

---

# Доверительные интервалы

---

**Миленькин Александр**  
Биоинформатик в Insilico Medicine





# Александр Миленькин

Биоинформатик в Insilico Medicine

---

## О спикере:

- Преподаю в Нетологии
- Активно участвую в соревнованиях по Data Science.
- Окончил МФТИ в 2019 году

---

Аккаунты в соц.сетях



@Aleron75infskin



---

# План урока

1

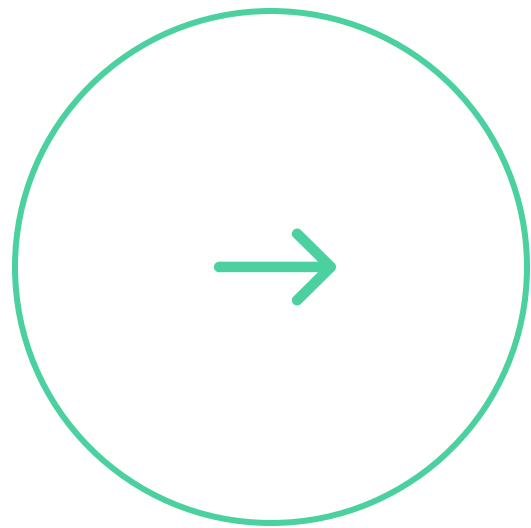
Доверительные интервалы

2

Статистическая проверка гипотез  
для несвязанных выборок

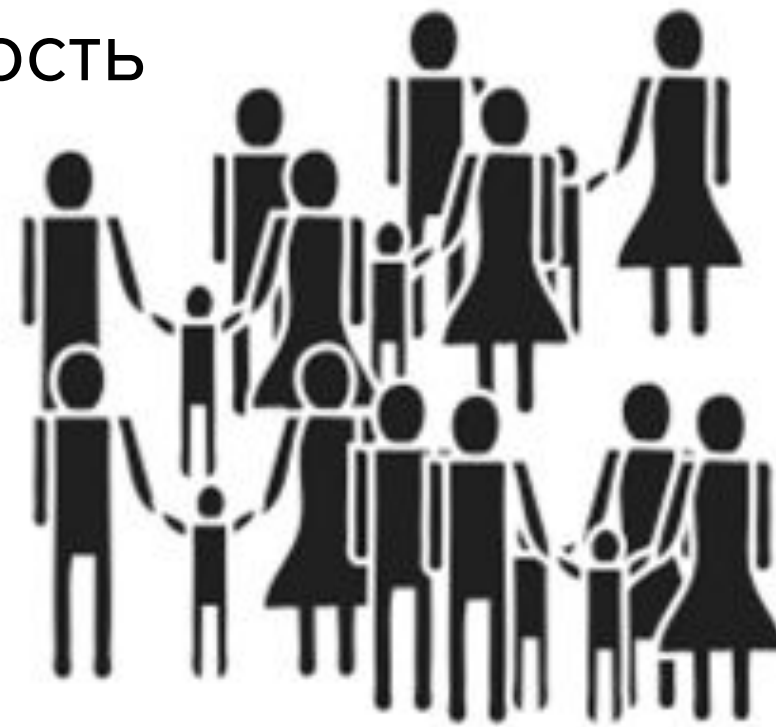


# Точечная оценка

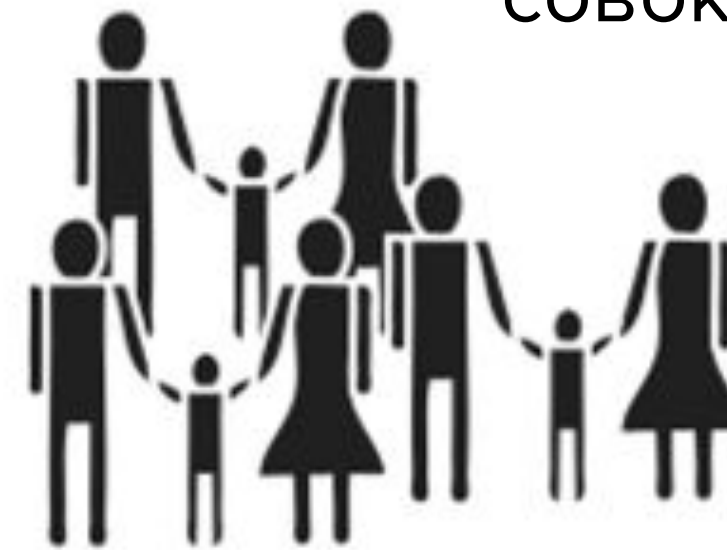


**Пример:** Мы провели опрос/голосование с целью выявить потенциального кандидата в президенты какой-либо страны. Опрос 1000 человек показал, что за этого кандидата проголосовало 362 человек - это 36,2%. Это лишь показатель по малой выборке по сравнению со всей страной. Поэтому такая оценка может не все говорить о реальной картине. Что в таком случае делать?!

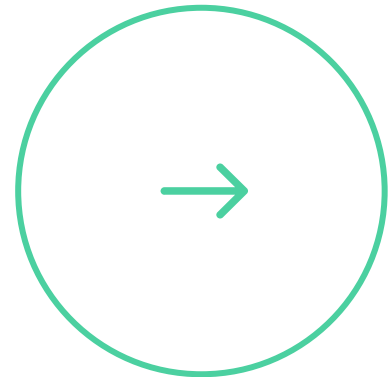
Генеральная  
совокупность



Выборочная  
совокупность

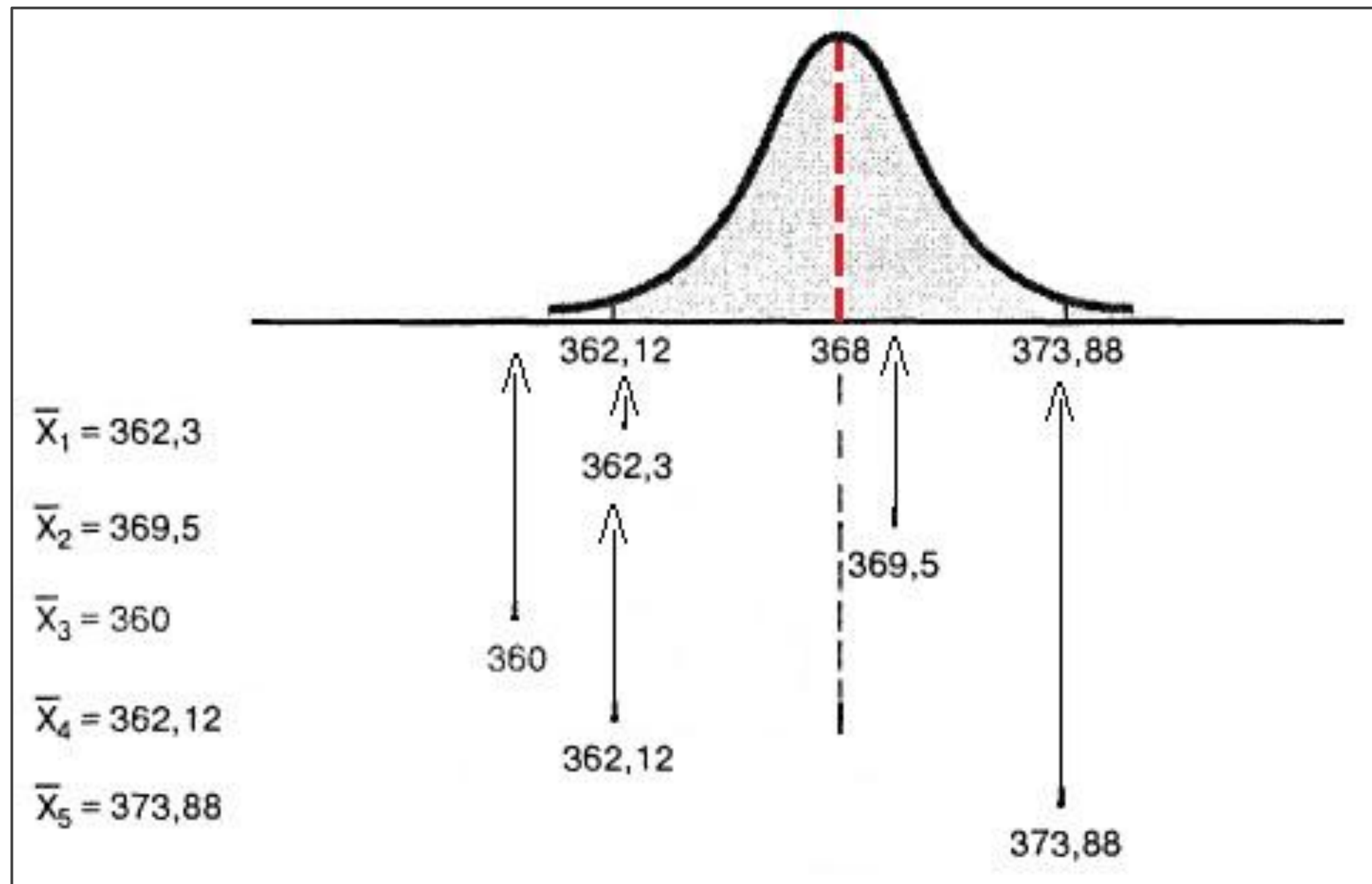


# Точечная оценка

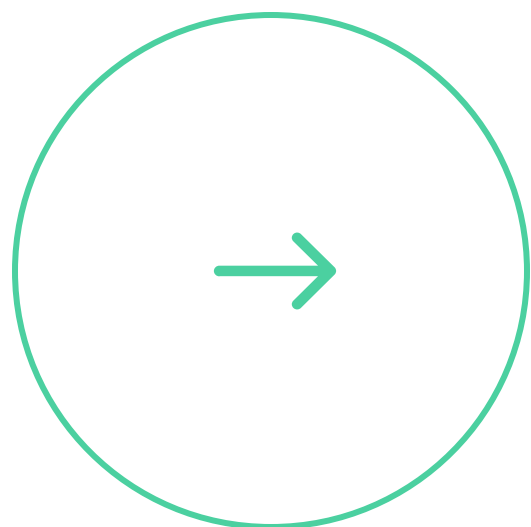


Точечной оценкой называется число, которое используют для оценки параметра ГС (среднего).

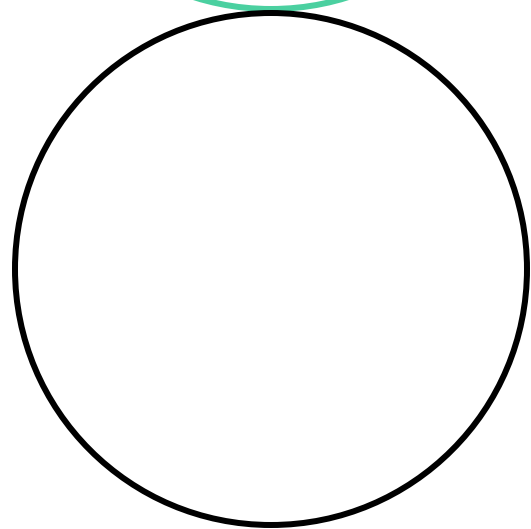
Но ТО не так информативно, как ДИ!!!!



# Что такое доверительный интервал?



**Цель:** научиться оценивать параметры не просто числом, а целым интервалом, который покрывает возможные значения параметра с заданной вероятностью



Было бы намного лучше знать не просто оценку 36.2% , а интервал, в котором с большей вероятностью будет находиться реальный процент сторонников нашего президента.  
Скажем, с вероятностью 95% доля сторонников президента лежит в интервале от 35.6% до 36.8%

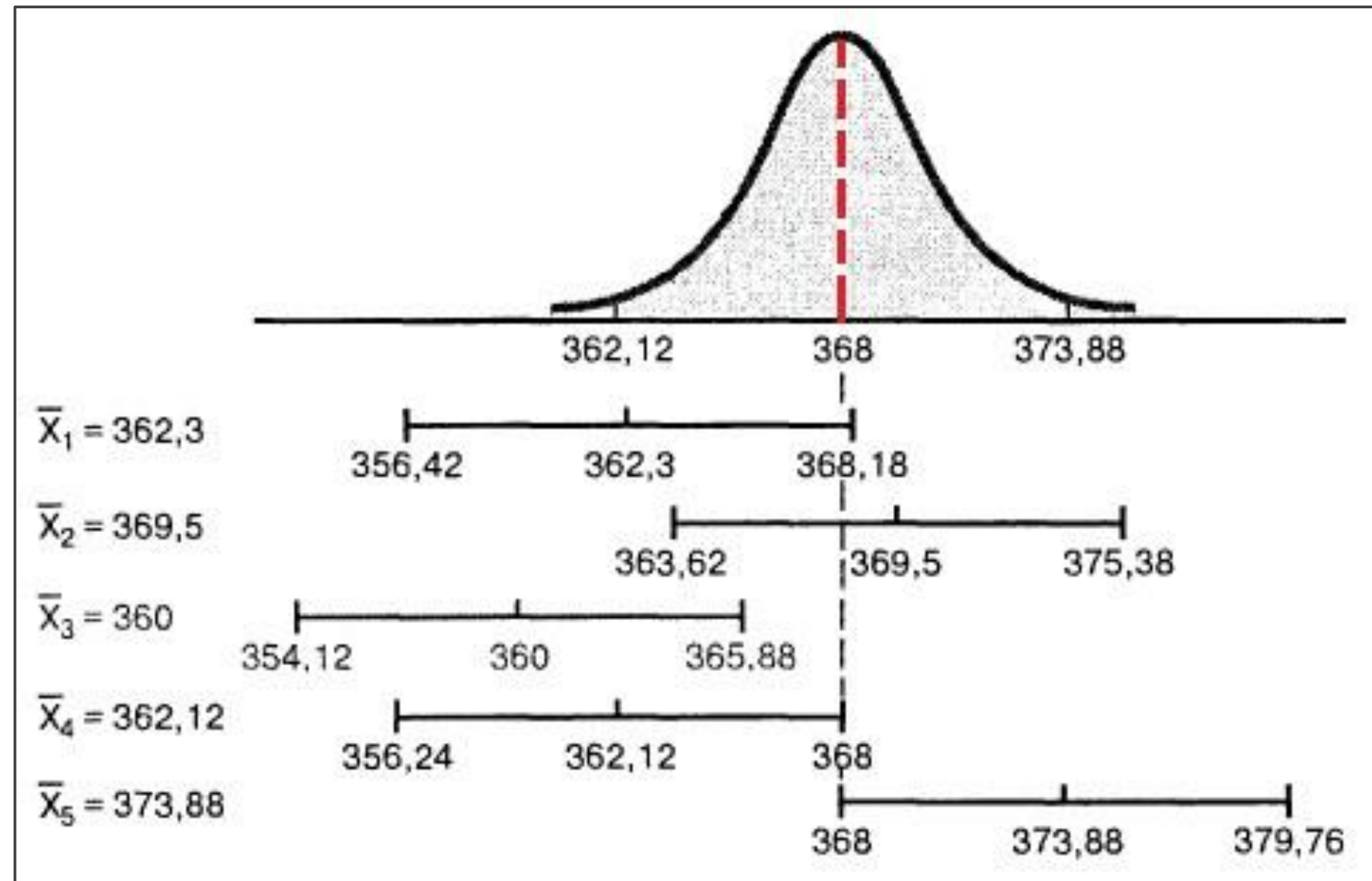


# Точечная оценка VS доверительный интервал

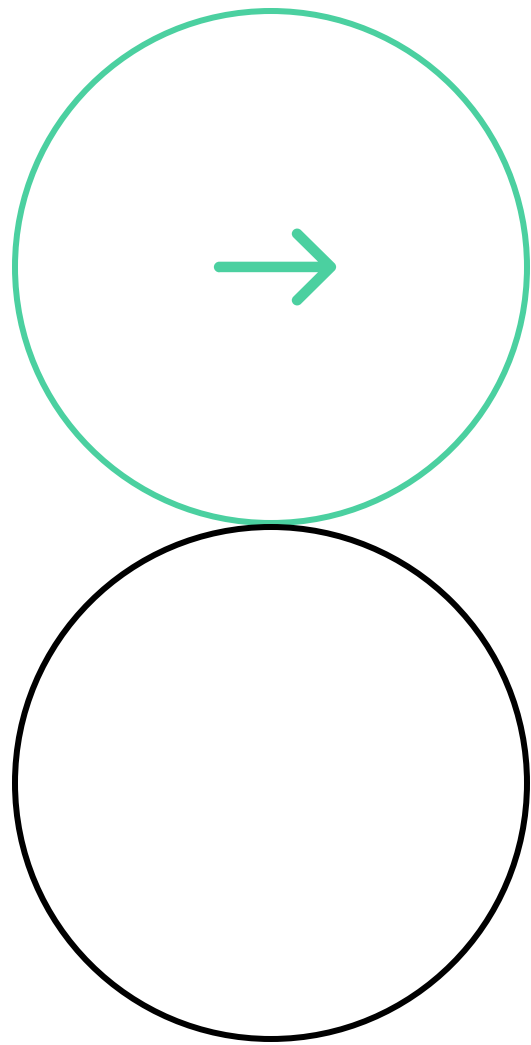


**Доверительный интервал** - это интервал, который с заданной вероятностью накрывает оцениваемый нами параметр ГС.

Заметим, что **ДИ** для разных выборок одной и той же ГС могут отличаться!!!!

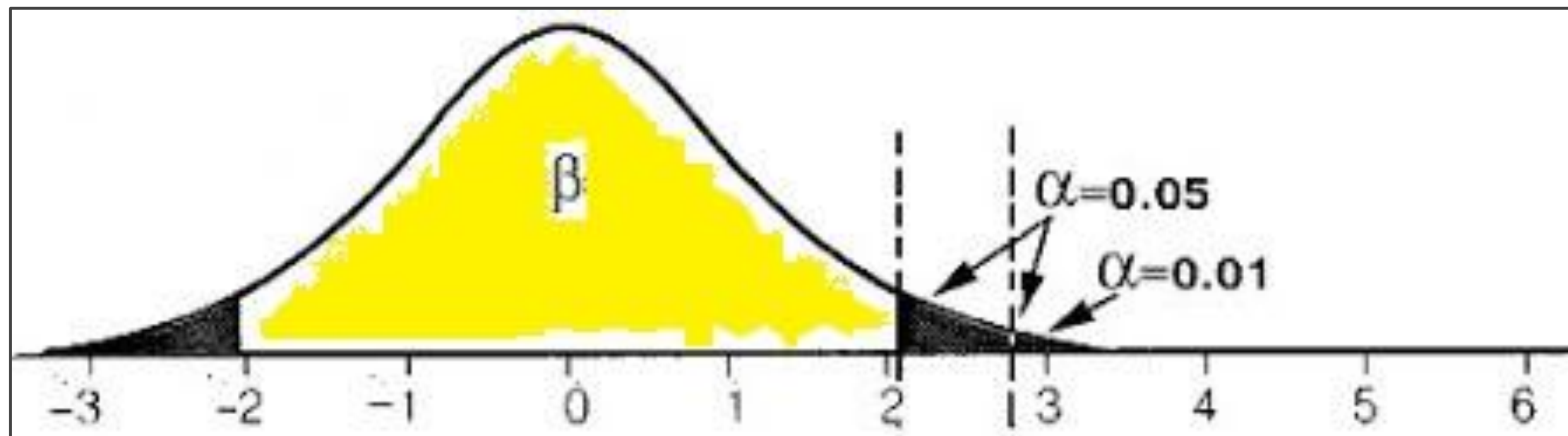


# Уровень значимости и уровень доверия



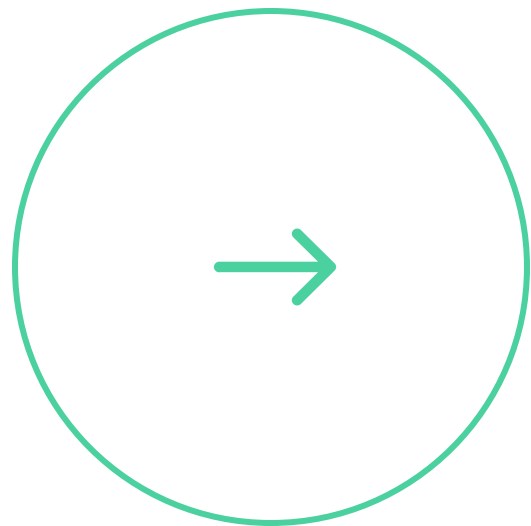
**Уровень значимости  $\alpha$**  - это вероятность, с которой значение параметра не попадает в доверительный интервал.  
**Уровень доверия  $\beta = 1 - \alpha$**  - это вероятность того, что доверительный интервал накрывает значение параметра

Уровень значимости 0.01 и 0.05 соответствуют уровням доверия 0.99 и 0.95 соответственно. Величины могут выражаться в процентах т.е есть уровень доверия 0.99 и 99% - это одно и то же.

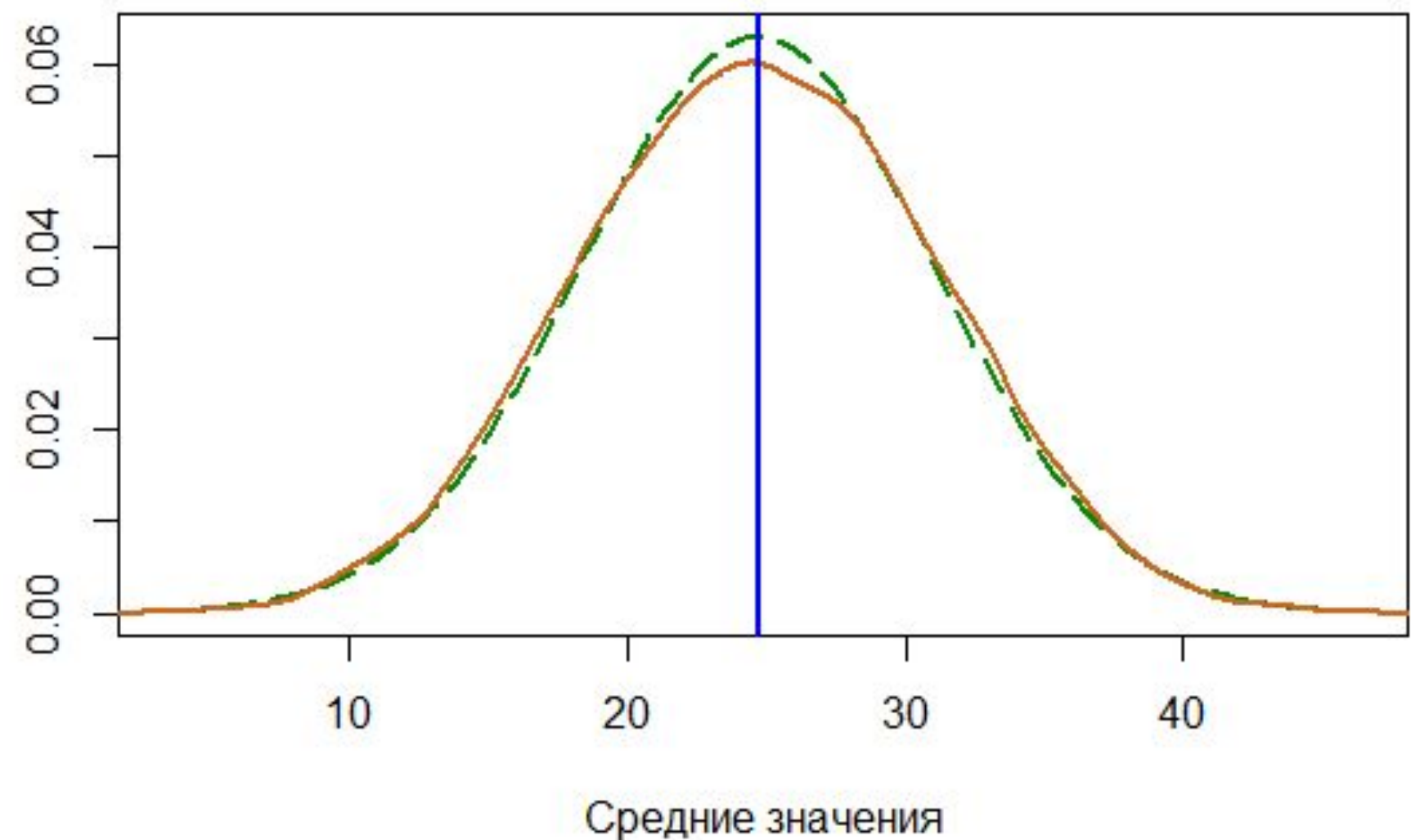




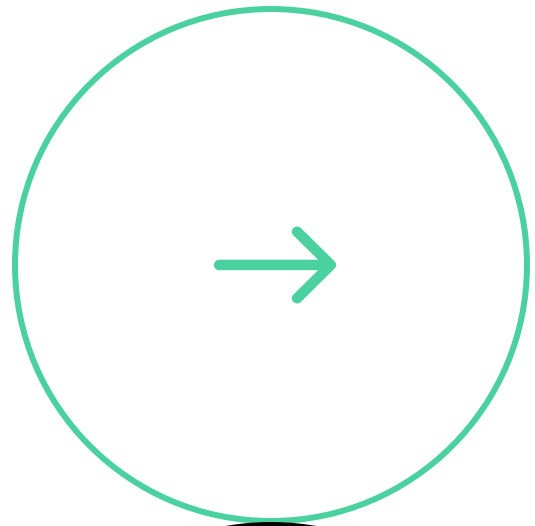
# Условия для построения доверительного интервала



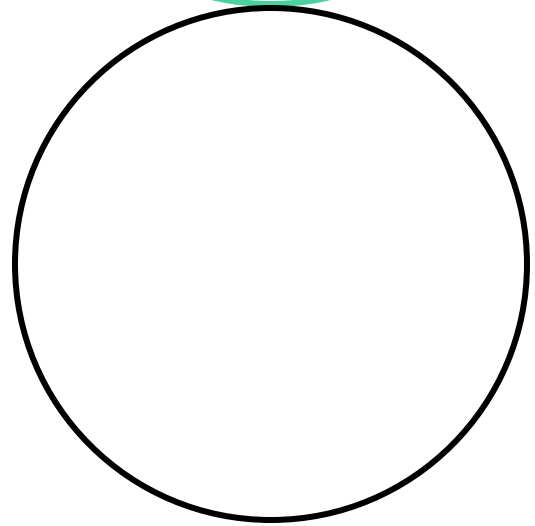
**Теорема:** Если распределение генеральной совокупности имеет конечные математическое ожидание и дисперсию, то при  $n \rightarrow \infty$  основные выборочные характеристики (среднее, дисперсия, эмпирическая функция распределения) являются нормальными. Важно! Далее мы часто будем предполагать, что генеральная совокупность имеет нормальный закон распределения.



# Подсчет доверительного интервала



Рассмотрим случайную выборку объема  $n$ , вычислим среднее значение  $\bar{x}$  по выборке и зададим уровень значимости  $\beta$ .



Доверительный интервал для среднего имеет вид  $(\bar{x} - \Delta; \bar{x} + \Delta)$ , где  $\Delta$  это точность интервальной оценки.



# Подсчет доверительного интервала



Вычисление  $\Delta$  зависит от наших знаний о ГС и с какой выборкой мы имеем дело.  
Допустим нам известно стандартное отклонение  $\sigma$  генеральной совокупности.  
Тогда  $\Delta = \frac{\sigma}{\sqrt{n}} Z_{\alpha}$ , где  $Z_{\alpha}$  это квантиль нормального распределения уровня  $1-\alpha/2$ .

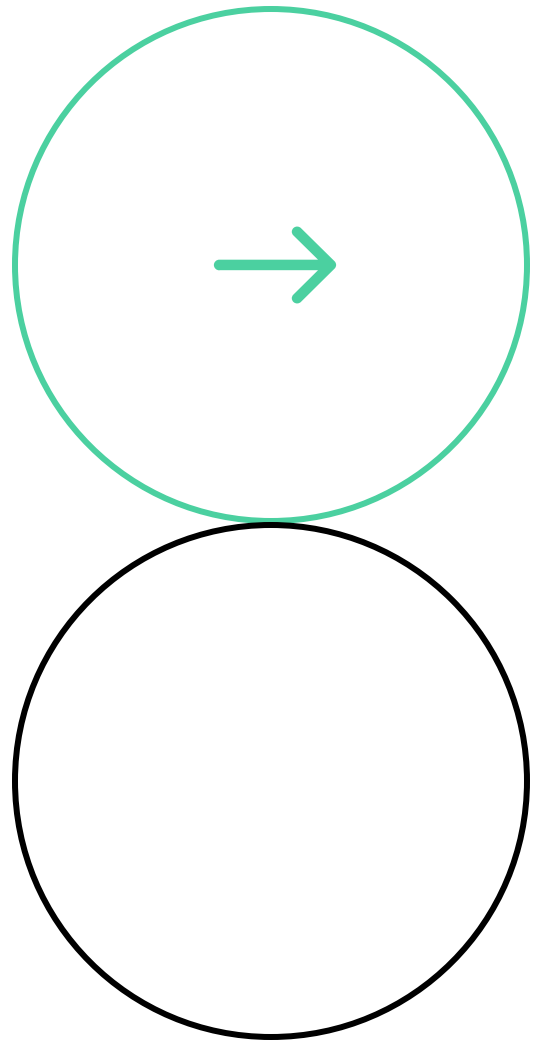
**Теорема:**

Доверительный интервал для среднего с известной дисперсией имеет вид:

$$\left( \bar{x} - \frac{\sigma}{\sqrt{n}} Z_{\alpha}; \bar{x} + \frac{\sigma}{\sqrt{n}} Z_{\alpha} \right)$$



# Задача



**Пример:**

Дана выборка 9, 5, 7, 7, 4, 10, дисперсия  $\sigma^2 = 1$ .  
Постройте 99% доверительный интервал.

$$(\bar{x} - \Delta; \bar{x} + \Delta)$$

$$\Delta = \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{\alpha}$$



# Задача



## Задача:

Дана выборка 9, 5, 7, 7, 4, 10, дисперсия  $\sigma^2 = 1$ .  
Постройте 99% доверительный интервал.

## Решение:

Среднее значение равно  $\bar{x} = (9+5+7+7+4+10) / 6 = 7$ .  
Доверительный интервал имеет вид  $(\bar{x} - \Delta; \bar{x} + \Delta)$ .  
По таблице нормального распределения находим  $1 - \alpha/2 = 0.995$  и определяем квантиль  $z_{\alpha} = 2.58$ .

Теперь можем найти точность  $\Delta = (\sigma/\sqrt{n}) * z_{\alpha} = 1/\sqrt{6} * 2.58 \approx 1.05$   
(здесь мы воспользовались тем, что известна дисперсия генеральной совокупности). Искомый 99%-доверительный интервал имеет вид  $(7 - 1.05; 7 + 1.05) = (5.95; 8.05)$ .



# Задача



## Задача:

(Похожие задачи буду в домашней работе)



## Пример:

Пусть для выборки объема  $n = 25$  вычислено среднее  $\bar{x} = 130$ . Из предыдущих исследований известно стандартное отклонение  $\sigma = 12$ . Постройте 98% доверительный интервал для среднего значения.



## Решение:

Доверительный интервал имеет вид  $(\bar{x} - \Delta; \bar{x} + \Delta)$ .

Уровень доверия равен  $\beta = 0.98$ , поэтому  $\alpha = 0.02$ .

По таблице нормального распределения находим  $1 - \alpha / 2 = 0.99$  и определяем квантиль  $z_{\alpha} = 2.33$ .

Теперь можем найти точность  $\Delta = (\sigma / \sqrt{n}) * z_{\alpha} = (12 / \sqrt{25}) * 2.33 \approx 5.59$ . Искомый 98%-доверительный интервал имеет вид  $(130 - 5.59; 130 + 5.59) = (124.41; 135.59)$ .



# Доверительный интервал для среднего при неизвестной дисперсии.



Что делать, если дисперсия нам по каким-то причинам неизвестна? Тогда мы можем посчитать ее вручную!

Важно, чтобы выборка была больше 30, тогда вместо  $\sigma$  мы будем использовать выборочное стандартное отклонение

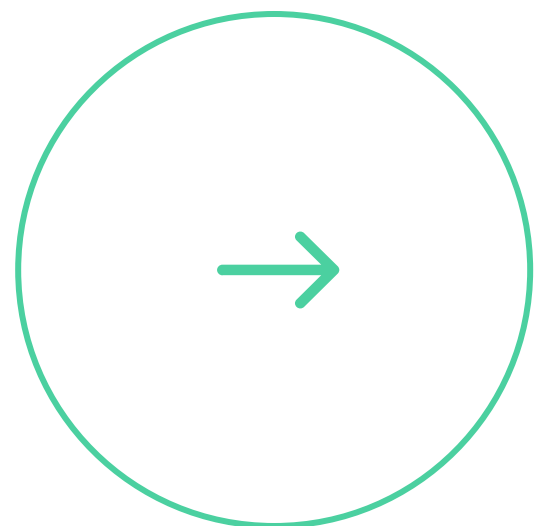
$$s = \sqrt{\frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}$$

## Теорема

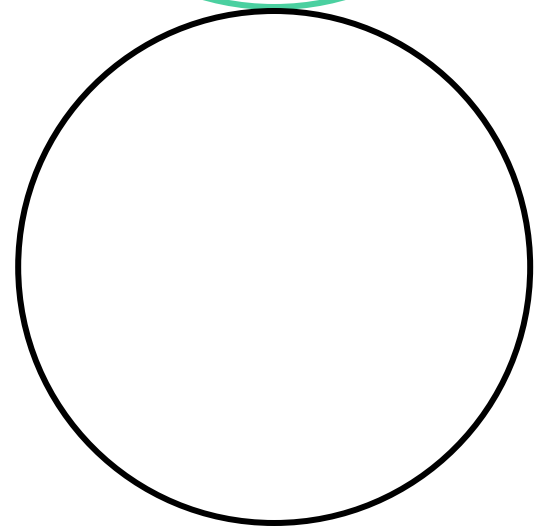
Доверительный интервал для среднего при неизвестной дисперсии, но большой выборке ( $n > 30$ ), имеет вид  $\bar{x} - (s/\sqrt{n}) \cdot z_{\alpha}; \bar{x} + s/\sqrt{n} \cdot z_{\alpha}$ .



# ДИ для среднего при неизвестной дисперсии и маленькой выборке.



Бывают случаи, когда выборка маленькая и про её параметры еще и мало чего известно. Тогда в таком случае вместо нормального распределения используем t-распределение.

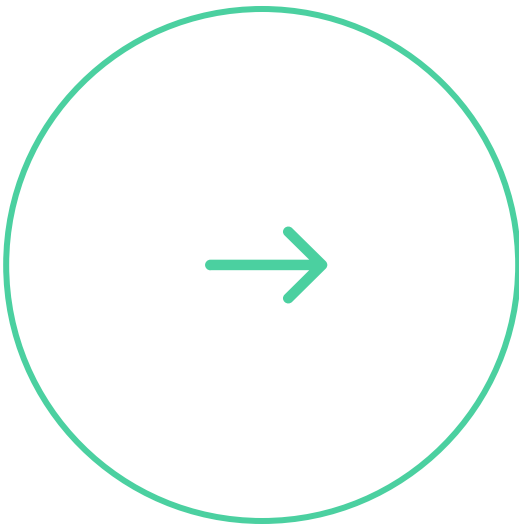


**Формула:** но в формуле процентыль  $z_{\alpha}$  заменяем на  $t_{\alpha}(n-1)$  - это квантиль распределения Стьюдента уровня  $1-\alpha/2$  со степенью свободы =  $n-1$ . (это число дано в таблице распределения)





# Степень свободы

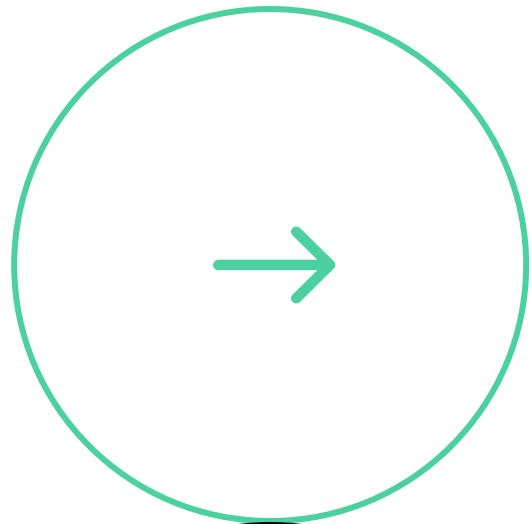


Степенью свободы =  $n-1$

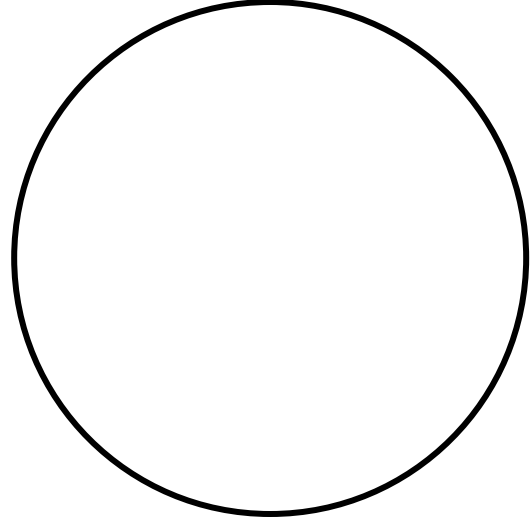
Значение t-критерия Стьюдента при уровне значимости ( 0,01; 0,05; 0,1; 0,15; 0,20; 0,25; 0,30)							
n	P - 0,01	P - 0,05	P - 0,1	P - 0,15	P - 0,2	P - 0,25	P - 0,3
1	63,6567412	12,7062047	6,3137515	4,1652998	3,0776835	2,4142136	1,9626105
2	9,9248432	4,3026527	2,9199856	2,2819306	1,8856181	1,6035675	1,3862066
3	5,8409093	3,1824463	2,3533634	1,9243197	1,6377444	1,4226253	1,2497781
4	4,6040949	2,7764451	2,1318468	1,7781922	1,5332063	1,3443976	1,1895669
5	4,0321430	2,5705818	2,0150484	1,6993626	1,4758840	1,3009490	1,1557673
6	3,7074280	2,4469119	1,9431803	1,6501732	1,4397557	1,2733493	1,1341569
7	3,4994833	2,3646243	1,8945786	1,6165917	1,4149239	1,2542787	1,1191591
8	3,3553873	2,3060041	1,8595480	1,5922214	1,3968153	1,2403183	1,1081454
9	3,2498355	2,2621572	1,8331129	1,5737358	1,3830287	1,2296592	1,0997162
10	3,1692727	2,2281389	1,8124611	1,5592359	1,3721836	1,2212554	1,0930581



# Что за степени свободы и кто такой Стьюдент?



**Замечание:** Число степеней свободы зависит от того, сколько имеется связей между наблюдениями. Так как мы знаем среднее, то наблюдения связаны одним равенством и степеней свободы становится на одну меньше. То, что других связей нет, надо доказывать, но их действительно нет. Честное слово.



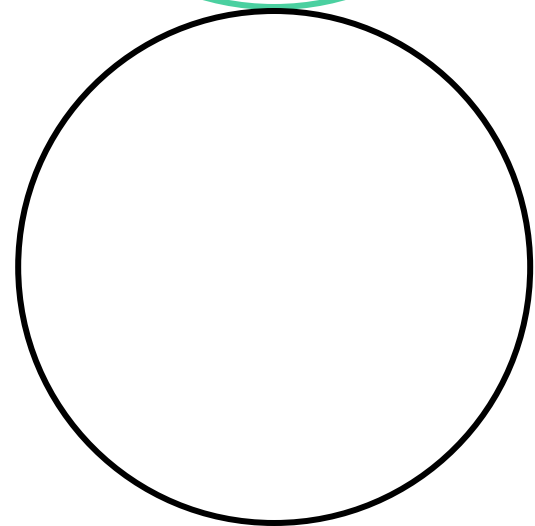
**Замечание:** Распределение Стьюдента было введено в 1908 году В.С. Госсетом, ирландским служащим пивоваренного завода, который участвовал в разработке новых технологий производства пива и никаким студентом не был. Придавать известности результаты исследований означало открыть корпоративную тайну, поэтому Госсет напечатал свои материалы под псевдонимом Стьюдент. Фишер ввел для него обозначение  $t$ -распределение



# Пример для подсчета ДИ в случае маленькой выборки:



**Задача:** Пусть объем выборки  $n = 16$ , выборочное среднее  $\bar{x} = 5$ , выборочная дисперсия  $s^2 = 4$ . Постройте 99% доверительный интервал.



**Решение:** Среднее значение равно  $\bar{x} = 5$ , а выборочная дисперсия  $s^2 = 4$ . Так как неизвестна дисперсия генеральной совокупности и  $n < 30$ , поэтому точность интервальной оценки  $\Delta = s/\sqrt{n} \cdot t_{\alpha}$ . По таблице распределения Стьюдента находим  $1 - \alpha/2 = 0.995$  и, так как у нас  $n - 1 = 16 - 1 = 15$  степеней свободы, определяем квантиль  $t_{\alpha} = 3.29$ . Теперь можем найти точность  $\Delta = (s/\sqrt{n}) \cdot t_{\alpha} = (2/\sqrt{16}) \cdot 3.29 \approx 1.645$ . Искомый 99%-доверительный интервал имеет вид  $(5 - 1.645; 5 + 1.645) = (3.355; 6.645)$ .



# Вернемся к нашим президентским выборам:



**Сколько людей надо опросить, чтобы наши результаты давали 95% точность?**

Обратная задача: раз мы знаем ДИ, то можно ли найти минимальный объем выборки голосовавших, для того, чтобы с заданной точностью и уровнем доверия найти среднее.

Важно! Для того чтобы найти минимальный необходимый объем выборки для построения доверительного интервала для среднего значения с заданной точностью  $\Delta$  и уровнем значимости  $\alpha$ , достаточно применить формулу.

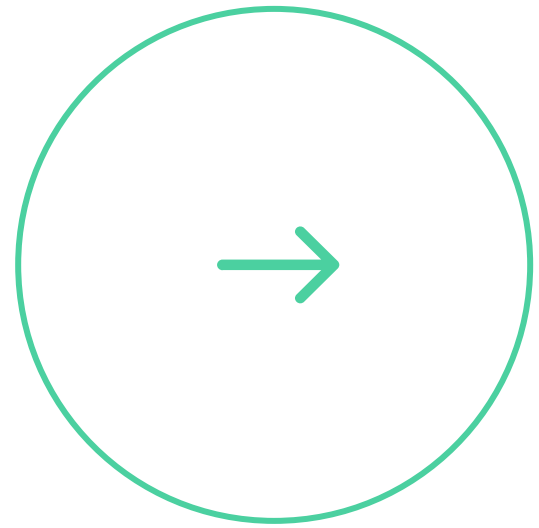
$$n = \left( \frac{z_{\alpha} \sigma}{\Delta} \right)^2$$

Теперь понятно, как определить объем выборки при проведении собственных исследований!

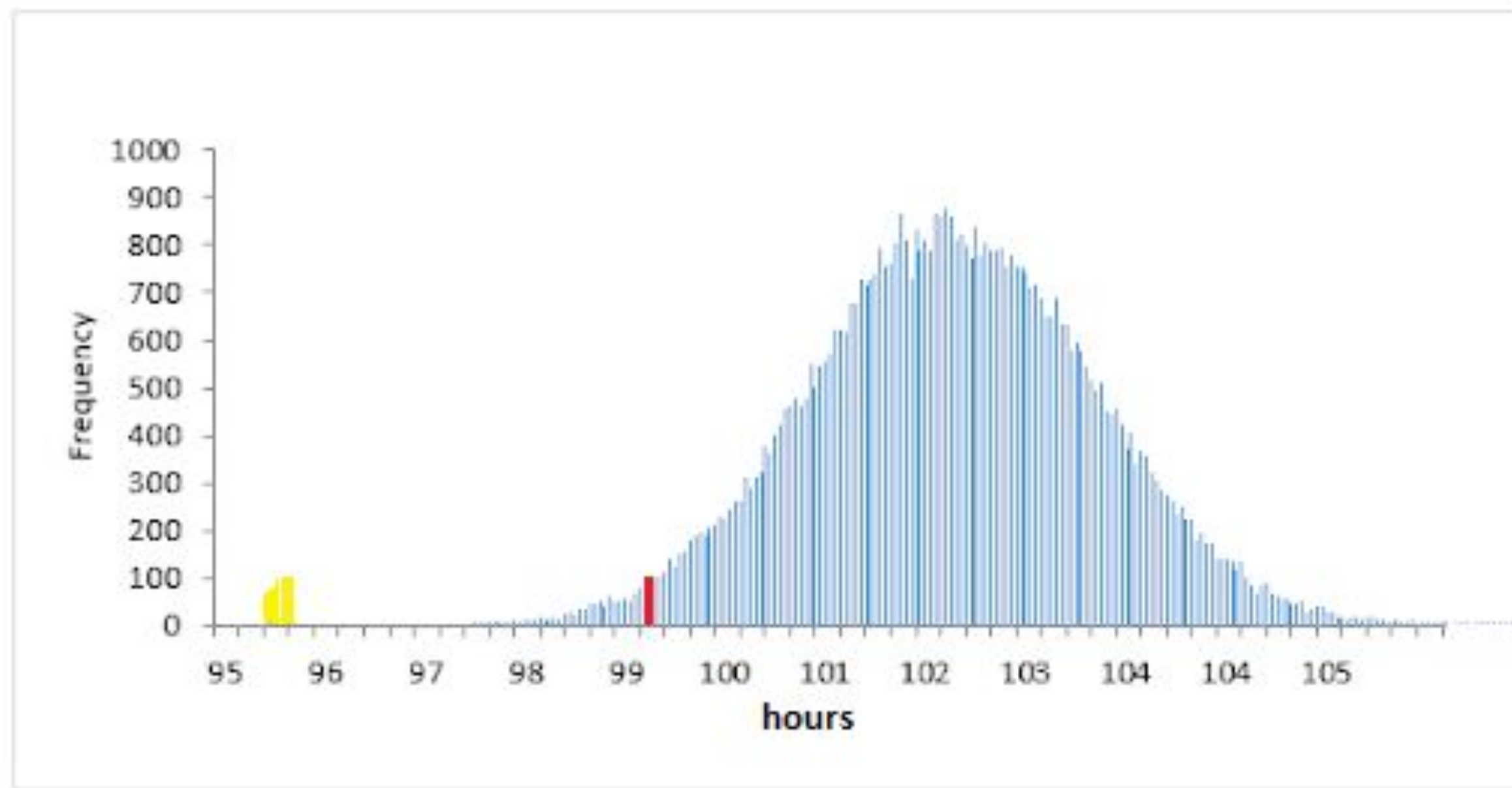




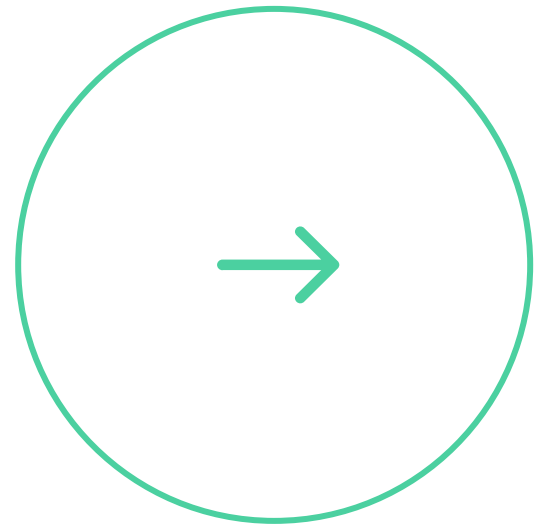
# Проверка гипотез



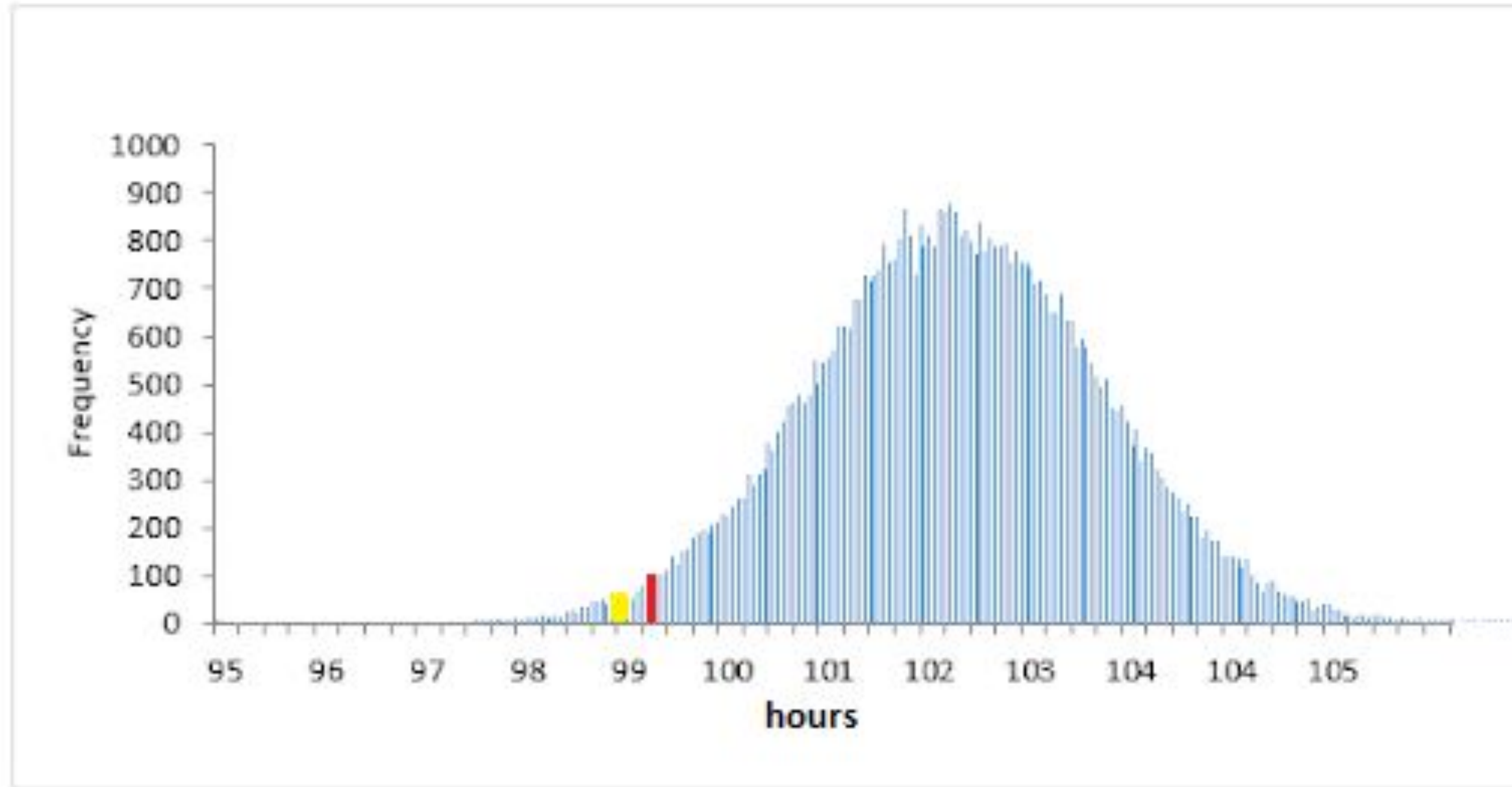
Что можно сказать о результативности препарата?



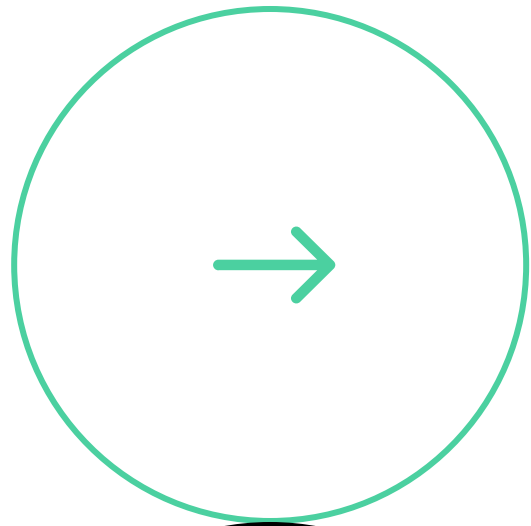
# Проверка гипотез



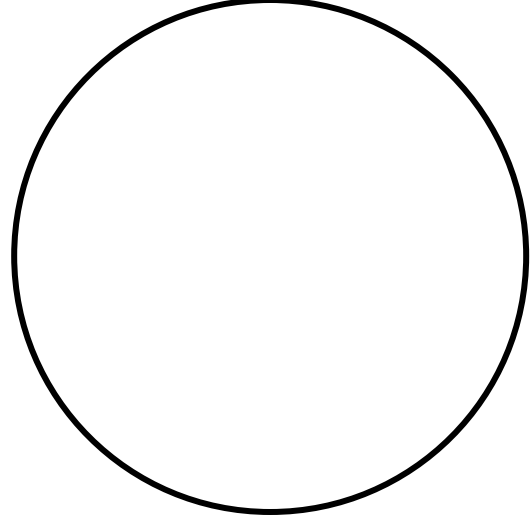
Что можно сказать о результативности препарата теперь?



# Проверка гипотез



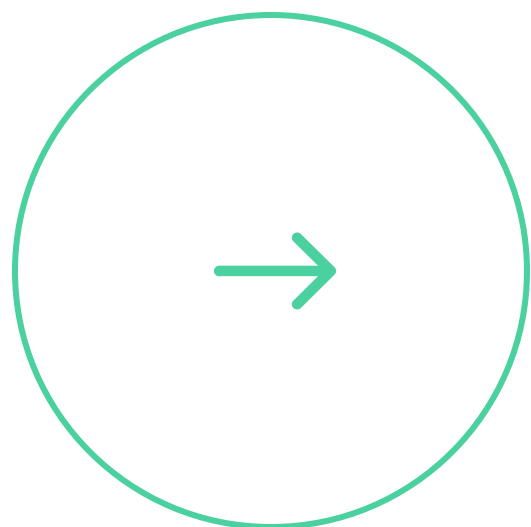
Этот процесс известен как **проверка гипотез** (проверка статистических гипотез или проверка значимости).



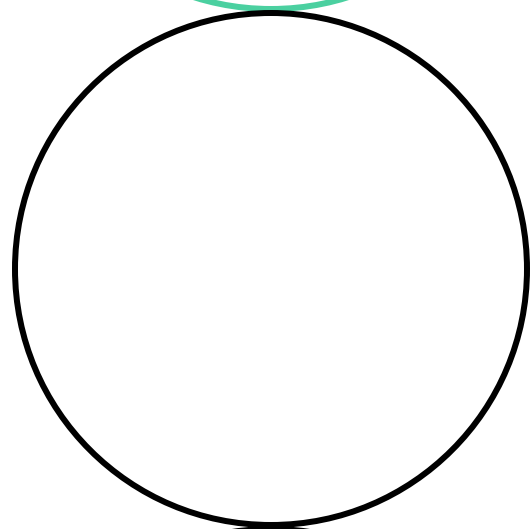
**Замечание:** Нулевая гипотеза всегда относится к популяции, представляющей больший интерес, нежели выборка. В рамках проверки гипотезы мы либо отвергаем нулевую гипотезу и принимаем альтернативу, либо не отвергаем нулевую гипотезу.



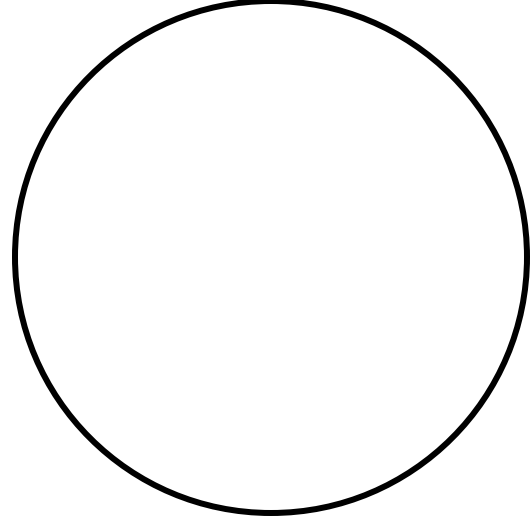
# Логика проверки гипотез



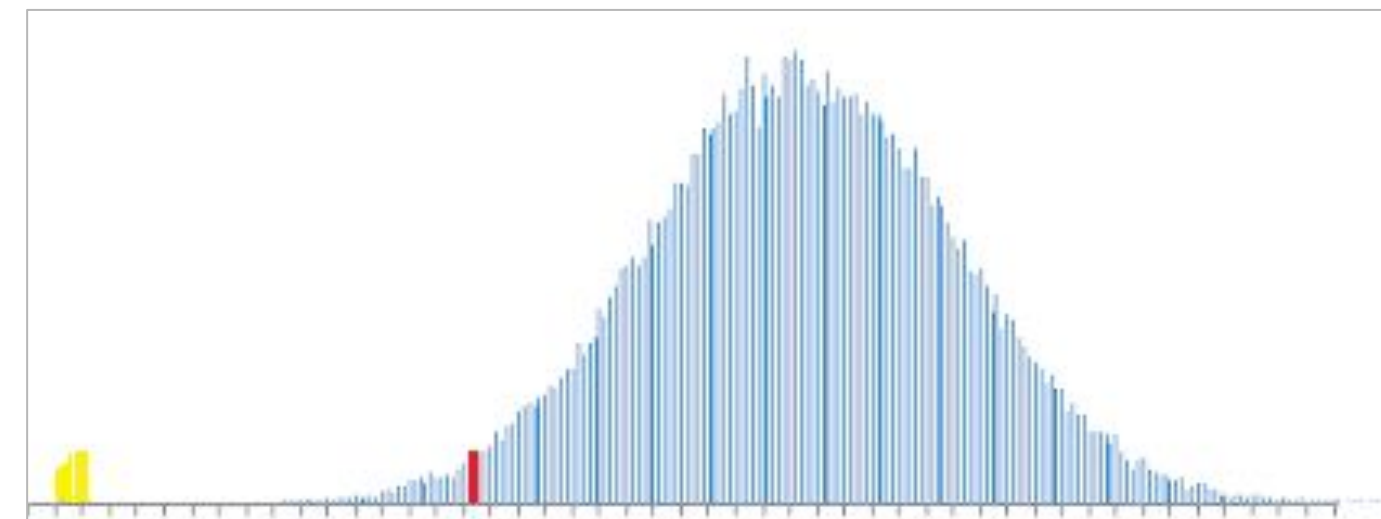
Всегда составляют и проверяют нулевую гипотезу ( $H_0$ ), которая отвергает эффект (например, эффект случайный) в генеральной совокупности. Например, при времени выздоровления пациентов - нулевая гипотеза  $H_0$  означала бы, что показатели времени выздоровления не отличаются от времени выздоровления без лекарства.



Затем определяют и проверяют альтернативную гипотезу ( $H_1$ ), которая принимается, если нулевая гипотеза неверна. Альтернативная гипотеза больше относится к той теории, которую собираются исследовать. На примере альтернативная гипотеза ( $H_1$ ) заключается в утверждении, что препарат помогает ускорить выздоровление.



**Уровень значимости.** Важным этапом проверки статистических гипотез является определение уровня *статистической значимости*, т.е. максимально допустимой исследователем вероятности ошибочного отклонения нулевой гипотезы.





# Проверка гипотез

$\alpha$  - заданный исследователем уровень значимости.

Если наблюдаемое значение критерия ( $K$ ) принадлежит критической области ( $K_{кр}$ ), заштрихованная область на рисунке), гипотезу отвергают, если не принадлежит - не отвергают.

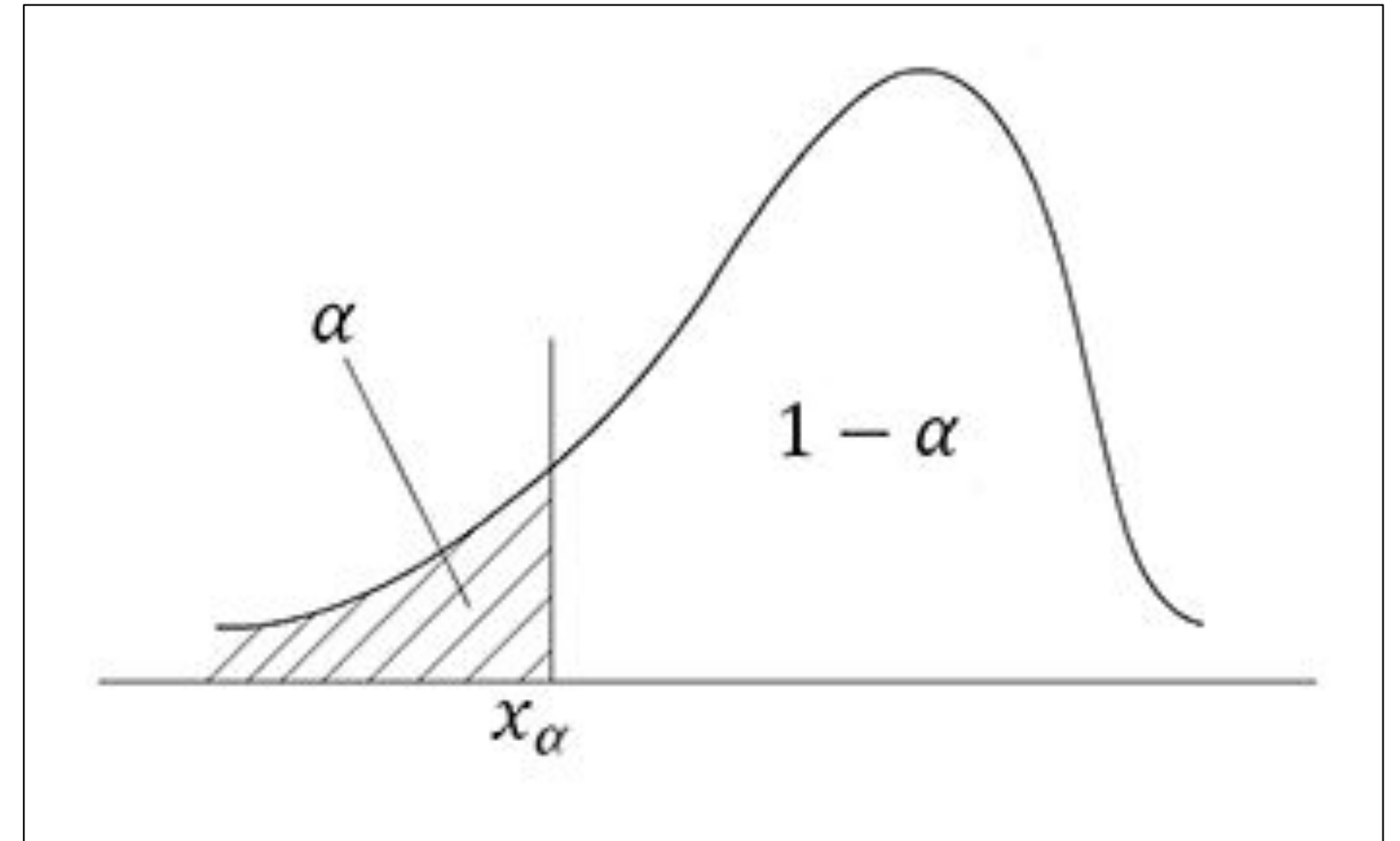
Для краткости можно записать и так:

$|K| > K_{кр}$  - отклоняем  $H_0$

$|K| < K_{кр}$  - не отклоняем  $H_0$

После того как данные будут собраны, значения из выборки подставляют в формулу для вычисления статистики критерия. (об этом чуть позже)

Эта величина количественно отражает аргументы в наборе данных против нулевой гипотезы.



# Применение значения P-value

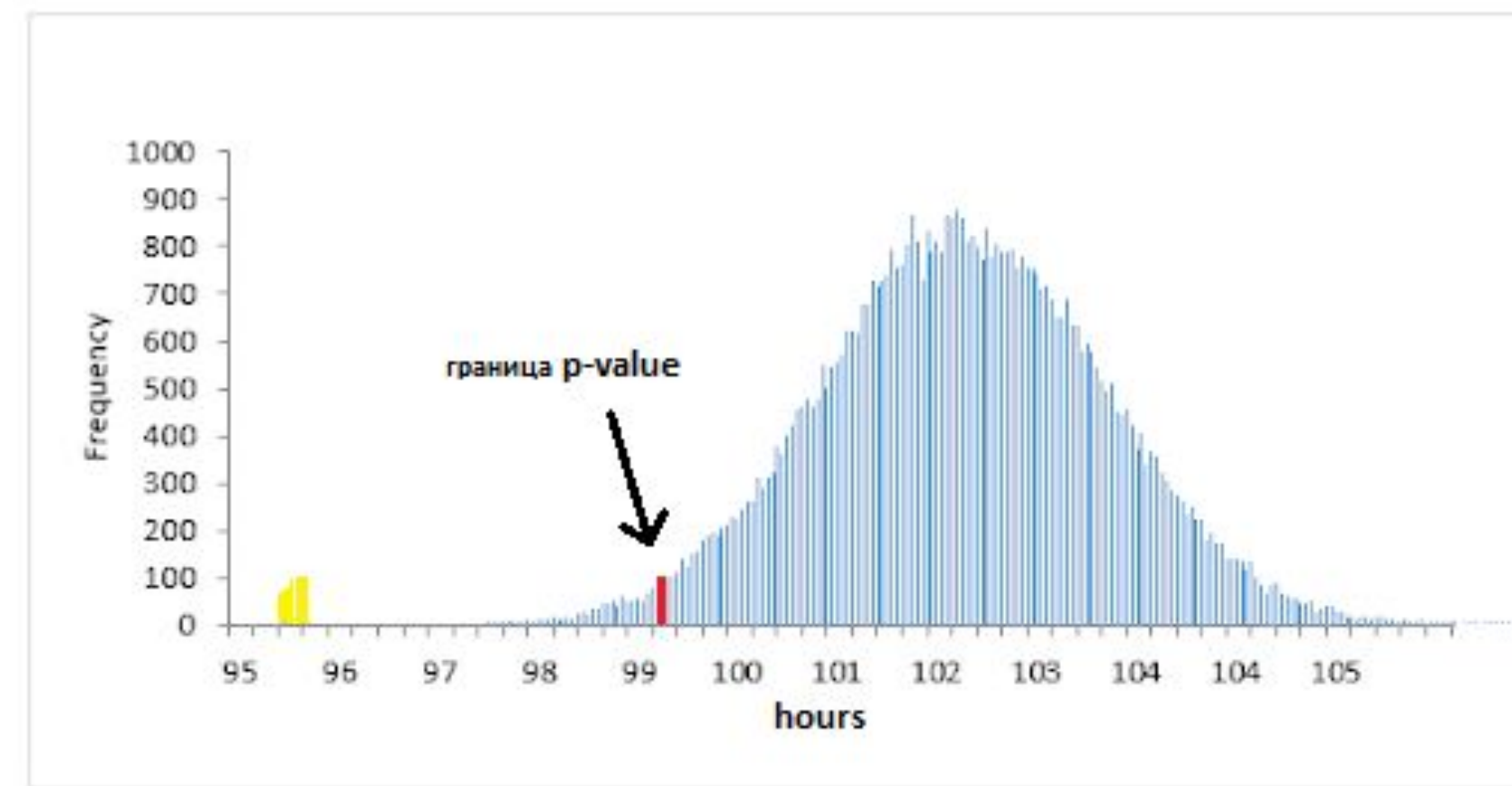
Значение статистики критерия, полученное из выборки, связывают с уже известным распределением, которому она подчиняется, чтобы получить значение  $p$ , площадь обоих "хвостов" (или одного "хвоста", в случае односторонней гипотезы) распределения вероятности.

Большинство компьютерных пакетов обеспечивают автоматическое вычисление двустороннего значения  $p$ . (Python)

## Определение:

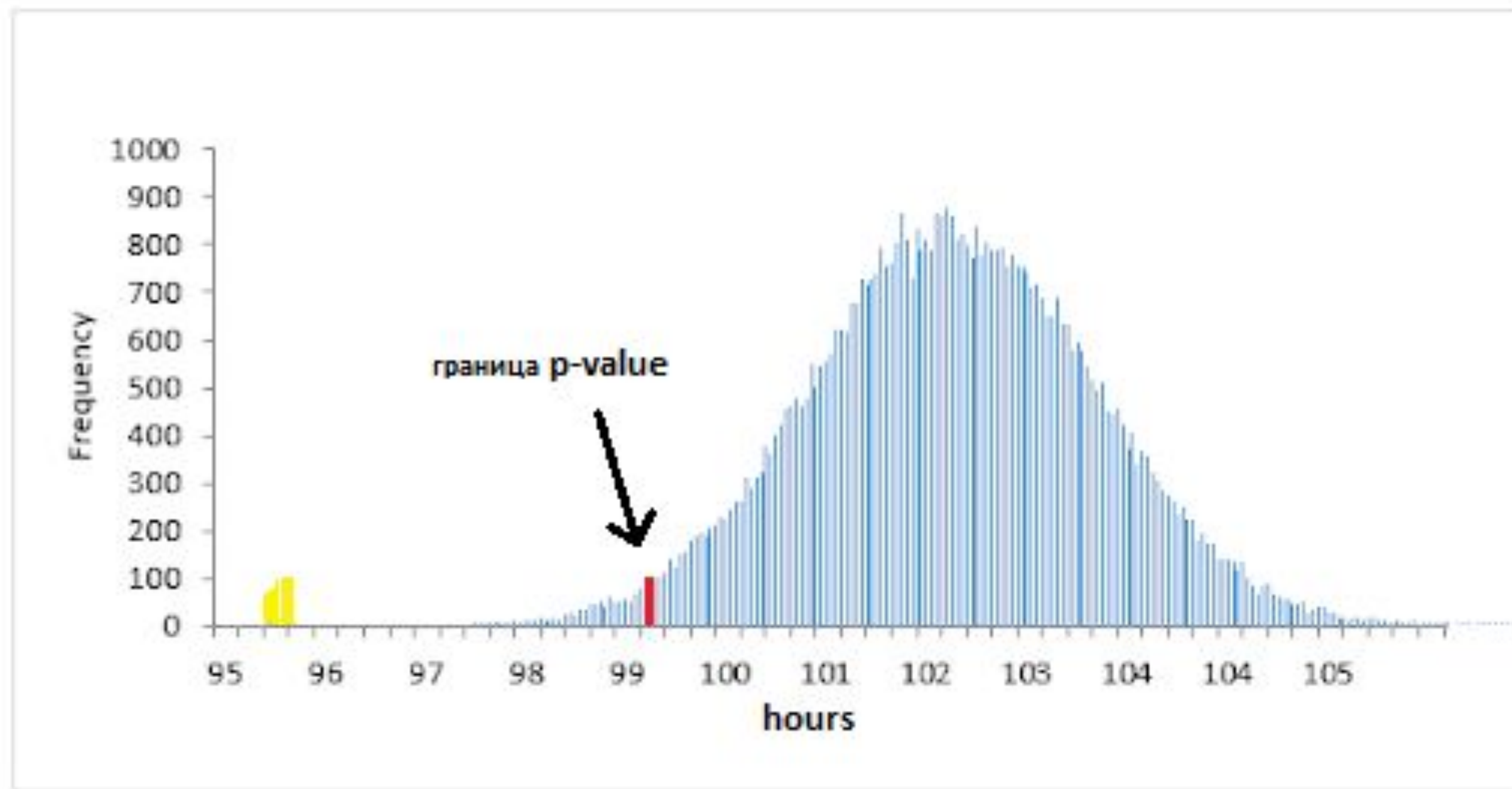
Значение  $p$  — это вероятность получения нашего вычисленного значения или его еще большего значения, если нулевая гипотеза верна.

Иными словами,  $p$  - это вероятность отвергнуть нулевую гипотезу при условии, что она верна.



# Применение значения P-value

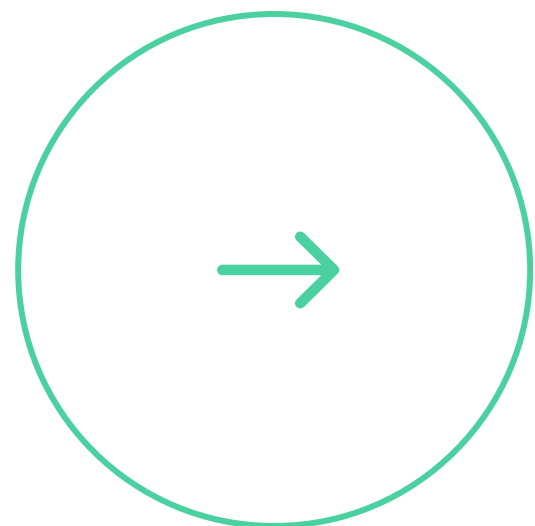
Можно ли по графику сказать, что наше лекарство помогает в лечении?



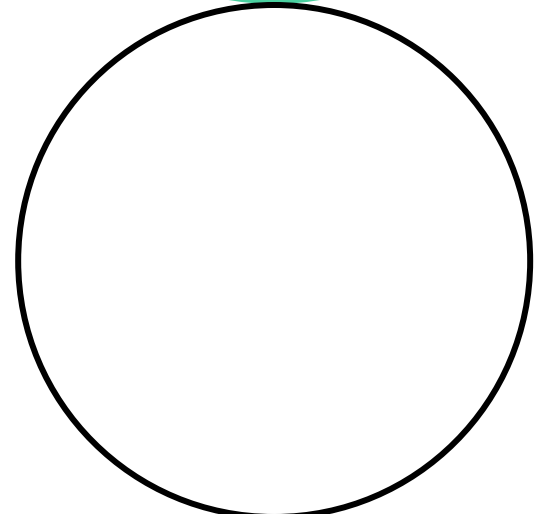
Низкие значения  $p$  - это хорошо; Они указывают на то, что ваши данные не были случайными.



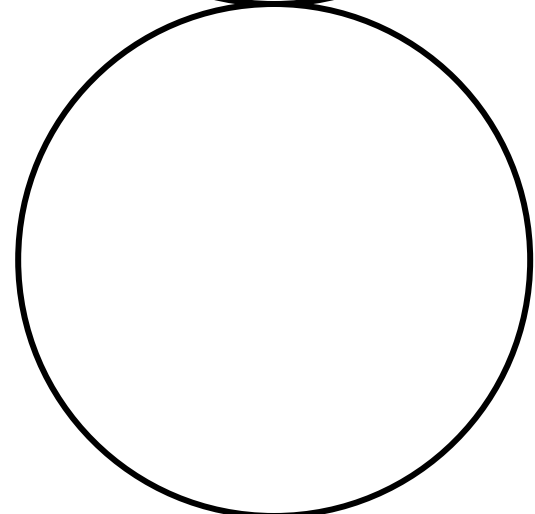
# Логика применения значения P-value



Следует решить, сколько аргументов позволяют отвергнуть нулевую гипотезу в пользу альтернативной. Чем меньше значение  $p$ , тем сильнее аргументы против нулевой гипотезы.



Традиционно полагают, если  $p < 0,05$ , ( $=0,05$ ) то аргументов достаточно, чтобы отвергнуть нулевую гипотезу, хотя есть небольшой шанс против этого. Тогда можно отвергнуть нулевую гипотезу и сказать, что результаты значимы на 5% уровне. Если это может привести к серьезным последствиям, необходимо потребовать более веских аргументов, прежде чем отвергнуть нулевую гипотезу, например, выбрать значение  $= 0,01$  (или  $0,001$ ).



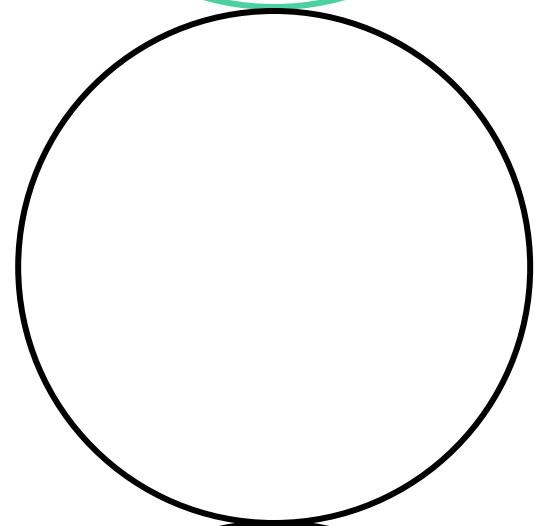
Напротив, если  $p > 0,05$ , то аргументов недостаточно, чтобы отвергнуть нулевую гипотезу. Не отвергая нулевую гипотезу, можно заявить, что результаты не значимы на 5% уровне. Данное заключение не означает, что нулевая гипотеза истинна, просто недостаточно аргументов (возможно, маленький объем выборки), чтобы ее отвергнуть.



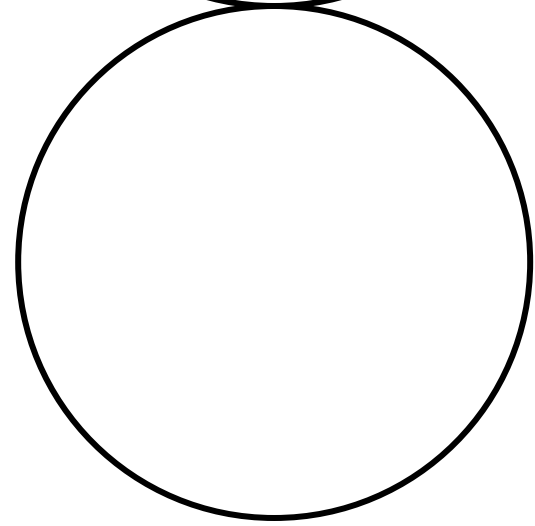
# Проверка гипотез против доверительных интервалов



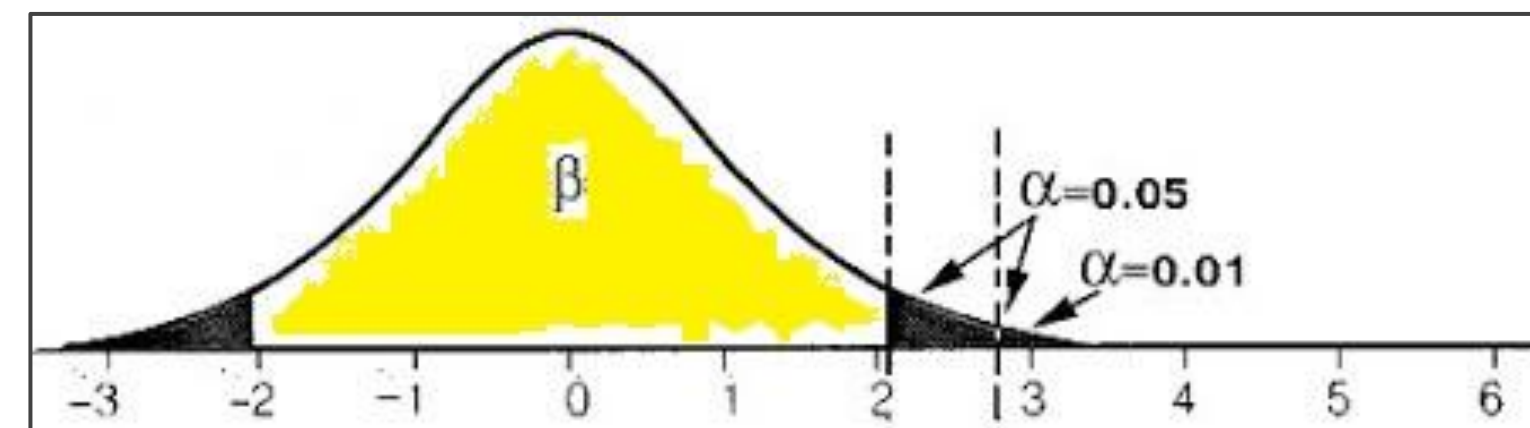
Доверительные интервалы и проверка гипотез тесно связаны. Первоначальная цель проверки гипотезы состоит в том, чтобы принять решение и предоставить точное значение  $p$ .



ДИ предоставляют интервал вероятных значений для истинного эффекта, поэтому его также можно использовать для принятия решения даже без точных значений  $p$ .



Например, если бы гипотетическое значение для данного эффекта (например, значение, равное нулю) находилось вне 95% ДИ, можно было бы счесть гипотетическое значение неправдоподобным и отвергнуть. В этом случае станет известно, что  $p < 0,05$ , но не станет известно его точное значение.



# Проверим себя

В нашем исследовании  $p$  уровень значимости равен 0.003

- Вероятность того, что верна нулевая гипотеза (новый препарат не влияет на скорость выздоровления) также равняется всего-лишь 0,003.
- Если бы в исследовании мы получили  $p=0.9$ , это означало бы, что верна нулевая гипотеза, и новый препарат не влияет на скорость выздоровления.
- Чем меньше  $p$  уровень значимости, тем сильнее получаемые различия. Например, если бы  $p$  уровень значимости в нашем исследовании был бы равен 0.0001, значит новый препарат еще сильнее бы влиял на скорость выздоровления.
- Статистически значимый результат, всегда означает ценный и осмысленный результат.
- Вероятность случайно получить такие различия равняется 0.003.

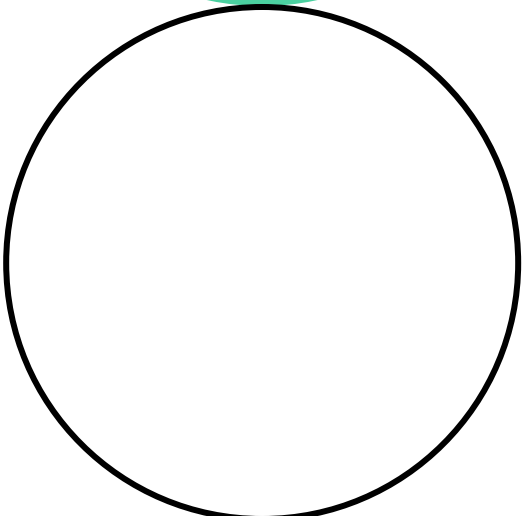




# Проверим себя



Использование доверительных интервалов зачастую рассматривают, как альтернативный способ проверки гипотез. В нашем случае, если значение 20 (предполагаемое среднее значение в генеральной совокупности) не будет принадлежать 95% доверительному интервалу, рассчитанному по выборочным данным, у нас будет достаточно оснований отклонить нулевую гипотезу.



Проверьте согласуются ли результаты двух этих подходов: рассчитайте 95% доверительный интервал для среднего значения, на примере с тестированием нового препарата.

**$n = 64$ ,  $sd = 4$ ,  $M = 18.5$**

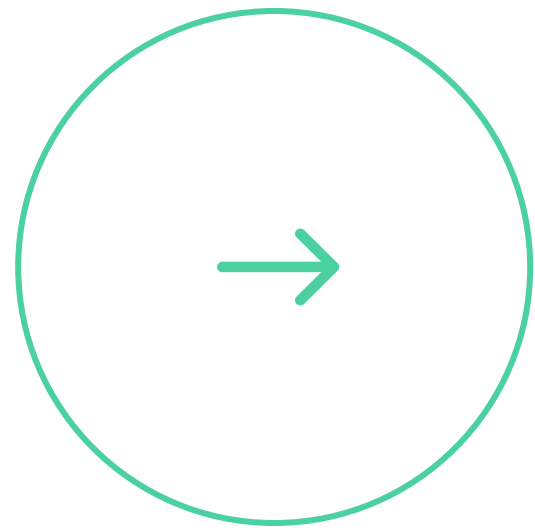


Выбери верное утверждение:

- 20 принадлежит доверительному интервалу — отклоняем  $H_1$
- 20 не принадлежит доверительному интервалу — отклоняем  $H_1$
- 20 принадлежит доверительному интервалу — отклоняем  $H_0$
- 20 не принадлежит доверительному интервалу — отклоняем  $H_0$

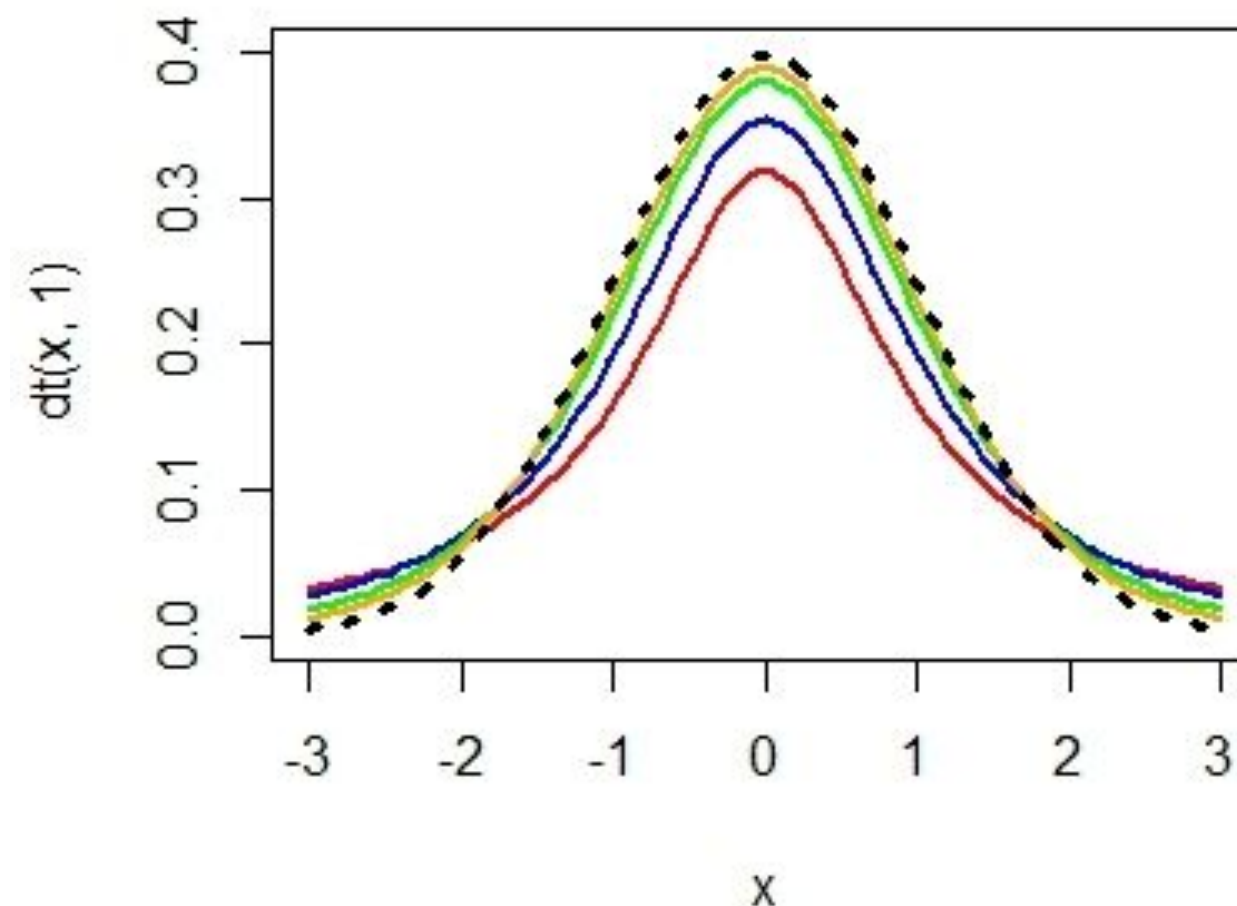


# Тесты проверки гипотез



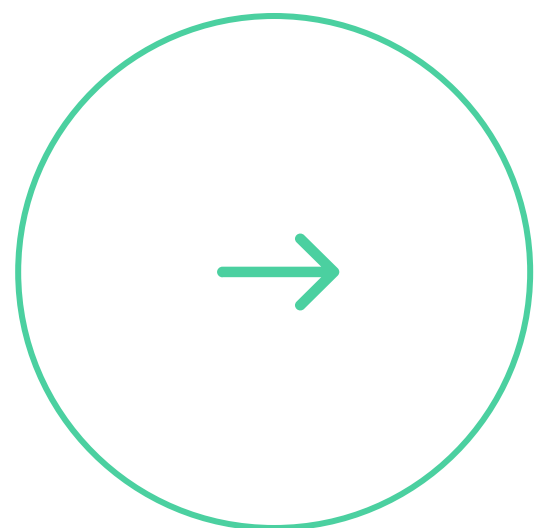
**t- тест:** С помощью t-теста (также называемого Т-тестом Стьюдента) сравниваются два средних значения (средних) и сообщается, отличаются ли они друг от друга. Т-тест также показывает, насколько значительны различия; Другими словами, он позволяет узнать, могли ли эти различия возникнуть случайно.

**Student T distributions**

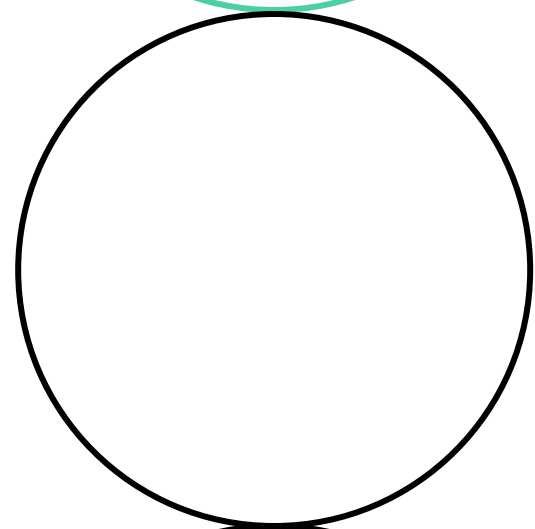




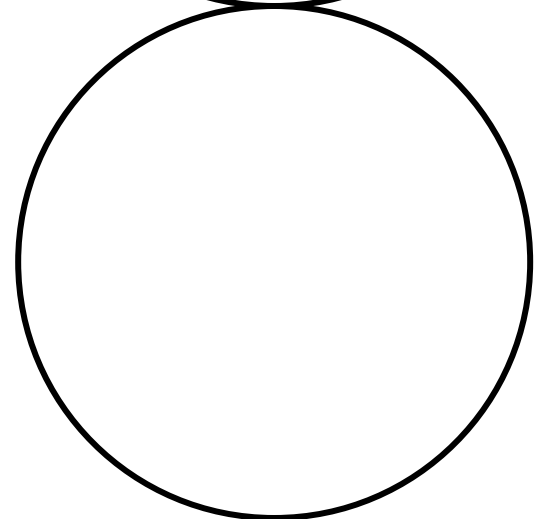
# Тесты проверки гипотез



Если мы хотим сравнить распределение категориальных переменных, то обычно строят таблицы сопряженности и используют критерий  $\chi^2$ .



Например, из интервью с носителями одной деревни произвольным образом выбрали по пол часа и посчитали кол-во реализаций диалектных форм vs. недиалектных. В результате получилось что у женщин было 107 диалектных форм vs. 93 недиалектные, а у мужчин — 74 vs. 45. Значима ли зафиксированная разница?



На самом деле тестов больше, но мы пока остановимся на самых важных.

Если одно из ожидаемых значений меньше 5, то следует использовать тест Фишера:

107	74
93	45



**А как же Python?**



Примеры на python  
Примеры на python  
Примеры на python  
Примеры на python



---

# Спасибо за внимание!

---

**Миленькин Александр**  
Биоинформатик в Insilico Medicine



fb.com/



mail@mail.com

 **НЕТОЛОГИЯ**