

Школа Data analyst

Занятие 13

Статистический анализ

Тема 3



Disclaimer

Все формулировки далее нестрогие, за более строгими определениями обращайтесь к специализированной литературе

А/В тестирование





План занятия

- АБ тестирование
 - Общие слова
 - Статистические критерии

Что такое А/В тест?

Бизнес и процессы нуждаются в постоянном улучшении/изменении.

Откуда идеи ? – рынок, поведение пользователей, потребности, видение...

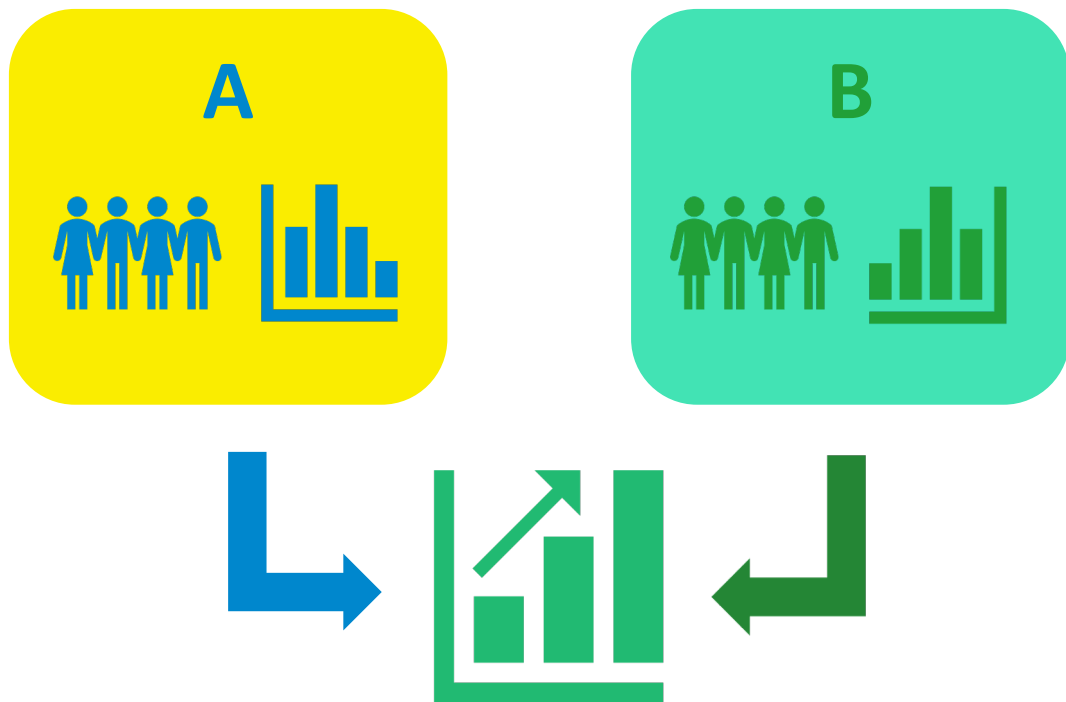
Как проверить идею?

Как выбрать успешные идеи достоверно и с минимальными затратами?

- Здравый смысл?
- Опросы?
- Фокус-группы?
- Экспертиза?
- Интуиция?
- Оккультные практики?



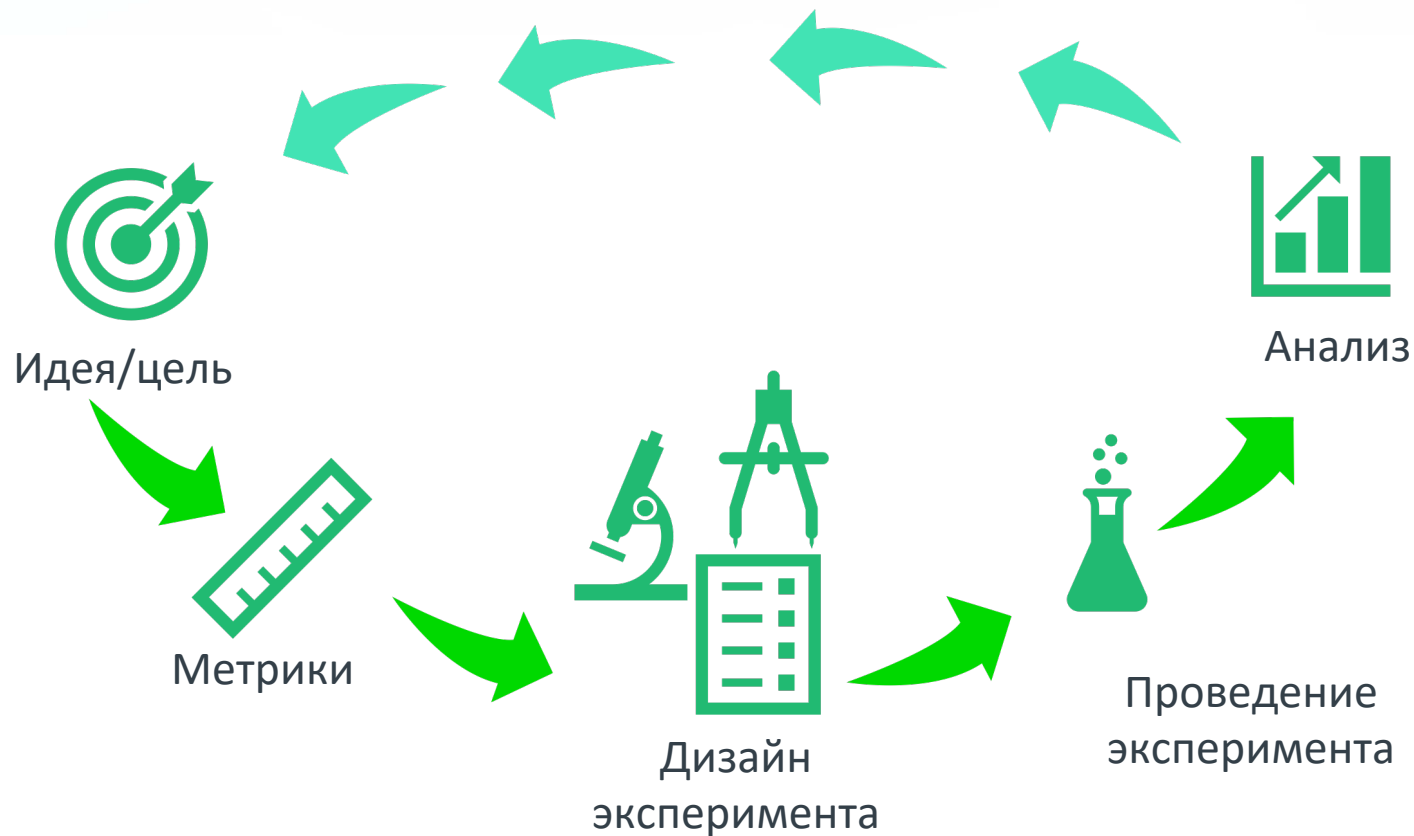
Что такое A/B тест?



Тестируется:

- Внешний вид (вкус, запах, тембр, пр.)
- Алгоритмы и их влияние
- Новая функциональность
- Пользовательский опыт
- ...
- Ухудшения

Что такое A/B тест?



Планирование:

- описание теста
- группировка участников теста
- продолжительность
- пр.

Проверка гипотез



Метрики

Прежде чем начать тестирование, необходимо определиться с бизнес показателями по которым мы будем ориентироваться при принятии решений.

Что должно значимо улучшиться?

Например, “количество заказов”, “количество денег”, “количество клиентов” и т.д., и т.п..

Есть ли какие-то проблемы с такими метриками?

Как их корректно рассчитать?



Метрики

Proху – метрики:

достаточно чувствительны и хорошо согласуются с бизнес показателями

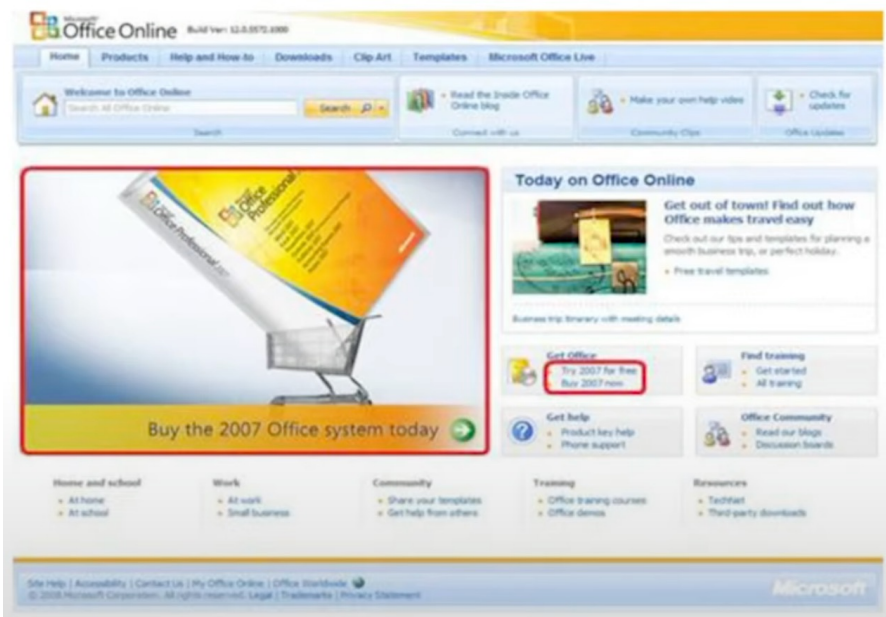
Пример: число уникальных пользователей или репостов в социальных сетях на сайте яхт-клуба

Виды метрик:

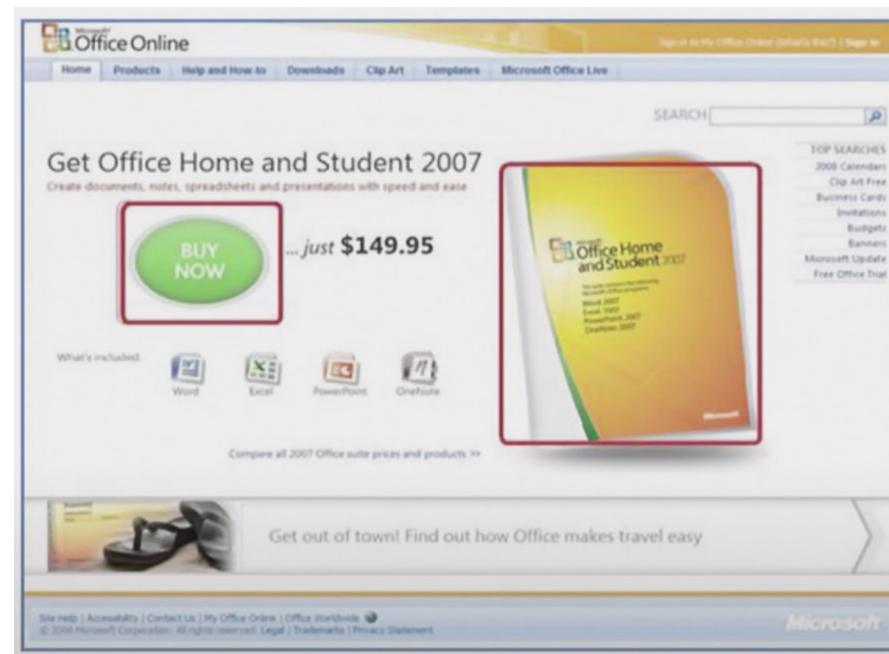
- Предварительные метрики (*до эксперимента*)
- Экспериментальные
- Бизнес-метрики



Метрики



VS



Объясняет ли фича конверсию?



Тестирование на исторических данных

Пример: Есть сайт пиццерии, на сайте есть регистрация, пользователи идентифицируются достаточно точно. Имеется также довольно внушительная история заказов пользователей, а также существующий алгоритм выдачи предложений по “сопутствующим товарам”, исходя из того, что заказывает пользователь. Допустим мы думаем над внедрением нового алгоритма. Какие показатели стоит измерить на исторических данных?



Дизайн эксперимента

- Как правильно выбрать пользователей?
 - Стратификация – снижаем дисперсию
 - Рандомизация – обеспечиваем репрезентативность
- Какие получены артефакты?
- А что если мы хотим провести несколько экспериментов одновременно?
 - Как оценить ошибку теста?



Дизайн эксперимента

- Как правильно выбрать пользователей?
 - Стратификация
 - Рандомизация
- А что если мы хотим провести несколько экспериментов одновременно?
 - Обычно лучше разбить на непересекающиеся группы
 - Не проводить взаимоисключающие эксперименты
 - В связанных экспериментах продумывать последовательность вариантов
 - Подождать завершения другого эксперимента
 - Хорошо подумать над влиянием фичей друг на друга, оценить связанность метрик и запустить эксперимент на свой страх и риск
 - Скоринг



Дизайн эксперимента

- Скоринг
 - ROI
 - Видение продукта
 - Запросы обратной связи (исторические данные)
 - Гигиена (фича у всех есть но нам не нужна)
 - Wow-фактор
 - Сложность внедрения и поддержки



Устойчивость

- Видеть значимые изменения где они есть
- Не видеть значимых изменений где их нет

Устойчивость

UC Berkeley case

Факультет	Мужчины			Женщины		
	Поступало	Поступило	%	Поступало	Поступило	%
А	825	512	62, 1	108	89	82,4
В	560	353	63	25	17	68
С	325	120	36,9	593	202	34
Д	417	138	33,1	375	131	34,9
Е	191	53	27,8	393	94	23,9
F	272	16	5,9	341	24	7
Итого	2590	1192	46	1835	557	30,4



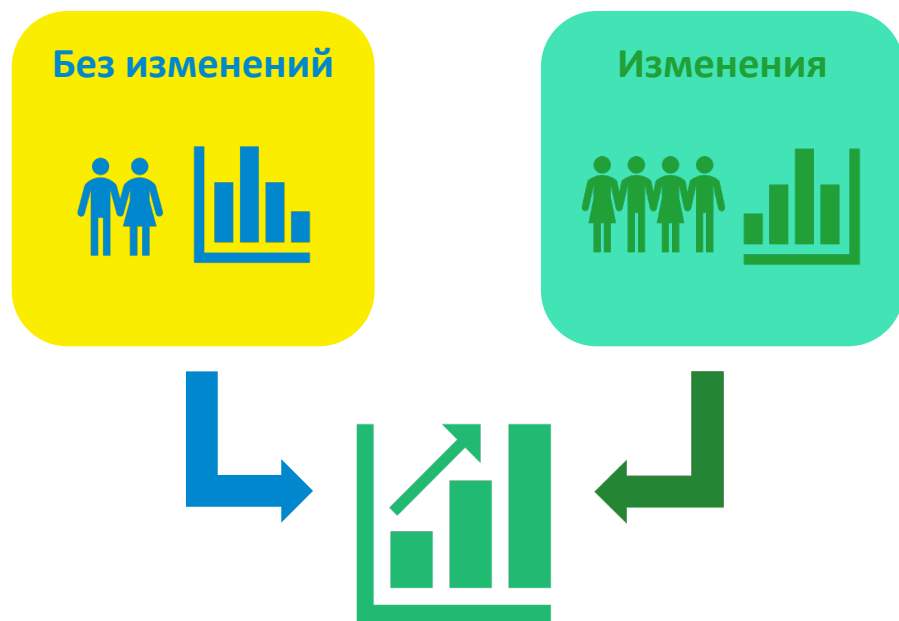
Устойчивость

		Пятница	Суббота	Всего
А	Пользователи	990 000	500 000	1 490 000
	Конверсии	20 000	5 000	25 000
	%	2.02	1.00	1. 68
В	Пользователи	10 000	500 000	510 000
	Конверсии	230	6 000	6 230
	%	2.30	1.20	1.22



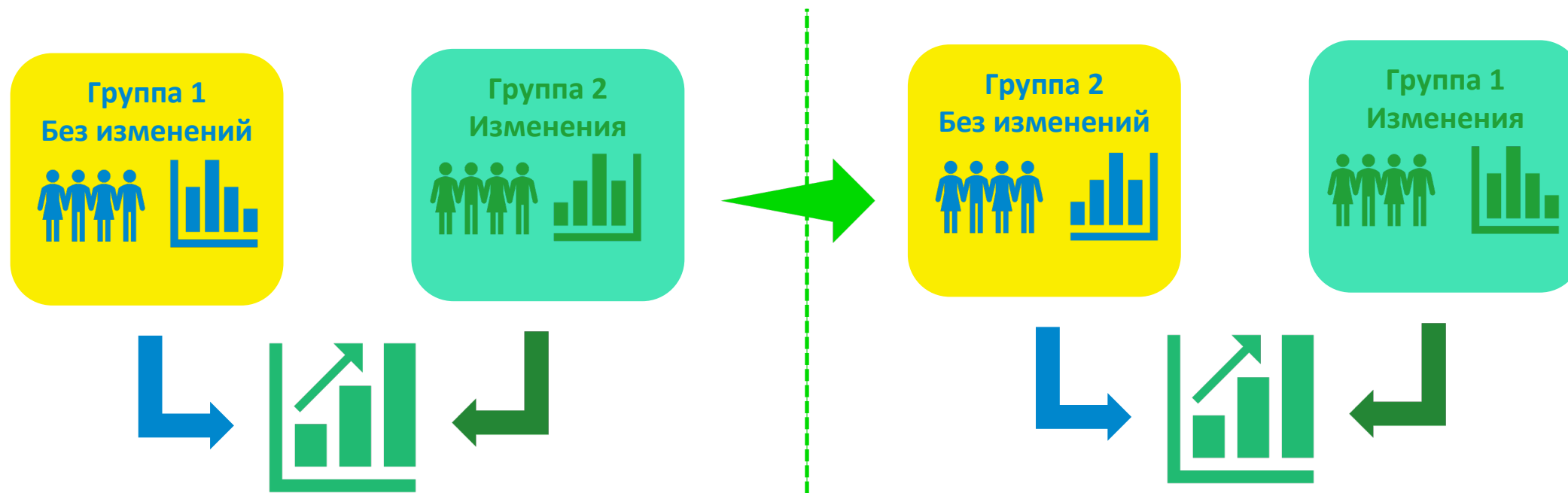
Устойчивость

Обратный эксперимент: часть пользователей не видит изменений



Устойчивость

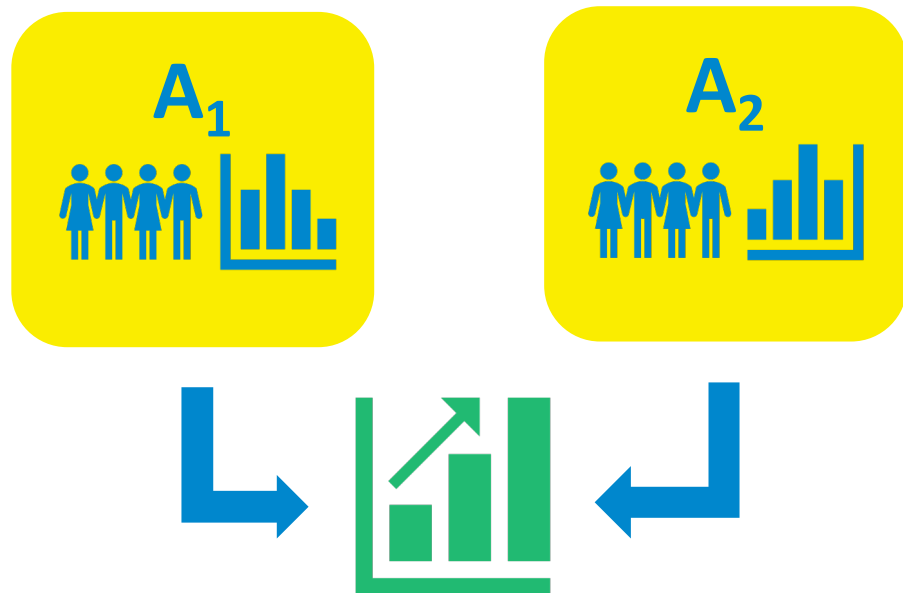
Перекрестный эксперимент: группы пользователей чередуются





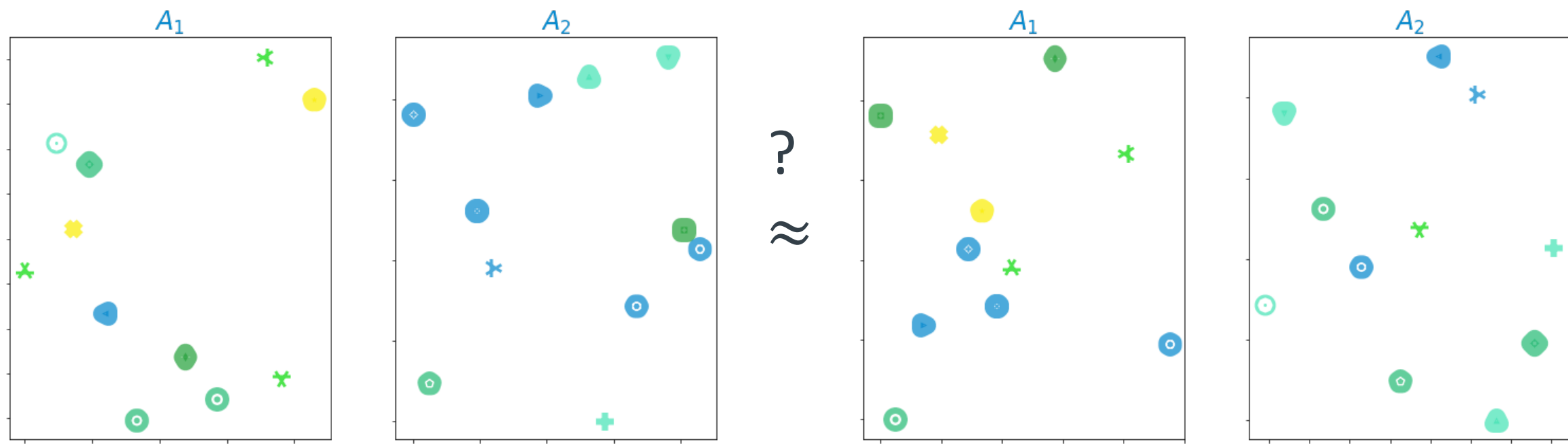
Устойчивость

АА-тест: АВ-тест, но разным группам демонстрируется одно и то же решение



Устойчивость

АА-тест: использование ЦПТ (пост-стратификация)





Устойчивость

ААВ-тест: совмещенный АА и АВ-тесты





Объём выборки

- Минимальный размер эффекта
- Допустимые вероятности ошибок 1-ого и 2-ого рода
- Статистические инструменты
- Продолжительность теста

Число участников/событий → On-line калькуляторы, например:

<https://raschitat-online.ru/raschet-doveritelnogo-interval/> + формулы

<https://socioline.ru/rv.php>

<https://fdfgroup.ru/poleznaya-informatsiya/stati/vyborka-tipy-vyborok-raschet-oshibki-vyborki/>

Ошибки 1-ого и 2-ого рода

		Верная гипотеза	
		H_0	H_1
Ответ теста	H_0	H_0 принята	H_0 неверно принята (ошибка 2-ого рода, β): вероятность получить имеющиеся данные довольно высока при истинности H_0
	H_1	H_0 неверно отвергнута (ошибка 1-ого рода, α): вероятность получить имеющиеся данные при истинности H_0 слишком мала	H_0 отвергнута



Ошибки 1-ого и 2-ого рода

Ошибка 1-ого рода критичнее

Вероятность ошибки первого рода $P(H_0 \text{ отв.} | H_0 \text{ вер.})$ жестко ограничивается

$$P(H_0 \text{ отвергнута} | H_0 \text{ верна}) = P(p \leq \alpha | H_0) \leq \alpha$$

Вероятность ошибки второго рода $P(H_0 \text{ принимаем} | H_1 \text{ вер.})$ мягко минимизируется

$$row = P(H_0 \text{ отвергнута} | H_1 \text{ верна}) = 1 - P(H_0 \text{ принимаем} | H_1 \text{ верна})$$



p-value

Достижимый уровень значимости — это вероятность при справедливости нулевой гипотезы получить такое же значение статистики, как в эксперименте, или ещё более экстремальное

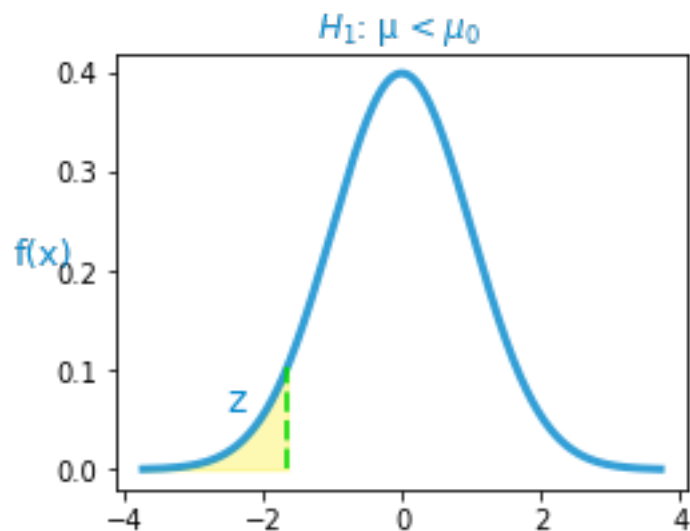
Чем ниже **p** тем сильнее данные свидетельствуют против **H₀** в пользу **H₁**

$$T(X) = t$$
$$p = \mathbb{P}(T \geq t | H_0)$$

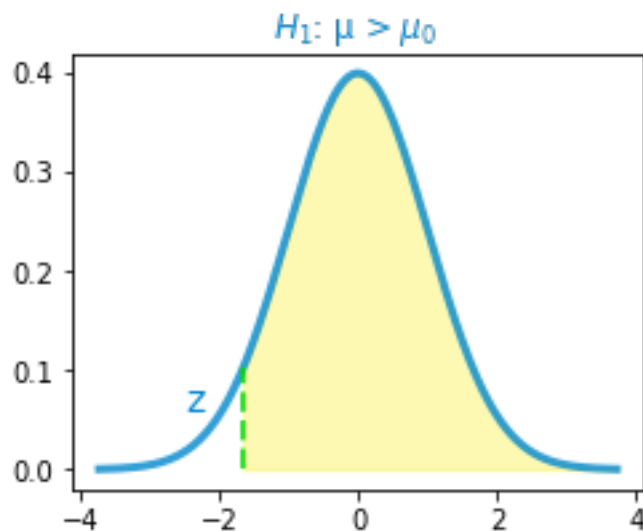


p-value

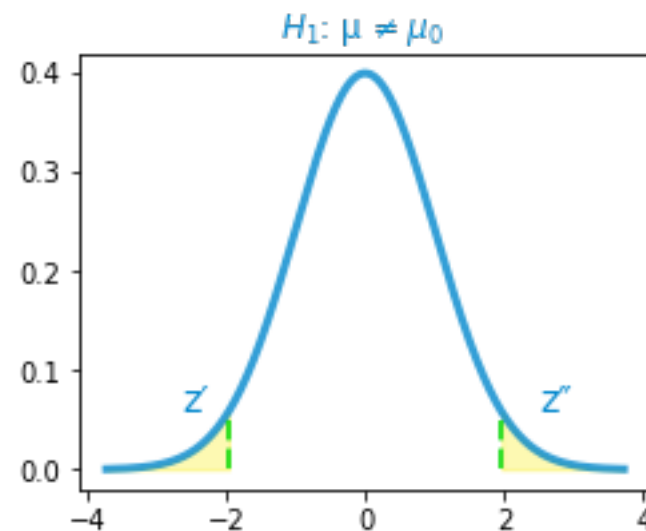
$$p = FN_{(0,1)}(z)$$



$$p = 1 - F_{N(0,1)}(z)$$



$$p = 2(1 - F_{N(0,1)}(|z|))$$



Размер эффекта

p-value?



*Какова вероятность верного предсказания?
Насколько различаются суммы в чеках?
и т.д.*

Важно:

Выборка данных формируется случайно

Оценка размера эффекта по выборке это случайная величина

p показывает вероятность случайного получения такой оценки



***p-value* зависит от размера
эффекта и размера выборки**

*На малых выборках эффект менее
заметен, H_0 не отвергается*



Вопросы по α (или p-value)

Определяет ли α вероятность справедливости нулевой гипотезы H_0 ?

p-value – это такое значение статистики при справедливой H_0 с вероятностью α ?

Отсутствуют ли различия между группами при $p\text{-value} > 0.05$?

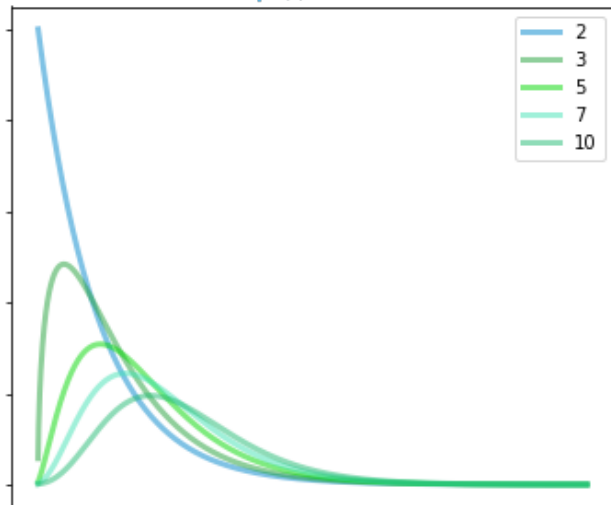
Имеет ли результат практическое значение?

Распределения, производные от нормального

$$X_1, X_2 \dots X_k \sim N(\mu, \sigma^2)$$

$$X = \sum_{i=1}^k X_i^2 \sim \chi_k^2$$

Распределение χ^2

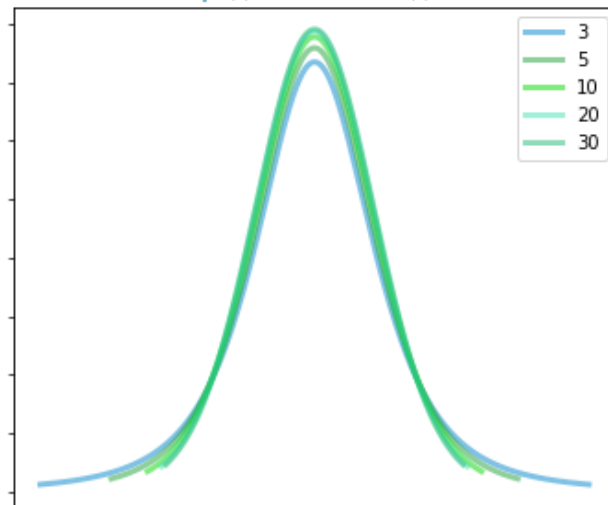


$$X_1 \sim N(0, 1)$$

$$X_2 \sim \chi_k^2$$

$$X = \frac{X_1}{\sqrt{X_2/k}} \sim St(k)$$

Распределение Стьюдента

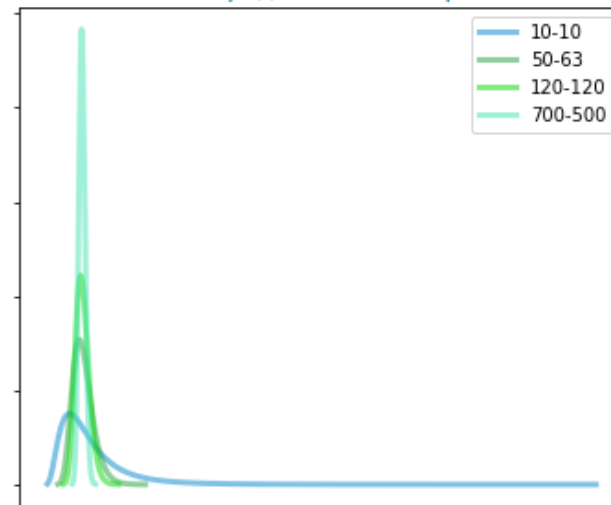


$$X_1 \sim \chi_{k_1}^2$$

$$X_2 \sim \chi_{k_2}^2$$

$$X = \frac{X_1/k_1}{X_2/k_2} \sim F(k_1, k_2)$$

Распределение Фишера





Распределения, производные от нормального

$$X_1, X_2 \dots X_n \sim N(\mu, \sigma^2) \rightarrow X^n = (X_1, X_2 \dots X_n)$$

$$\bar{X}_n = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i \sim N\left(\mu, \frac{\sigma^2}{n}\right)$$

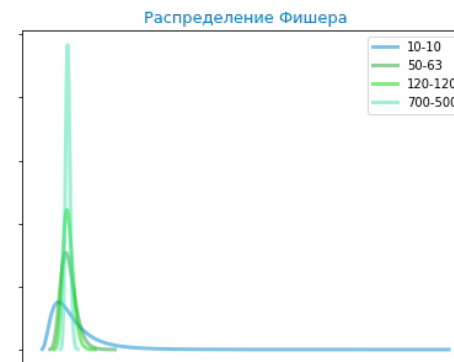
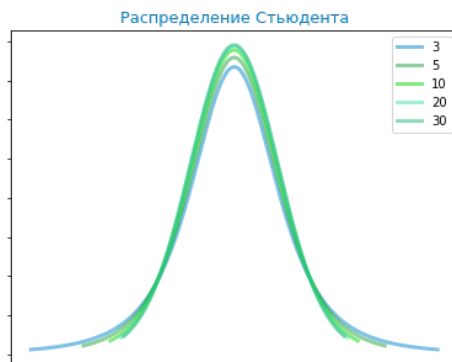
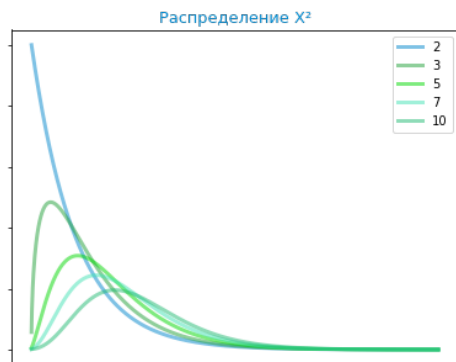
$$S_n^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X}_n)^2 \Rightarrow \chi_{n-1}^2$$

$$T = \frac{\bar{X}_n - \mu}{S_n / \sqrt{n}} \sim St(n-1)$$

$$X_1 \sim N(\mu_1, \sigma_1^2) \rightarrow \chi_{n_1}^2$$

$$X_2 \sim N(\mu_2, \sigma_2^2) \rightarrow \chi_{n_2}^2$$

$$\frac{S_1^2 / \sigma_1^2}{S_2^2 / \sigma_2^2} \sim F(n_1 - 1, n_2 - 1)$$





Статистические критерии

Для среднего:

- Данные распределены нормально? Известна дисперсия \rightarrow z-критерий
- Дисперсия неизвестна \rightarrow t-критерий (при большом количестве данных можно использовать квантили нормального распределения)

Для частоты:

- Критерий согласия Пирсона (Хи-квадрат)

Для дисперсии:

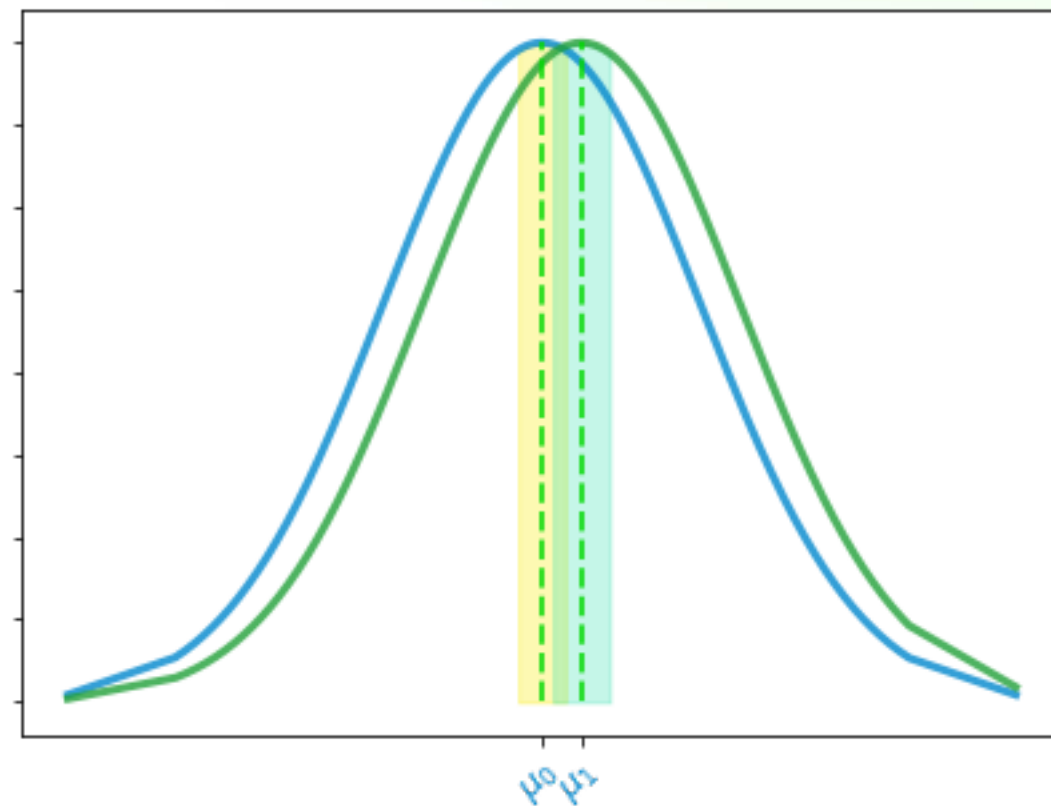
- Среднее известно \rightarrow критерий Хи-квадрат
- Неизвестно \rightarrow критерий [Фишера](#) (z-критерий)

Статистические критерии

Сравнение непрерывных величин

Среднее/Медиана/Мода, σ^2 — известна

Выборка:	$X^n = (X_1, \dots, X_n),$ $X \sim \mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$
Нулевая гипотеза:	$H_0: \mu = \mu_0$
Альтернатива:	$H_1: \mu < \neq > \mu_0$
Статистика:	$Z(X^n) = \frac{X_i - \mu_0}{\sigma/\sqrt{n}}$
Нулевое распределение:	$Z(X^n) = N(0,1)$

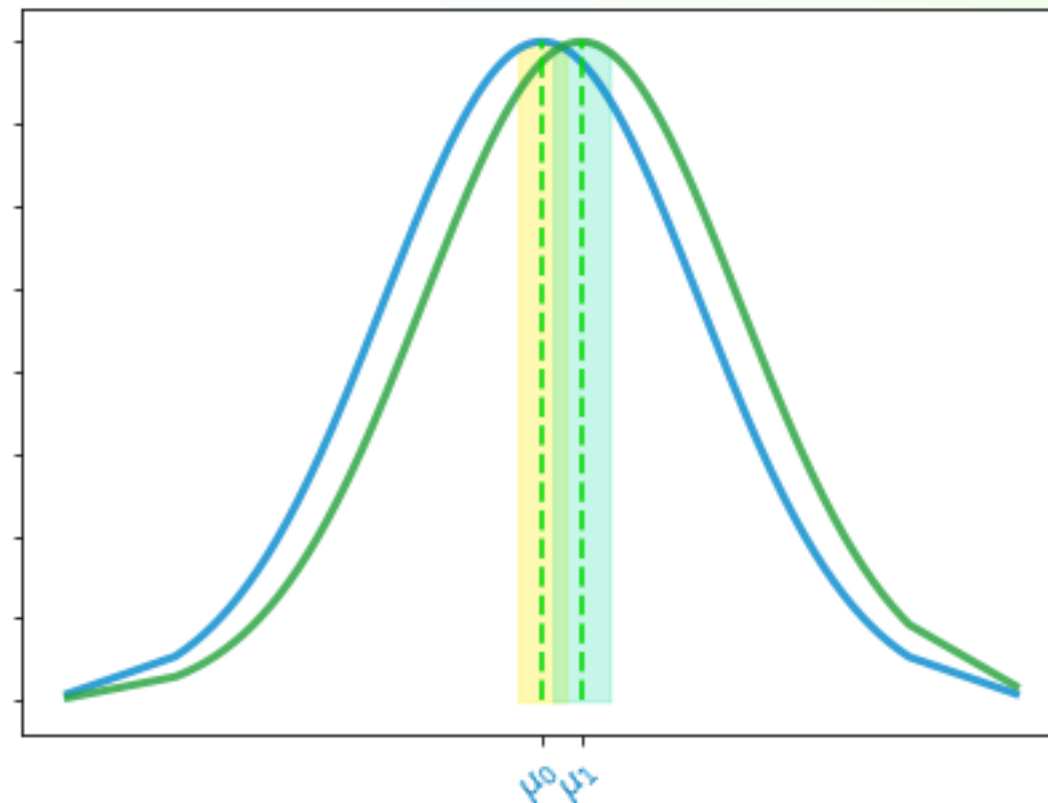


Статистические критерии

Сравнение непрерывных величин

Среднее/Медиана/Мода, σ^2 — неизвестна

Выборка:	$X^n = (X_1, \dots, X_n),$ $X \sim \mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$
Нулевая гипотеза:	$H_0: \mu = \mu_0$
Альтернатива:	$H_1: \mu < \neq > \mu_0$
Статистика:	$T(X^n) = \frac{X_i - \mu_0}{S/\sqrt{n}}$
Нулевое распределение:	$T(X^n) \sim St(n - 1)$

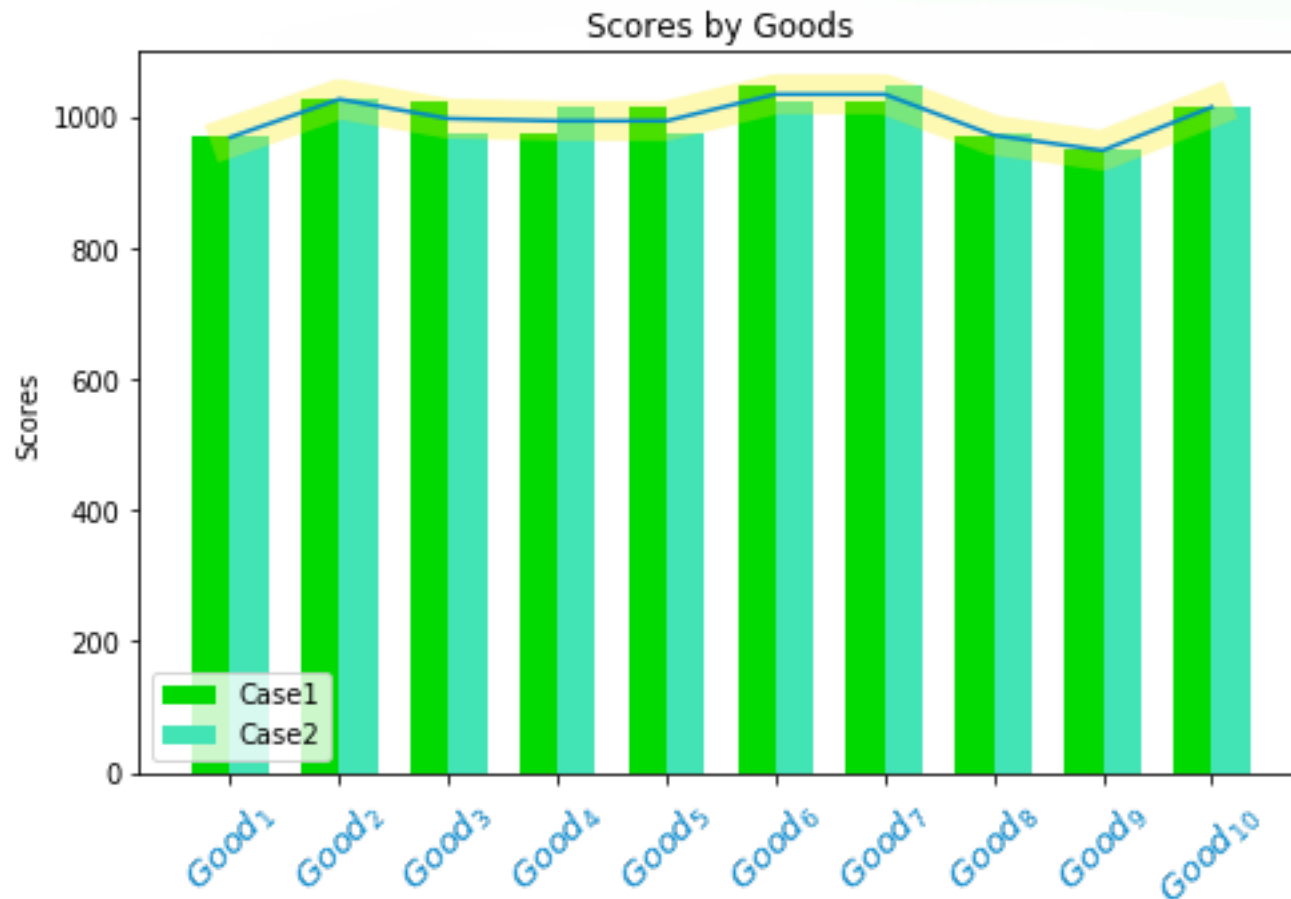
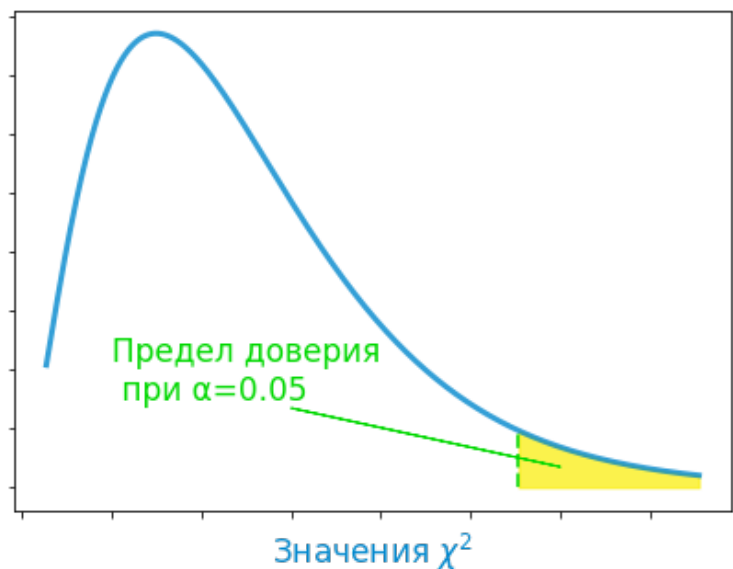


Статистические критерии

Сравнение дискретных величин

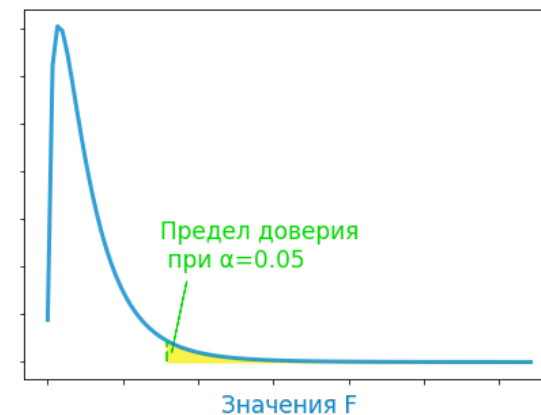
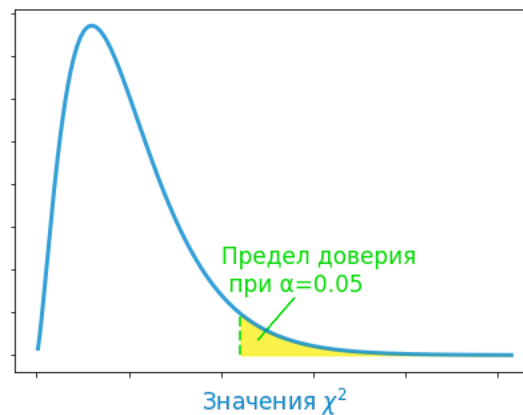
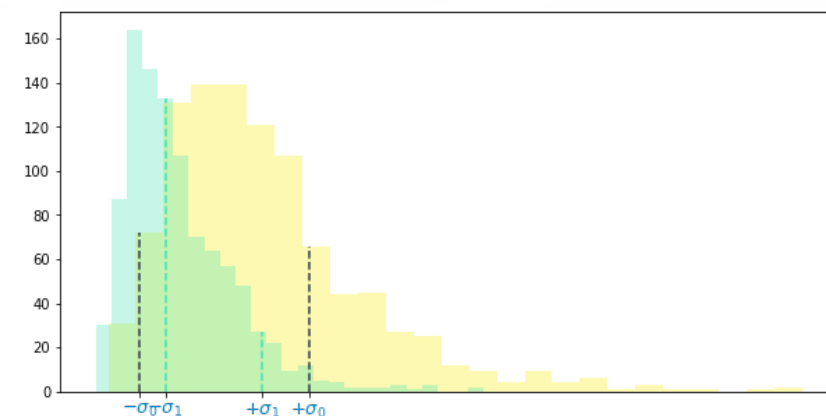
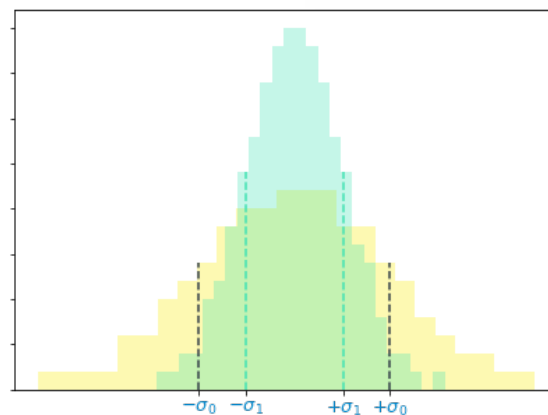
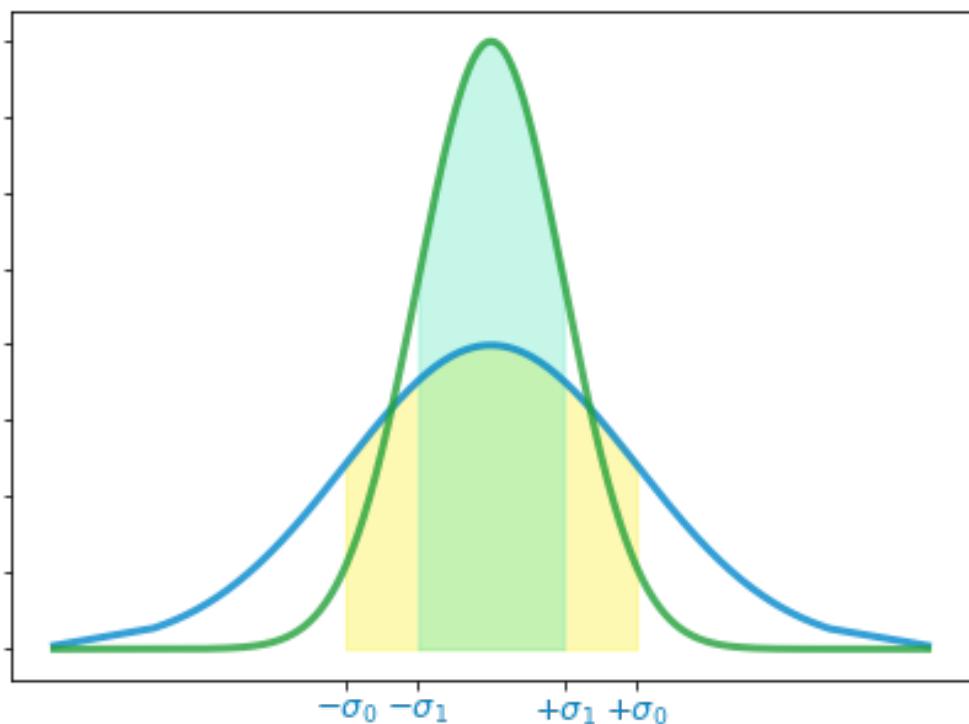
Критерий согласия Пирсона χ^2

Работает при большом количестве значений в каждой категории



Статистические критерии

Сравнение непрерывных величин
Дисперсия/Разброс





Как не обмануть себя

- Не верить
 - Ждать
 - Проводить обратный эксперимент
 - Не делать АБ тест без предварительного АА теста
 - Использовать статистику!
 - Определиться с размером ожидаемого эффекта
 - Допустимые вероятности ошибок 1-ого и 2-ого рода
 - Грамотно выбирать статистические критерии
- Не забывать правило Паретто

Механизм проверки гипотез



Гипотеза - данные - вывод

Прежде чем что-то сравнивать выдвигают конструктивную гипотезу, которую хочется проверить.

Например,

- препараты X и Y по-разному влияют на кровяное давление больных
- продолжительность лекции влияет на успеваемость студента
- постановка вопроса влияет на ответ респондента

На полученных данных мы пытаемся делать выводы об истинности или ложности выдвигаемой гипотезы



Гипотеза - данные - вывод

Нужно помнить, что проверка статистической гипотезы имеет вероятностный характер.

Точно также, мы не можем быть уверены на все 100, что параметр, оцениваемый по конечной выборке совпадает с реальным значением параметра в генеральной совокупности (вспоминаем доверительные интервалы).



Гипотеза

Статистическая гипотеза — предположение о виде распределения и свойствах случайной величины, которое можно подтвердить или опровергнуть применением статистических методов к данным выборки.



Гипотеза

Пусть в эксперименте наблюдается случайная величина X , распределение которой P полностью или частично неизвестно. Любое утверждение относительно P называют статистической гипотезой. Гипотезы бывают простые и сложные.

- Если гипотеза однозначно определяет P , т.е $H: \{P = P_0\}$, где P_0 это какой-то конкретный закон (например, нормальное распределение с параметрами 0 и 1), то гипотеза **простая**.
- Если же гипотеза утверждает, что P относится к семейству распределений, то гипотеза **сложная** (например, гипотеза о том, что данные распределены нормально, без фиксации параметров).



Общий фреймворк проверки гипотез: шаг 1

Формулировка основной гипотезы H_0 и конкурирующей гипотезы H_1 .



Общий фреймворк проверки гипотез: шаг 2

Задание уровня значимости α (или p-value), на котором в дальнейшем и будет сделан вывод о справедливости гипотезы. Он равен вероятности допустить *ошибку первого рода H_0* .

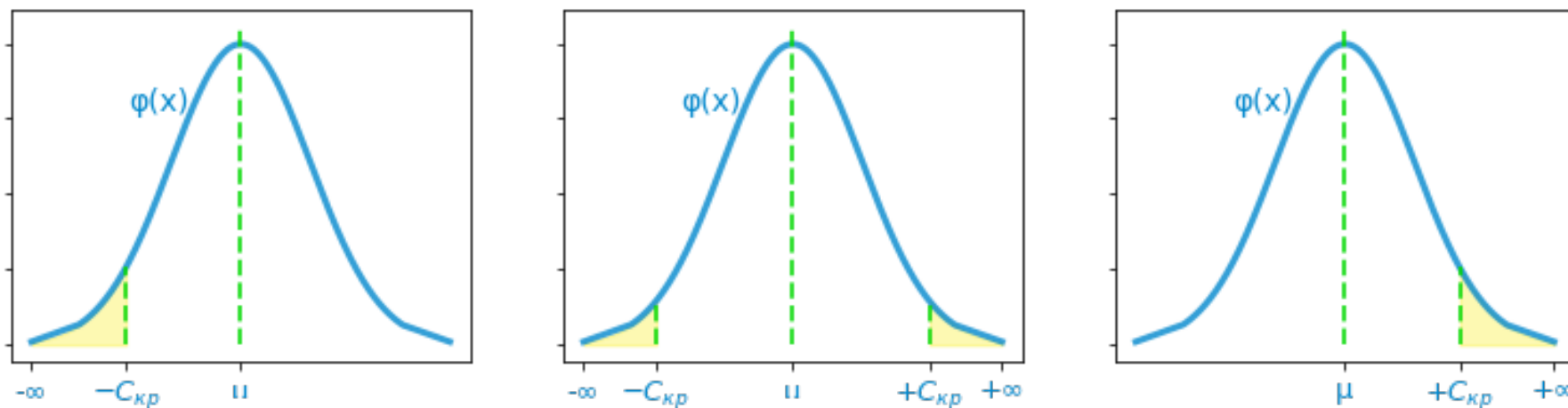
Общий фреймворк проверки гипотез: шаг 3

Расчёт статистики φ критерия такой, что:

- её величина зависит от исходной выборки $X^n = (X_1, \dots, X_n)$ $\varphi = \varphi(X_1, \dots, X_n)$
- по её значению можно делать выводы об истинности гипотезы H_0
- статистика φ , как функция случайной величины X , также является случайной величиной и подчиняется какому-то закону распределения

Общий фреймворк проверки гипотез: шаг 4

Построение критической области. Из области значений φ выделяется подмножество C таких значений, по которым можно судить о существенных расхождениях с предположением. Его размер выбирается таким образом, чтобы выполнялось равенство $P(\varphi \in C) = \alpha$. Это множество C и называется критической областью.





Общий фреймворк проверки гипотез: шаг 5

Вывод об истинности гипотезы. Наблюдаемые значения выборки подставляются в статистику φ и по попаданию (или не попаданию) в критическую область C выносится решение об отвержении (или принятии) выдвинутой гипотезы H_0 .

Итого

Выборка:	$X^n = (X_1, \dots, X_n), \quad X \sim P$
Нулевая гипотеза:	$H_0: P \in \omega$
Альтернатива:	$H_1: P \notin \omega$
Статистика:	$T(X_n), \quad \begin{array}{l} T(X_n) \sim F(x) \text{ при } H_0 \\ T(X_n) \not\sim F(x) \text{ при } H_1 \end{array}$



Формализация конструктивной гипотезы

Пример с препаратами.

H_0 : Реальная разность между средними значениями давлений в двух группах равна 0 ($\mu_0 - \mu_1 = 0$)

H_1 : Реальная разность между средними значениями давлений в двух группах не равна 0 ($\mu_0 - \mu_1 \neq 0$)



Рассмотрим следующую задачу

В десятизначной записи числа π среди 10000 первых десятичных знаков после запятой цифры 0, 1, ..., 9 встречаются соответственно $\mathbf{h}=(968, 1026, 1021, 972, 1014, 1046, 1021, 970, 948, 1014)$ раз. Можно ли при уровне значимости 0.05 (величина ошибки 1-го рода) считать эти цифры случайными?



Colab? Colab!

p-value

[Про p-value habr](#): Если я живу в мире, где время доставки пиццы составляет 30 минут или меньше (нулевая гипотеза верна), насколько неожиданными являются мои доказательства в реальной жизни?

p-value отвечает на этот вопрос числом — вероятностью.

$$T(X) = t$$
$$p = \mathbb{P}(T \geq t | H_0)$$





Colab? Colab!



Размер эффекта

Размер эффекта — степень отклонения данных от нулевой гипотезы.

Примеры:

- Вероятность верного предсказания
- Вероятность выздоровления пациента
- Увеличение среднего чека

Ошибки 1/2-ого рода и размер эффекта

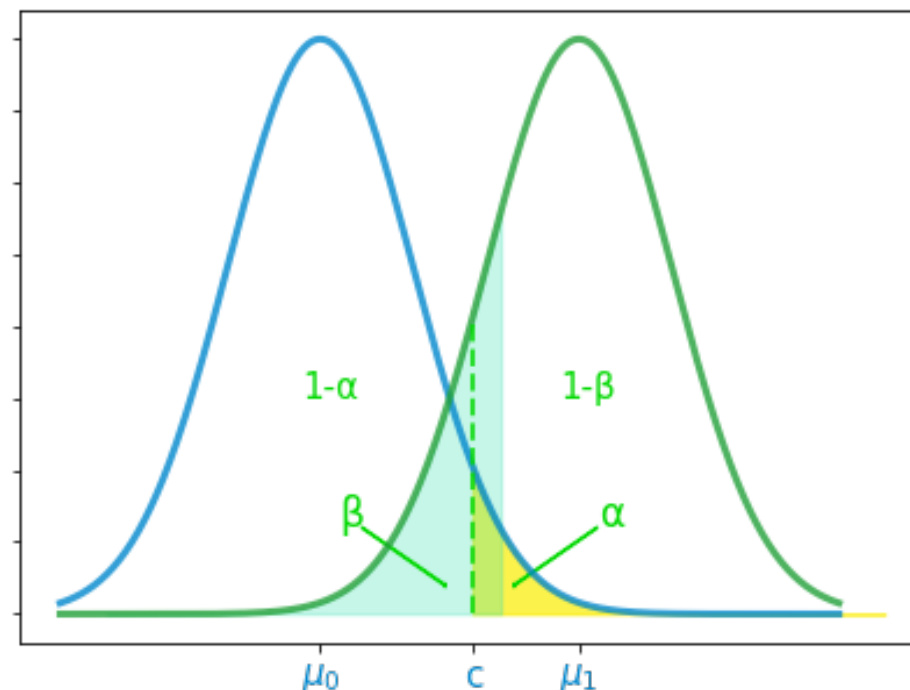
$\mu_1 - \mu_0$ размер эффекта

α ошибка первого рода (или уровень значимости)

β ошибка второго рода

$1 - \beta$ мощность критерия

c порог принятия решения





Colab? Colab!



Резюме

Обсудили что такое АБ тестирование, и общие принципы при его проведении

Обсудили работу статистических критериев — механизма при принятии решения



Обратная связь

?



Спасибо за внимание!