n,p_0)}(T), & H_1 \colon p > p_0, \\ F_{Bin(n,p_0)}(T), & H_1 \colon p < p_0, \\ \text{через бета-распределение}, & H_1 \colon p \neq p_0. \end{cases}$$

Поскольку нулевое распределение дискретно, нельзя добиться, чтобы вероятность ошибки первого рода была равна в точности  $\alpha$ .

#### Примеры

Пример 1 (Королёв, задача 7.2.2): Бенджамин Спок, знаменитый педиатр и автор большого количества книг по воспитанию детей, был арестован за участие в антивоенной демонстрации в Бостоне. Его дело должен был рассматривать суд присяжных. Присяжные назначаются с помощью многоступенчатой процедуры, на очередном этапе которой было отобрано 300 человек. Однако среди них оказалось только 90 женщин. Адвокаты доктора Спока подали протест на предвзятость отбора.

 $H_0$ : процедура отбора была беспристрастной, женщины попадали в выборку с вероятностью 1/2.

 $H_1$ : предпочтение отдавалось кандидатам-мужчинам.

Критерий	p
Z-критерий меток	$2.3 \times 10^{-12}$
Z-критерий Вальда	$2.1 \times 10^{-12}$
Биномиальный	$1.6 \times 10^{-12}$

## Примеры

**Пример 2** (Кобзарь, задача 227): нормируемый уровень дефектных изделий в партии  $p_0=0.05$ . Среди 20 изделий партии проверка обнаружила 2 дефектных.

 $H_0$ : доля дефектных изделий в партии не выше нормы.

 $H_1$ : доля дефектных изделий в партии выше нормы.

**Обратите внимание**: если  $H_0$ :  $p=p_0$  проверяется против  $H_1$ :  $p>p_0$ , ничего не изменится от замены нулевой гипотезы на  $H_0$ :  $p\leq p_0$ .

 $100\,(1-lpha)$ % доверительный интервал Вальда:

Метод Пример 1 Пример 2 Вальда 
$$[0.2481, 0.3519]$$
  $[-0.0315, 0.2315]$ 

#### Недостатки:

- ullet доверительные пределы могут выходить за границы [0,1] (вообще, при  $\hat{p}\in(0,1)$  нежелательно даже  $C_L=0$  и  $C_U=1$ )
- ullet при  $\hat{p}=0$  и  $\hat{p}=1$  вырождается в точку
- ullet антиконсервативен накрывает p реже, чем в  $100\,(1-lpha)\%$  случаев

Более точный доверительный интервал Уилсона (основан на критерии меток):

$$\frac{T + z_{1-\frac{\alpha}{2}}/2}{n + z_{1-\frac{\alpha}{2}}} \pm \frac{z_{1-\frac{\alpha}{2}}\sqrt{n}}{n + z_{1-\frac{\alpha}{2}}^2} \sqrt{\hat{p}(1-\hat{p})} + \frac{z_{1-\frac{\alpha}{2}}^2}{4n}$$

Метод	Пример 1	Пример 2
Вальда	[0.2481, 0.3519]	[-0.0315, 0.2315]
Уилсона	[0.2509, 0.3541]	[0.0279, 0.3010]

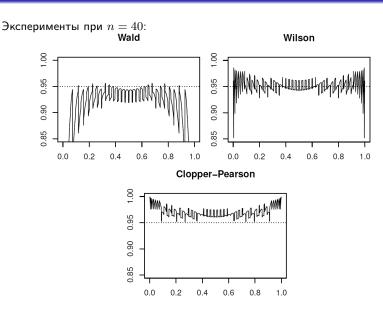
Доверительный интервал Клоппера-Пирсона (основан на биномиальном критерии) определяется квантилями бета-распределения.

Метод	Пример 1	Пример 2
Вальда	[0.2481, 0.3519]	[-0.0315, 0.2315]
Уилсона	[0.2509, 0.3541]	[0.0279, 0.3010]
пера-Пирсона	[0.2486, 0.3553]	[0.0123, 0.3170]

#### Особенности:

Клоп

- всегда точен уровень доверия никогда не ниже номинального
- почти всегда консервативен уровень доверия часто выше номинального



# Z-критерий для разности двух долей, независимые выборки

выборки: 
$$X_1^{n_1}=\left(X_{11},\ldots,X_{1n_1}\right),X_1\sim Ber\left(p_1\right)\ X_2^{n_2}=\left(X_{21},\ldots,X_{2n_2}\right),X_2\sim Ber\left(p_2\right)$$
 выборки независимы

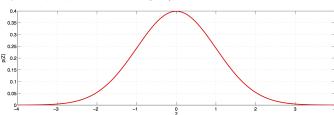
Выборка Исход	$X_1^{n_1}$	$X_2^{n_2}$
1	a	b
0	c	d
Σ	$n_1$	$n_2$

 $H_0: p_1 = p_2$ нулевая гипотеза:

> $H_1: p_1 < \neq > p_2$ альтернатива:

 $Z(X_1^{n_1}, X_2^{n_2}) = \frac{\hat{p}_1 - \hat{p}_2}{\sqrt{P(1-P)(\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2})}}$   $P = \frac{\hat{p}_1 n_1 + \hat{p}_2 n_2}{n_1 + n_2}, \ \hat{p}_1 = \frac{a}{n_1}, \ \hat{p}_2 = \frac{b}{n_2}$ статистика:

нулевое распределение:



Ольга Добролюбова, Юлиан Сердюк

ПСАД-2. Проверка параметрических гипотез.

# Z-критерий для разности двух долей, независимые выборки

**Пример** (Кобзарь, задача 226): в двух партиях объёмами  $n_1=100$  шт. и  $n_2=200$  шт. обнаружено соответственно  $t_1=3$  и  $t_2=5$  дефектных приборов. Необходимо проверить гипотезу о равенстве долей дефектных приборов в партиях.

Номер партии Наличие дефекта	1	2
Есть	a=3	b=5
Нет	c = 97	d = 195
Всего	$n_1 = 100$	$n_2 = 200$

 $H_0$ : доли дефектных изделий в партиях равны.

 $H_1$ : доли дефектных изделий в партиях различаются  $\Rightarrow p=0.8$ .  $H_1$ : доля дефектных изделий в первой партии выше  $\Rightarrow p=0.4$ .  $H_1$ : доля дефектных изделий в первой партии ниже  $\Rightarrow p=0.6$ .

#### Доверительный интервал для разности двух долей

Доверительный интервал Уилсона:

$$\begin{split} [C_L, C_U] &= [\hat{p}_1 - \hat{p}_2 - \delta, \hat{p}_1 - \hat{p}_2 + \varepsilon], \\ \delta &= z_{1 - \frac{\alpha}{2}} \sqrt{\frac{l_1 (1 - l_1)}{n_1} + \frac{u_2 (1 - u_2)}{n_2}}, \\ \varepsilon &= z_{1 - \frac{\alpha}{2}} \sqrt{\frac{u_1 (1 - u_1)}{n_1} + \frac{l_2 (1 - l_2)}{n_2}}, \end{split}$$

$$l_1,u_1$$
 — корни уравнения  $|x-\hat{p}_1|=z_{1-rac{lpha}{2}}\sqrt{rac{x(1-x)}{n_1}}$ ,  $l_2,u_2$  — корни уравнения  $|x-\hat{p}_2|=z_{1-rac{lpha}{2}}\sqrt{rac{x(1-x)}{n_2}}$ .

В примере 95% доверительный интервал — [-0.0331, 0.0616], минимальное значение  $\alpha$ , при котором интервал не содержит нуля — 0.8003.

# Z-критерий для разности двух долей, связанные выборки

выборки: 
$$X_1^n = (X_{11}, \dots, X_{1n})$$
 ,  $X_1 \sim Ber\left(p_1\right)$   $X_2^n = (X_{21}, \dots, X_{2n})$  ,  $X_2 \sim Ber\left(p_2\right)$  выборки связанные

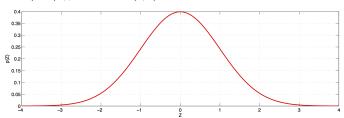
$X_1^n$	1	0
1	e	f
0	g	h

нулевая гипотеза:  $H_0$ :  $p_1 = p_2$ 

альтернатива:  $H_1: p_1 < \neq > p_2$ 

статистика:  $Z\left(X_1^n,X_2^n\right)=rac{\hat{p}_1-\hat{p}_2}{\sqrt{rac{f+g}{-2}-rac{(f-g)^2}{n^3}}}=rac{f-g}{\sqrt{f+g-rac{(f-g)^2}{n}}}$ 

нулевое распределение: N(0,1)



### Z-критерий для разности двух долей, связанные выборки

**Пример** (Agresti, табл. 10.1): из опрошенных 1600 граждан Великобритании, имеющих право голоса, 944 высказали одобрение деятельности премьер-министра. Через 6 месяцев эти же люди были опрошены снова, на этот раз одобрение высказали только 880 опрошенных.

	+	-	Σ
+	e = 794	f = 150	944
-	g = 86	h = 570	656
Σ	880	720	1600

 $H_0$ : рейтинг премьер-министра не изменился.

 $H_1$ : рейтинг премьер-министра изменился  $\Rightarrow p = 2.8 \times 10^{-5}$ .  $H_1$ : рейтинг премьер-министра снизился  $\Rightarrow p = 1.4 \times 10^{-5}$ .  $H_1$ : рейтинг премьер-министра повысился  $\Rightarrow p = 0.99999$ .

# Z-критерий для разности двух долей, связанные выборки

Без учёта информации о связи между выборками:

Опрос Результат	I	II
+	a = 944	b = 880
-	c = 656	d = 720
Σ	$n_1 = 1600$	$n_2 = 1600$

 $H_0$ : рейтинг премьер-министра не изменился.

 $H_1$ : рейтинг премьер-министра изменился  $\Rightarrow p = 0.0222$ .  $H_1$ : рейтинг премьер-министра снизился  $\Rightarrow p = 0.0112$ .

 $H_1$ : рейтинг премьер-министра повысился  $\Rightarrow p = 0.9889$ .

## Доверительный интервал для разности двух долей

Доверительный интервал Уилсона:

$$[C_L,C_U]=[\hat{p}_1-\hat{p}_2-\delta,\hat{p}_1-\hat{p}_2+arepsilon],$$
  $\delta=\sqrt{dl_1^2-2\hat{\phi}dl_1du_2+du_2^2},$   $arepsilon=\sqrt{du_1^2-2\hat{\phi}du_1dl_2+dl_2^2},$   $\hat{\phi}=egin{cases} rac{eh-fg}{(e+f)(g+h)(e+h)(f+h)}, & ext{если знаменатель не равен нулю,} \ 0, & ext{иначе}; \ dl_1=\hat{p}_1-l_1, & ext{d}u_1=u_1-\hat{p}_1, & ext{d}l_2=\hat{p}_2-l_2, & ext{d}u_2=u_2-\hat{p}_2, \end{cases}$ 

$$l_1,u_1$$
 — корни уравнения  $|x-\hat{p}_1|=z_{1-rac{lpha}{2}}\sqrt{rac{x(1-x)}{n}}$ ,  $l_2,u_2$  — корни уравнения  $|x-\hat{p}_2|=z_{1-rac{lpha}{2}}\sqrt{rac{x(1-x)}{n}}$ .

В примере 95% доверительный интервал — [2.14, 5.90]%, минимальное значение  $\alpha$ , при котором интервал не содержит нуля —  $3.1 \times 10^{-5}$ .

#### Критерии нормальности:

- Харке-Бера (Jarque–Bera) Кобзарь, 3.2.2.16
- Шапиро-Уилка (Shapiro-Wilk) Кобзарь, 3.2.2.1
- хи-квадрат (chi-square) Кобзарь, 3.1.1.1, 3.2.1.1
- согласия (goodness-of-fit), основанные на эмпирической функции распределения Кобзарь, 3.1.2, 3.2.1.2

#### Для нормальных распределений:

- Z-критерии (Z-tests) Kanji, №№ 1, 2, 3
- t-критерии Стьюдента (t-tests) Kanji, №№ 7, 8, 9
- критерий хи-квадрат (chi-square test) Kanji, №15
- критерий Фишера (F-test) Kanji, №16

Критерии, основанные на правдоподобии: Bilder, раздел B.5

#### Для распределения Бернулли:

- всё про одновыборочную задачу Agresti, 1.3, 1.4
- Z-критерии (Z-tests) Kanji, №№ 4, 5
- точный критерий (exact binomial test) McDonald, http://www.biostathandbook.com/exactgof.html
- доверительные интервалы Уилсона (score confidence intervals) Newcombe, 1998a, 1998b, 1998c

Agresti A. Categorical Data Analysis, 2013.

Bilder C.R., Loughin T.M. Analysis of Categorical Data with R, 2013.

Kanji G.K. 100 statistical tests, 2006.

McDonald J.H. Handbook of Biological Statistics, 2008.

Newcombe R.G. (1998). Two-sided confidence intervals for the single proportion: comparison of seven methods. Statistics in Medicine, 17, 857–872.

Newcombe R.G. (1998). Interval estimation for the difference between independent proportions: comparison of eleven methods. Statistics in Medicine, 17, 873–890.

Newcombe R.G. (1998). Improved confidence intervals for the difference between binomial proportions based on paired data. Statistics in Medicine, 17, 2635–2650.

## Литература

Кобзарь А.И. Прикладная математическая статистика, 2006.

Королёв В.Ю. Теория вероятностей и математическая статистика, 2008.

NIST/SEMATECH. e-Handbook of Statistical Methods.

http://www.itl.nist.gov/div898/handbook/