

# Методы сравнения средних

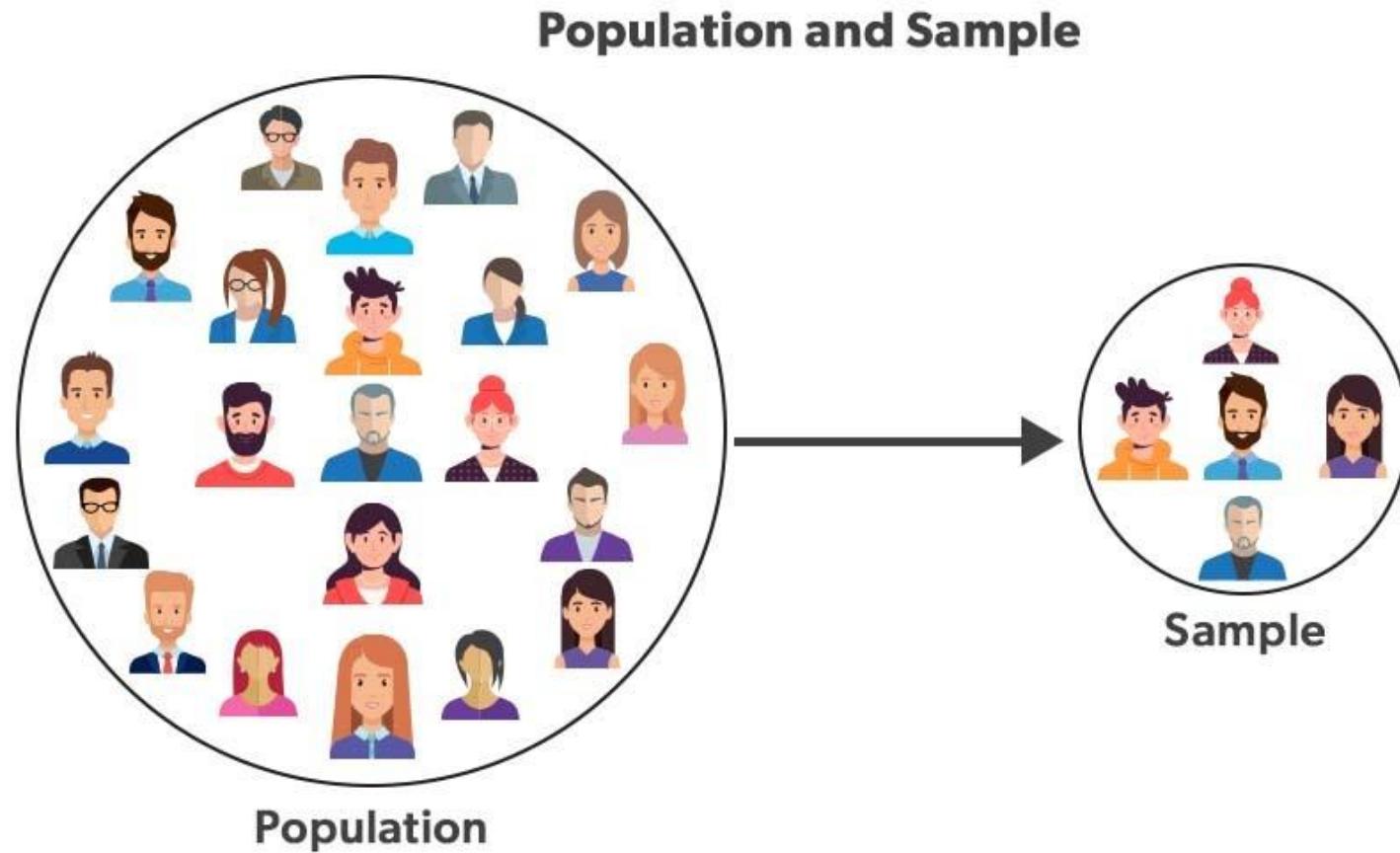
# Статистика

**Описательная статистика –**  
описание, обобщение и  
систематизация  
имеющихся данных в  
графиках и таблицах (без  
выводов о генеральной  
совокупности)

**Статистический вывод –**  
обобщение данных  
выборки, чтобы сделать  
выводы о генеральной  
совокупности, параметры  
которой неизвестны

# Основные понятия статистики

Выборка и генеральная совокупность



# Гипотезы

**Гипотеза** – утверждение о мире, которое может быть принято или опровергнуто в ходе исследования.

**Экспериментальная гипотеза** – гипотеза, которая будет принята или отклонена на основе анализа доказательств, подтверждающих или опровергающих её.

# Экспериментальные гипотезы

- **Нулевая гипотеза ( $H_0$ ):** группы не различаются; переменные не связаны между собой; все обнаруженные различия случаины
- **Альтернативная гипотеза ( $H_1$ ):** группы различаются; связь между переменными существует; различия не случаины

В результате тестирования гипотез мы:

Отклоняем  $H_0$  в пользу  $H_1$ ; принимаем гипотезу  $H_1$

Отклоняем  $H_1$  и не отвергаем  $H_0$  (!)

# Асимметрия статистического вывода

Статистический вывод – это импликация:

- 1) Если значение статистики больше критерия, то  $H_0$  отклоняется
- 2) Если значение статистики НЕ больше критерия, то что?

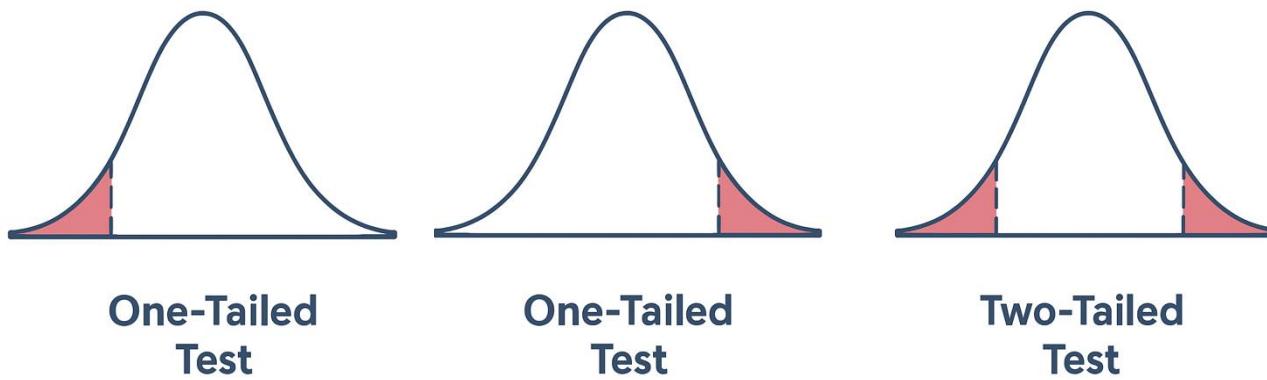
# Асимметрия статистического вывода

Статистический вывод – это импликация:

- 1) Если значение статистики больше критерия, то  $H_0$  отклоняется
- 2) Если значение статистики НЕ больше критерия, то нет оснований отклонить  $H_0$ , но оснований принять  $H_0$  тоже нет!

# Экспериментальные гипотезы

Гипотеза может быть односторонней (например,  $H_1: M_1 > M_2$ ) или двусторонней ( $H_1: M_1 \neq M_2$ ).



# Уровень значимости ( $\alpha$ ) и p-value

- **P-value** – показатель того, насколько мы уверены в полученном результате; «какова вероятность того, что полученный результат – случайность?»
- Чем меньше p-value, тем больше мы уверены, но **p-value ничего не говорит о силе связи / величине различий / etc.**

# Уровень значимости ( $\alpha$ ) и p-value

- Уровень значимости ( $\alpha$ , level of significance) – порог, относительно которого мы считаем результаты неслучайными.

Если  $p\text{-value} < \alpha$ , то мы считаем результаты значимыми

# Уровень значимости ( $\alpha$ ) и p-value

- **Уровень значимости ( $\alpha$ , level of significance)** – порог, относительно которого мы считаем результаты неслучайными.

Если  $p\text{-value} < \alpha$ , то мы считаем результаты значимыми

В зависимости от того, насколько высока цена ошибки (насколько опасно ошибиться), мы можем повышать или понижать порог значимости. Конвенциально, используется порог:  $\alpha = 0.05$ . То есть значимыми считаются результаты при  $p\text{-value} < 0.05$ .

# Уровень значимости ( $\alpha$ ) и p-value

$\alpha$	p-value	Значимо?
0.05	0.034	
0.01	0.028	
0.001	0.000577	
0.1	0.002	
0.05	0.048	
0.05	0.05	

# Уровень значимости ( $\alpha$ ) и p-value

$\alpha$	p-value	Значимо?	На каком уровне значимо?
0.05	0.034	Да	
0.01	0.028	Нет	
0.001	0.000577	Да	
0.1	0.002	Да	
0.01	0.048	Нет	
0.05	0.05	Нет	

# Нормальное распределение

# Нормальное распределение

**Распределение** – это связь между значением величины и вероятностью того, что величина примет это значение.

**Нормальное распределение** – это особый тип распределения, при котором большинство значений сосредоточено около среднего

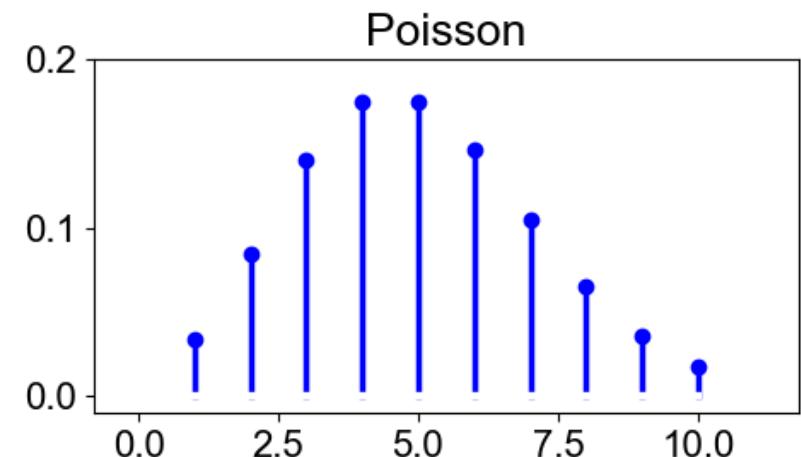
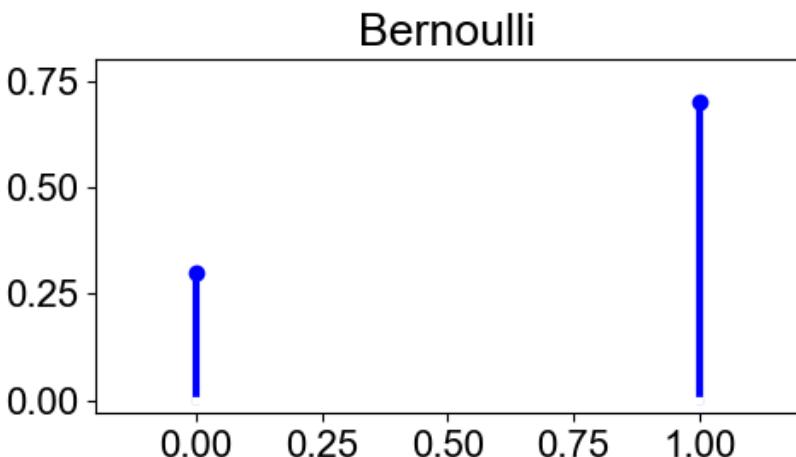
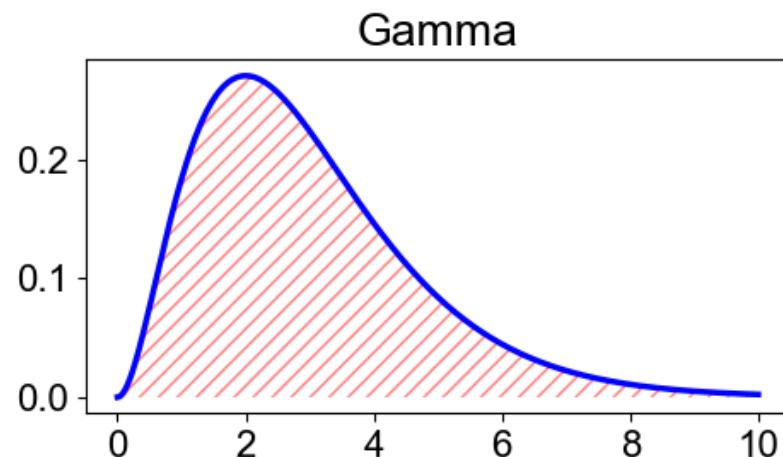
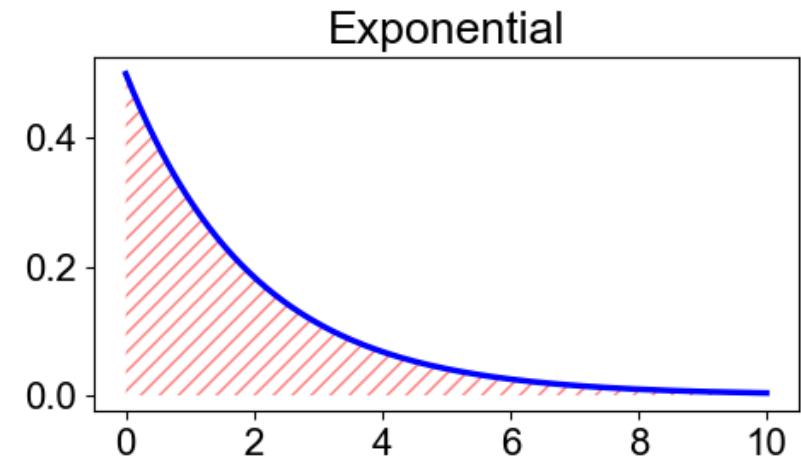
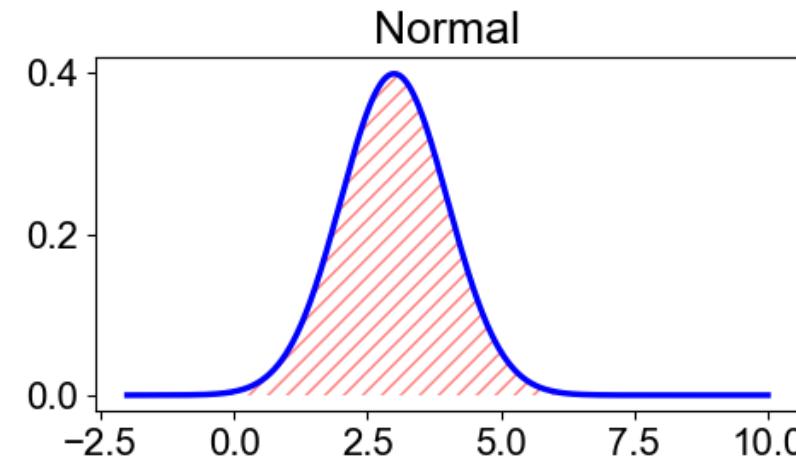
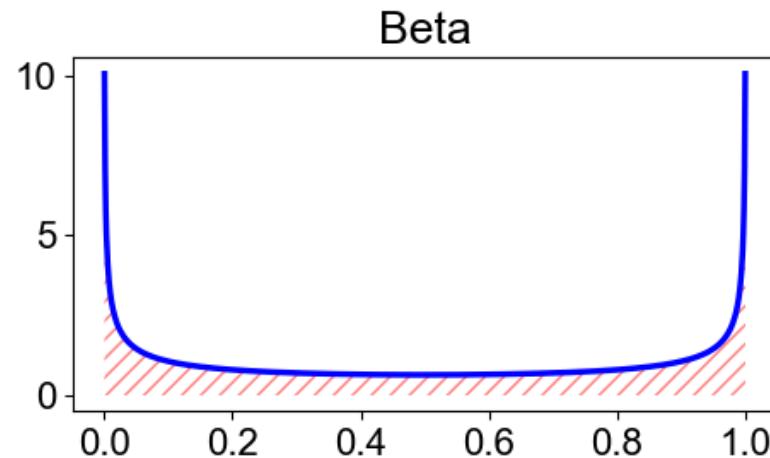


# Нормальное распределение

Параметры нормального распределения: среднее и стандартное отклонение

$$f(x) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2}\left(\frac{x-\mu}{\sigma}\right)^2}$$

# Другие распределения

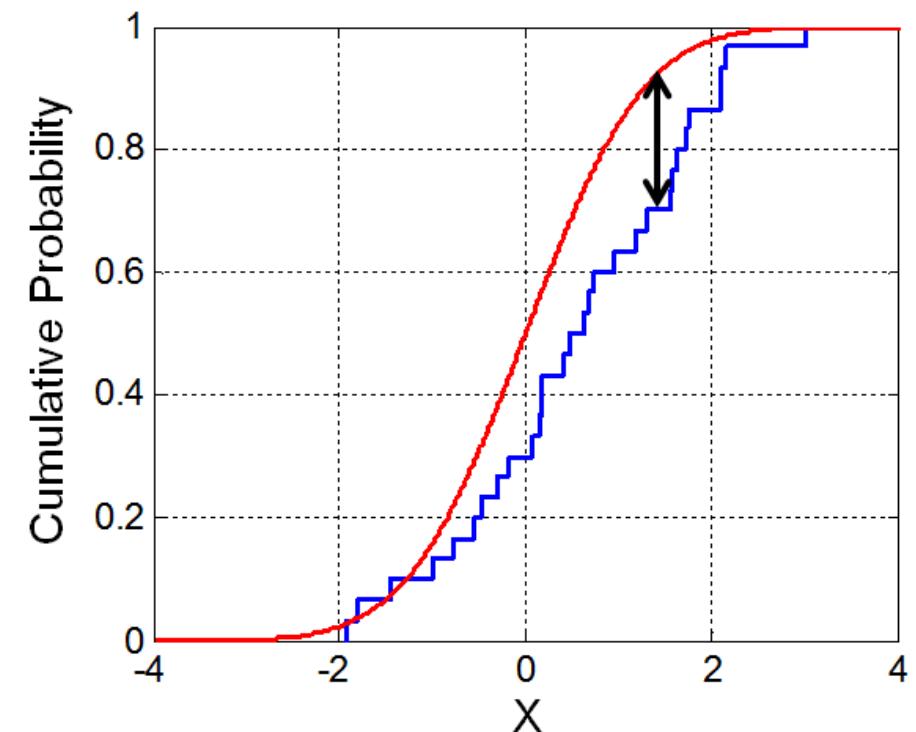


# Проверка распределения на нормальность

Тесты Колмогорова-Смирнова и Шапиро-Уилка позволяют оценить то, насколько эмпирическое распределение отличается от нормального:

**H0:** эмпирическое распределение не отличается от нормального

**H1:** распределение переменной отличается от нормального



# Проверка распределения на нормальность

**Тест Колмогорова-Смирнова** используется, когда выборка относительно большая ( $> 50$  наблюдений).

**Тест Шапиро-Уилка** используется, когда выборка относительно небольшая ( $< 50$  наблюдений).

```
> shapiro.test(data)
Shapiro-Wilk normality test
data: data
W = 0.9889, p-value = 0.5768
> |
```

```
> x = rnorm(50)
> ks.test(x, "pnorm")
One-sample Kolmogorov-Smirnov test
data: x
D = 0.1698, p-value = 0.0994
alternative hypothesis: two-sided
```

# Сравнение средних

Распределение  
нормальное?

Да

Нет

Данные можно аппроксимировать нормальным  
распределением → используем  
**параметрические** тесты

Данные нельзя аппроксимировать нормальным  
распределением → используем  
**непараметрические** тесты

Сколько групп участвует в  
сравнении?

$\leq 2$

$> 2$

Выборки связаны?

Нет

ANOVA

Independent  
samples t-test

Dependent  
samples t-test

Сколько групп участвует в  
сравнении?

$\leq 2$

$> 2$

Выборки связаны?

Нет

Kruskal-Wallis

Mann-Whitney

Wilcoxon

Распределение  
нормальное?

Да

Данные можно аппроксимировать нормальным  
распределением → используем  
**параметрические** тесты

Сколько групп участвует в  
сравнении?

$\leq 2$

$> 2$

Выборки связаны?

Нет

ANOVA

Independent  
samples t-test

Да

Нет

Данные нельзя аппроксимировать нормальным  
распределением → используем  
**непараметрические** тесты

Сколько групп участвует в  
сравнении?

$\leq 2$

$> 2$

Выборки связаны?

Нет

Kruskal-Wallis

Mann-Whitney

Wilcoxon

# Тест Стьюдента (t-тест)

Позволяет проверить гипотезу о равенстве средних значений в двух выборках.

## Требования к данным:

- 1) Числовая переменная
- 2) Распределение не отличается от нормального

$H_0$ : Распределение средних в двух группах не отличается

$H_1$ : Средние в группах различны

# \*Почему важна нормальность?\*

$$t = \frac{\bar{X}_1 - \bar{X}_2}{\sqrt{\frac{s_1^2}{n_1} + \frac{s_2^2}{n_2}}}$$

Mean of the sample 1      Mean of the sample 2

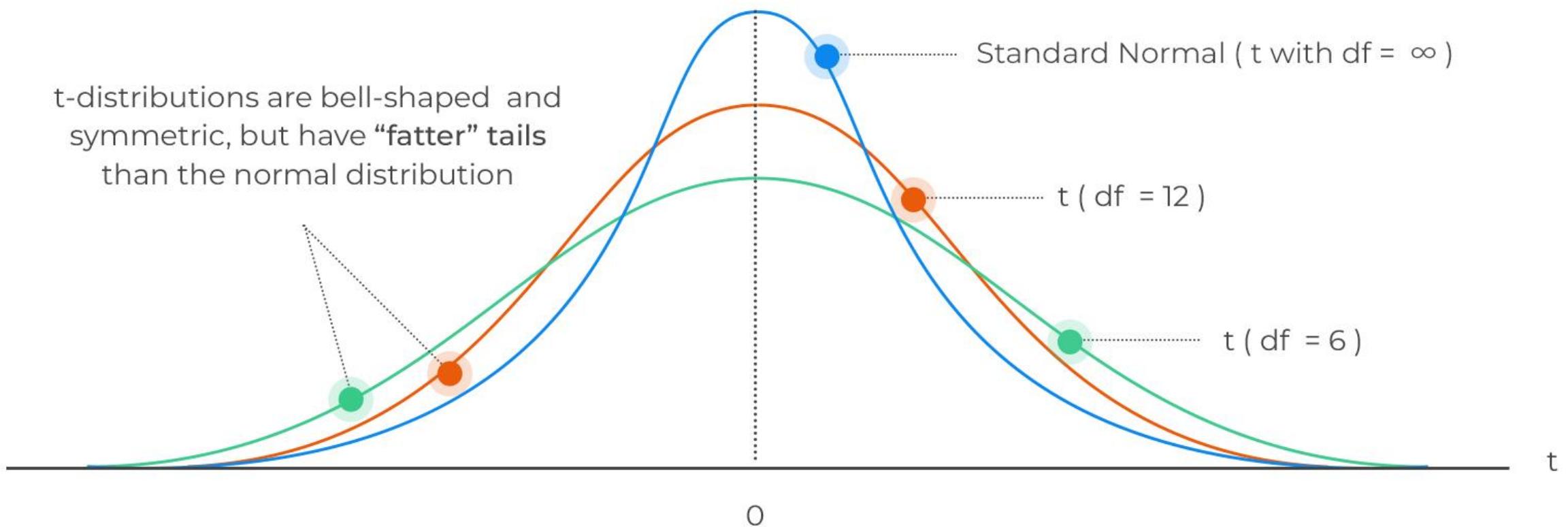
Standard deviation sample 1 and 2

Number of cases sample 1 and 2



# Student's t Distribution vs Normal Distribution

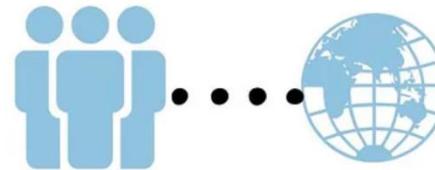
t-distributions are bell-shaped and symmetric, but have “fatter” tails than the normal distribution



# Тест Стьюдента (t-тест)

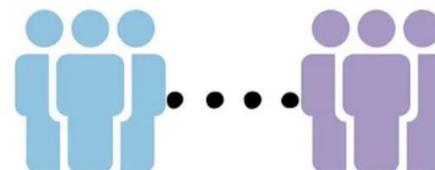
## Types of T-test

One sample  
t-test



Is there a difference  
between a group and  
the population?

Independent samples  
t-test



Is there a difference  
between two groups?

Paired sample  
t-test



Is there a difference in  
a group between two  
points in time?

# t-test

**t-тест для независимых выборок** используется для сравнения средних в двух независимых(!) группах.

**H0:** Среднее по переменной не отличается между группами

**H1:** Среднее по переменной отличается между группами

*Пример:* средний рост парней и девушек различается.

# t-test

**t-тест для зависимых выборок** используется для сравнения средних, посчитанных на одной группе в разные моменты времени.

**H<sub>0</sub>:** Среднее по переменной не отличается между двумя моментами времени

**H<sub>1</sub>:** Среднее по переменной отличается между двумя моментами времени

Пример: результаты выполнения заданий по анализу данных до и после подготовки.

# t-test

**Одновыборочный т-тест** используется для сравнения среднего в выборке с некоторым априори заданным средним (например, средним в генеральной совокупности)

**H<sub>0</sub>**: Среднее по выборке не отличается от заданного значения

**H<sub>1</sub>**: Среднее по выборке отличается от заданного значения

*Пример:* средний рост студентов ФиКЛ отличается от 175 см.

# Однофакторный дисперсионный анализ (1-way ANOVA)

ANOVA используется для сравнения средних, если групп более двух.

**H0:** Средние в группах не различаются

**H1:** Средние в группах различаются

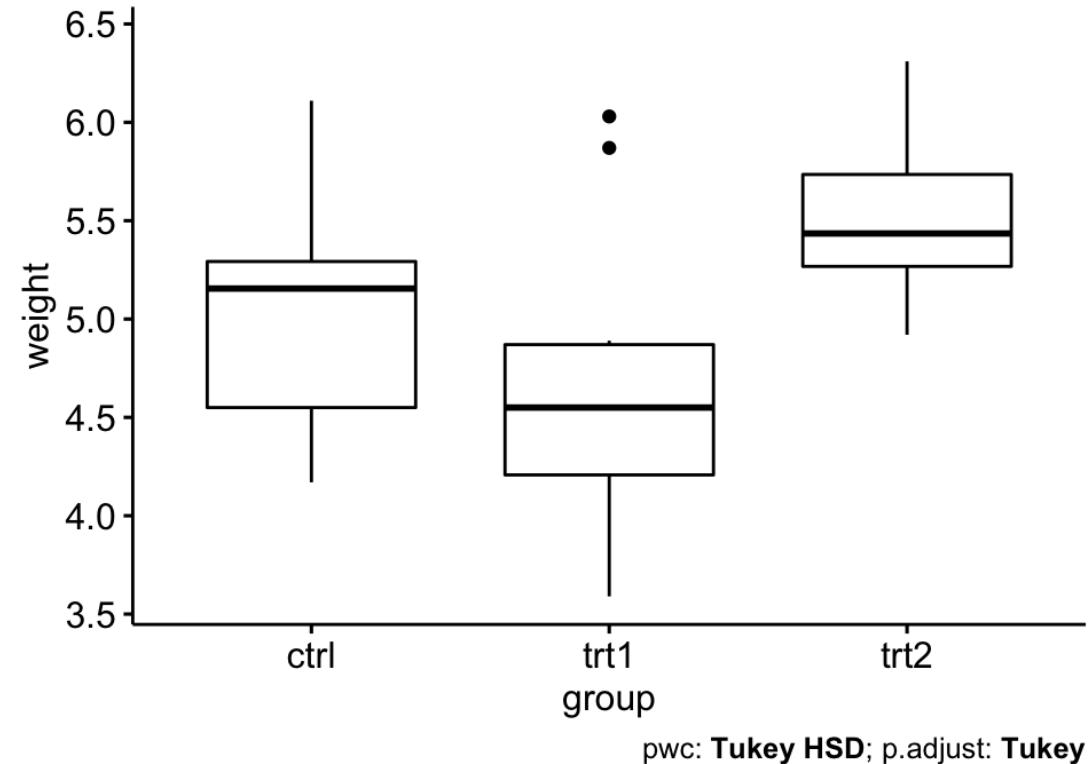
Если ANOVA показывает, что есть различия между группами, мы проводим post-hoc тесты, где попарно сравниваем все группы, чтобы найти те группы, между которыми существует значимое различие

# Допущения ANOVA

1. Нормальность распределения остатков
2. Гомогенность дисперсий (Levene's test)
3. ~одинаковое количество наблюдений в каждой группе

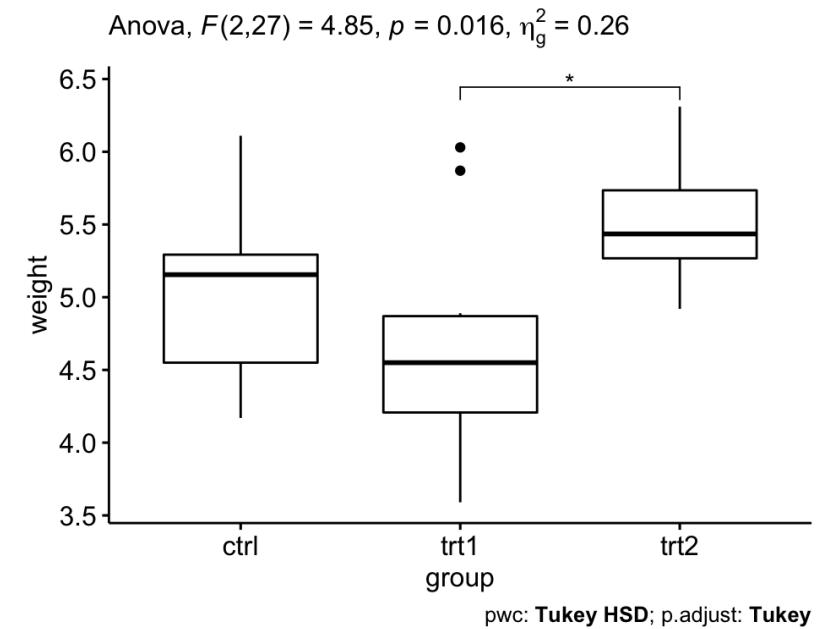
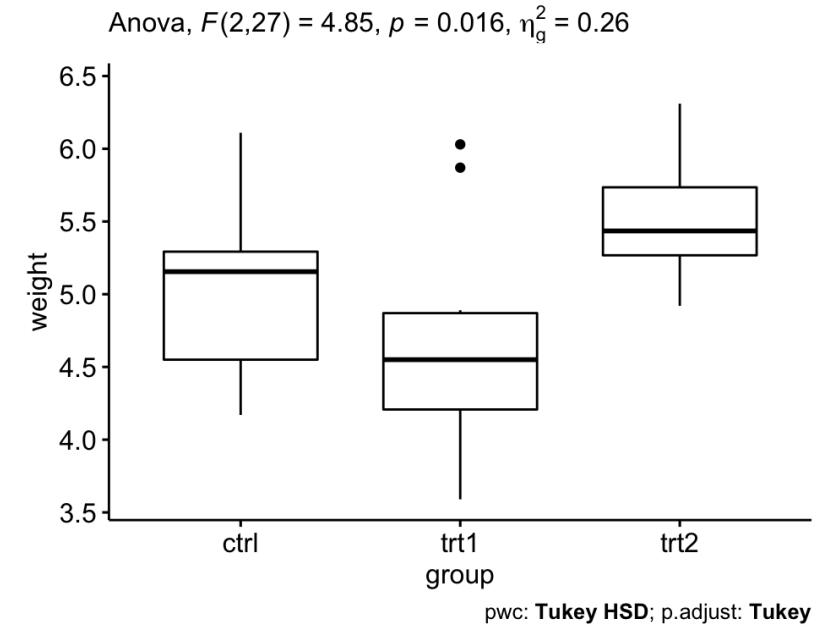
# ANOVA pipeline

- 1) Проверяем допущения
- 2) Проводим тест ANOVA
- 3) Если статистика теста значима, проводим попарные сравнения, чтобы понять, между какими группами есть различия



# ANOVA pipeline

- 1) Проверяем допущения
- 2) Проводим тест ANOVA
- 3) Если статистика теста значима, проводим попарные сравнения, чтобы понять, между какими группами есть различия
- 4) Интерпретируем результаты



```
# Run ANOVA  
anova_model <- aov(Score ~ Group, data = data)  
  
# Check ANOVA Results  
summary(anova_model)
```

Output:

	Df	Sum Sq	Mean Sq	F value	Pr(>F)						
Group	2	968.9	484.4	19.1	6.77e-06 ***						
Residuals	27	684.7	25.4								
---											
Signif. codes:	0	'***'	0.001	'**'	0.01	'*'	0.05	'. '	0.1	' '	1

```
# Run Tukey's HSD Test  
tukey_test <- TukeyHSD(anova_model)  
  
# View Results  
print(tukey_test)
```

Output:

Tukey multiple comparisons of means  
95% family-wise confidence level

Fit: aov(formula = Score ~ Group, data = data)

\$Group	diff	lwr	upr	p adj
B-A	5.670882	0.08719096	11.25457	0.0459886
C-A	13.844931	8.26123959	19.42862	0.0000042
C-B	8.174049	2.59035750	13.75774	0.0032446

Распределение  
нормальное?

Да

Данные можно аппроксимировать нормальным  
распределением → используем  
**параметрические тесты**

Сколько групп участвует в  
сравнении?

$\leq 2$

$> 2$

Выборки связаны?

Нет

Independent  
samples t-test

ANOVA

Dependent  
samples t-test

Нет

Данные нельзя аппроксимировать нормальным  
распределением → используем  
**непараметрические тесты**

Сколько групп участвует в  
сравнении?

$\leq 2$

$> 2$

Выборки связаны?

Нет

Mann-Whitney

Kruskal-Wallis

Нет

Wilcoxon

# Mann-Whitney U-test

Непараметрический аналог t-теста для независимых(!) выборок. Используется, если распределение переменной отлично от нормального

# Wilcoxon signed-rank test

Непараметрический аналог t-теста для зависимых выборок.  
Используется, если распределение переменной отлично от нормального

# Kruskal-Wallis test

Непараметрический аналог ANOVA. Используется, если распределение переменной отлично от нормального

**Параметрический тест**

Независимые выборки

`t_test(..., paired = FALSE)`

Зависимые выборки

`t_test(..., paired = TRUE)`**Непараметрический тест**

Независимые выборки

`wilcox_test(..., paired=FALSE)`

Зависимые выборки

`wilcox_test(..., paired=TRUE)`**Если выборок >2**

Независимые выборки

`anova_test(...)`

Зависимые выборки

`anova_test(.., wid=ID)`

Независимые выборки

`kruskal_test(...)`

Зависимые выборки

`friedman_test(...)`

# Задания на семинаре

датасет **parkinsons\_disease\_data.csv**

Проверьте следующие гипотезы:

1. Различается ли ИМК у курящих и некурящих людей?
2. Связана ли депрессия с результатами теста MoCA?
3. Связано ли наличие речевых нарушений у пациента с паркинсонизмом?