А/Б-тесты 7 занятие

Игорь Полянский Нетология Июнь 2020

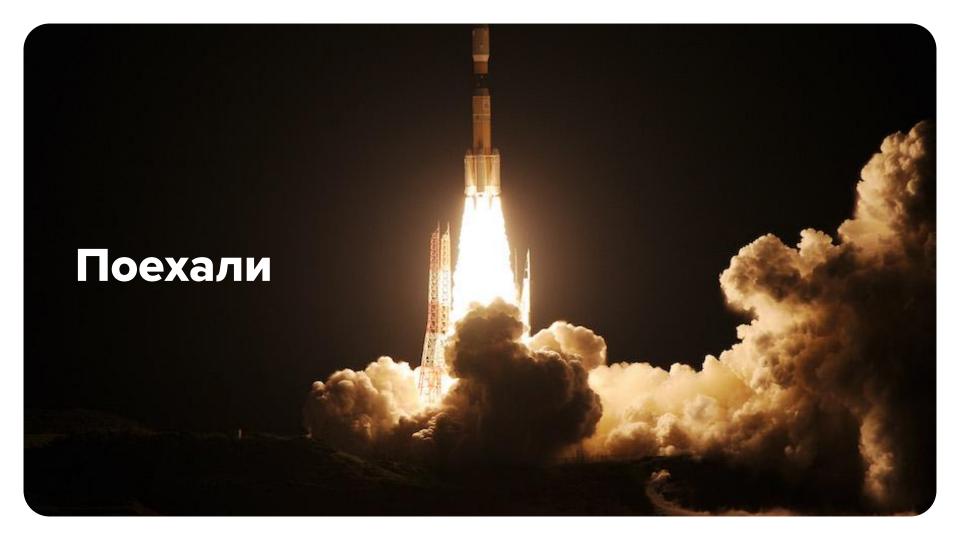
Ловушки в A/Бтестировании



В этой лекции

Пробежим весь пройденный материал и разберем типичные ошибки на этапах:

- До А/Б-теста
- Во время А/Б-теста
- После А/Б-теста



Структура курса



Data-driven -

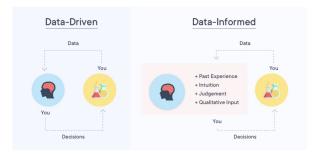
Data-driven - компания, принимающая решения на данных





- Data-driven компания, принимающая решения на данных
- Data-informed -

- Data-driven компания, принимающая решения на данных
- Data-informed использует не только данные, но и другие источники



Устойчивость / предсказуемость

Динамичность / непредсказуемость

- Data-driven компания, принимающая решения на данных
- Data-informed использует не только данные, но и другие источники
- Сырье data-driven компании -

- Data-driven компания, принимающая решения на данных
- Data-informed использует не только данные, но и другие источники
- Сырье data-driven компании гипотеза



Исследования

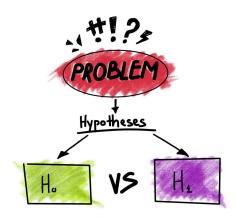
- Data-driven компания, принимающая решения на данных
- Data-informed использует не только данные, но и другие источники
- Сырье data-driven компании гипотеза
- Аналитик -

- Data-driven компания, принимающая решения на данных
- Data-informed использует не только данные, но и другие источники
- Сырье data-driven компании гипотеза
- Аналитик конвейер по проверке гипотез



- Data-driven компания, принимающая решения на данных
- Data-informed использует не только данные, но и другие источники
- Сырье data-driven компании гипотеза
- Аналитик конвейер по проверке гипотез
- Источниками гипотез могут стать:

- Data-driven компания, принимающая решения на данных
- Data-informed использует не только данные, но и другие источники
- Сырье data-driven компании гипотеза
- Аналитик конвейер по проверке гипотез
- Источниками гипотез могут стать: данные, конкуренты, исследования, feedback



@luminousmen.com

- Data-driven компания, принимающая решения на данных
- Data-informed использует не только данные, но и другие источники
- Сырье data-driven компании гипотеза
- Аналитик конвейер по проверке гипотез
- Источниками гипотез могут стать: данные, конкуренты, исследования, feedback
- Простая гипотеза = Бизнес-гипотеза =

- Data-driven компания, принимающая решения на данных
- Data-informed использует не только данные, но и другие источники
- Сырье data-driven компании гипотеза
- Аналитик конвейер по проверке гипотез
- Источниками гипотез могут стать: данные, конкуренты, исследования, feedback
- Простая гипотеза = Бизнес-гипотеза = ЕСЛИ ... ТО ...



- Data-driven компания, принимающая решения на данных
- Data-informed использует не только данные, но и другие источники
- Сырье data-driven компании гипотеза
- Аналитик конвейер по проверке гипотез
- Источниками гипотез могут стать: данные, конкуренты, исследования, feedback
- Простая гипотеза = Бизнес-гипотеза = ЕСЛИ ... ТО ...
- Маркетинговая/продуктовая гипотеза =

- Data-driven компания, принимающая решения на данных
- Data-informed использует не только данные, но и другие источники
- Сырье data-driven компании гипотеза
- Аналитик конвейер по проверке гипотез
- Источниками гипотез могут стать: данные, конкуренты, исследования, feedback
- Простая гипотеза = Бизнес-гипотеза = ЕСЛИ ... ТО ...
- Маркетинговая/продуктовая гипотеза = что делаем + на кого повлияет + какой результат ожидаем + почему ожидаем такой результат



Структура курса



 Продуктовая команда может генерить гипотезы из разных источников. При правильной настройке, (что случится)

 Продуктовая команда может генерить гипотезы из разных источников. При правильной настройке, гипотез будет сильно больше чем наша возможность их проверить.



- Продуктовая команда может генерить гипотезы из разных источников. При правильной настройке, гипотез будет сильно больше чем наша возможность их проверить.
- Приоритизация необходима, чтобы уложиться в наши ресурсы по

- Продуктовая команда может генерить гипотезы из разных источников. При правильной настройке, гипотез будет сильно больше чем наша возможность их проверить.
- Приоритизация необходима, чтобы уложиться в наши ресурсы по разработчикам, аналитикам, клиентской базе.



- Продуктовая команда может генерить гипотезы из разных источников. При правильной настройке, гипотез будет сильно больше чем наша возможность их проверить.
- **Приоритизация** необходима, чтобы уложиться в наши ресурсы по разработчикам, аналитикам, клиентской базе.
- Чтобы приоритизировать гипотезу надо смотреть на:

- Продуктовая команда может генерить гипотезы из разных источников. При правильной настройке, гипотез будет сильно больше чем наша возможность их проверить.
- Приоритизация необходима, чтобы уложиться в наши ресурсы по разработчикам, аналитикам, клиентской базе.
- Чтобы приоритизировать гипотезу надо смотреть на: нужды клиента, business value, соответствие стратегии, партнеров, риски



- Продуктовая команда может генерить гипотезы из разных источников. При правильной настройке, гипотез будет сильно больше чем наша возможность их проверить.
- **Приоритизация** необходима, чтобы уложиться в наши ресурсы по разработчикам, аналитикам, клиентской базе.
- Чтобы приоритизировать гипотезу надо смотреть на: нужды клиента, business value, соответствие стратегии, партнеров, риски
- ICE -

- Продуктовая команда может генерить гипотезы из разных источников. При правильной настройке, гипотез будет сильно больше чем наша возможность их проверить.
- **Приоритизация** необходима, чтобы уложиться в наши ресурсы по разработчикам, аналитикам, клиентской базе.
- Чтобы приоритизировать гипотезу надо смотреть на: нужды клиента, business value, соответствие стратегии, партнеров, риски
- ICE отличный фреймворк для численной приоритизации гипотез.

ICE framework

ICE = Impact * Confidence - Effort

- Продуктовая команда может генерить гипотезы из разных источников. При правильной настройке, гипотез будет сильно больше чем наша возможность их проверить.
- Приоритизация необходима, чтобы уложиться в наши ресурсы по разработчикам, аналитикам, клиентской базе.
- Чтобы приоритизировать гипотезу надо смотреть на: нужды клиента, business value, соответствие стратегии, партнеров, риски
- ICE отличный фреймворк для численной приоритизации гипотез.
- Можно влиять на effort и confidence, но ключевая идея ICE:

- Продуктовая команда может генерить гипотезы из разных источников. При правильной настройке, гипотез будет сильно больше чем наша возможность их проверить.
- Приоритизация необходима, чтобы уложиться в наши ресурсы по разработчикам, аналитикам, клиентской базе.
- Чтобы приоритизировать гипотезу надо смотреть на: нужды клиента, business value, соответствие стратегии, партнеров, риски
- ICE отличный фреймворк для численной приоритизации гипотез
- Можно влиять на effort и confidence, но ключевая идея ICE: довольно сложно понижать effort, но можно довольно легко повысить confidence.



Вкладываем минимум ресурсов, чтобы провести пользовательский тест (минимальный работающий продукт

🚠 Урезаем функционал

Делаем только то, что реально нужно пользователям (80-20) - можно по результатам MVP

Технологии / каналы

Ищем более дешевые технологии / каналы для маркетинга

UX-тест прототипа

Нарисуй на бумажке и покажи пользователю - effort близок к 0 (+повышаем confidence)

- Продуктовая команда может генерить гипотезы из разных источников. При правильной настройке, гипотез будет сильно больше чем наша возможность их проверить.
- Приоритизация необходима, чтобы уложиться в наши ресурсы по разработчикам, аналитикам, клиентской базе.
- Чтобы приоритизировать гипотезу надо смотреть на: нужды клиента, business value, соответствие стратегии, партнеров, риски
- ICE отличный фреймворк для численной приоритизации гипотез.
- Можно влиять на effort и confidence, но ключевая идея ICE: довольно сложно понижать effort, но можно довольно легко повысить confidence.
- Для infra/legal -



- Продуктовая команда может генерить гипотезы из разных источников. При правильной настройке, гипотез будет сильно больше чем наша возможность их проверить.
- Приоритизация необходима, чтобы уложиться в наши ресурсы по разработчикам, аналитикам, клиентской базе.
- Чтобы приоритизировать гипотезу надо смотреть на: нужды клиента, business value, соответствие стратегии, партнеров, риски
- ICE отличный фреймворк для численной приоритизации гипотез.
- Можно влиять на effort и confidence, но ключевая идея ICE: довольно сложно понижать effort, но можно довольно легко повысить confidence.
- Для infra/legal confidence = 100%



- Продуктовая команда может генерить гипотезы из разных источников. При правильной настройке, гипотез будет сильно больше чем наша возможность их проверить.
- Приоритизация необходима, чтобы уложиться в наши ресурсы по разработчикам, аналитикам, клиентской базе.
- Чтобы приоритизировать гипотезу надо смотреть на: нужды клиента, business value, соответствие стратегии, партнеров, риски
- ICE отличный фреймворк для численной приоритизации гипотез.
- Можно влиять на effort и confidence, но ключевая идея ICE: довольно сложно понижать effort, но можно довольно легко повысить confidence.
- Для infra/legal confidence = 100%
- RICE -

- Продуктовая команда может генерить гипотезы из разных источников. При правильной настройке, гипотез будет сильно больше чем наша возможность их проверить.
- Приоритизация необходима, чтобы уложиться в наши ресурсы по разработчикам, аналитикам, клиентской базе.
- Чтобы приоритизировать гипотезу надо смотреть на: нужды клиента, business value, соответствие стратегии, партнеров, риски
- ICE отличный фреймворк для численной приоритизации гипотез
- Можно влиять на effort и confidence, но ключевая идея ICE: довольно сложно понижать effort, но можно довольно легко повысить confidence.
- Для infra/legal confidence = 100%
- RICE также учитывает ROI фичей, но имеет склонность делать более маленькие фичи с высоким ROI

- Для приоритизации лучше всего использовать

■ Для приоритизации лучше всего использовать ICE + RICE

■ Для приоритизации лучше всего использовать ICE + RICE

PIE -

- Для приоритизации лучше всего использовать ICE + RICE
- PIE фреймворк для качественной приоритизации гипотез, хорошо подходит для приоритизации WEB.

PIE framework

PIE = AVG (Potential, Importance, Ease) Если лень считать цифры

- Для приоритизации лучше всего использовать ICE + RICE
- PIE фреймворк для качественной приоритизации гипотез, хорошо подходит для приоритизации WEB.
- Экспресс-анализ гипотез используется для того, чтобы не тратить ресурсы на проверку неперспективных гипотез.
- Экспресс-анализ проводится путем

- Для приоритизации лучше всего использовать ICE + RICE
- PIE фреймворк для качественной приоритизации гипотез, хорошо подходит для приоритизации WEB.
- Экспресс-анализ гипотез используется для того, чтобы не тратить ресурсы на проверку неперспективных гипотез.
- Экспресс-анализ проводится путем прокручивания в голове процедуры ICE или задаванием себе ряда вопросов



Кейс на подумать - Gett

Когда только появилась система рейтинга (оценки водителя после поездки), мы наблюдали очень интересную картину.

Рейтинг в России и UK был 4,5+ / 5 (что соответствует нашему позиционированию как сервиса с лучшими водителями.

Рейтинг в UK оказался шокирующим 0.5- / 5.

Бизнес очень всполошился. Было экстренно принято решение создать специальный отдел качества в Израиле, чтобы решить эту проблему.

Но нашелся умный человек, который предложил что-то сделать. Что он предложил?

Из-за чего возникла проблема?

Кейс на подумать - Столото

Мы заметили, что клиенты iOs имеют гораздо более высокий средний чек, чем Android.

Из-за чего так происходило?

Как мы это использовали?

Кейс на подумать - CRM b2b

Клиенты b2b имеют гораздо более длительный цикл покупки чем b2c.

Мы отправляли клиентам email-ы с предложением лизинга. По рассылке была выделена КГ для оценки влияния рассылки.

Получалась следующая картина:

- В первые недели после рассылки конверсия письма была выше на 5-6%
- Но на большом интервале конверсии практически выравнивались.

Как так получалось?

Что мы проанализировали дополнительно?

Что изменили в логике?

Структура курса



• А/Б тесты. Можно ли без них?

 А/Б тесты. Можно ли без них? Нельзя. Они позволяют делать причинно-следственные выводы

- А/Б тесты. Можно ли без них? Нельзя. Они позволяют делать причинно-следственные выводы
- Качество продукта (1), принципиально новый опыт (2) и долгосрочное изменение (3) - что можно А/Б тестировать?

- А/Б тесты. Можно ли без них? Нельзя. Они позволяют делать причинно-следственные выводы
- Качество продукта (1), принципиально новый опыт (2) и долгосрочное изменение (3) - что можно А/Б тестировать?
 (2), но стоит попытаться исключить эффект новизны

- А/Б тесты. Можно ли без них? Нельзя. Они позволяют делать причинно-следственные выводы
- Качество продукта (1), принципиально новый опыт (2) и долгосрочное изменение (3) - что можно А/Б тестировать?
 (2), но стоит попытаться исключить эффект новизны
- Типы метрик для анализа теста:

- А/Б тесты. Можно ли без них? Нельзя. Они позволяют делать причинно-следственные выводы
- Качество продукта (1), принципиально новый опыт (2) и долгосрочное изменение (3) - что можно А/Б тестировать?
 (2), но стоит попытаться исключить эффект новизны
- Типы метрик для анализа теста:
 Первичные и вторичные

- А/Б тесты. Можно ли без них? Нельзя. Они позволяют делать причинно-следственные выводы
- Качество продукта (1), принципиально новый опыт (2) и долгосрочное изменение (3) что можно А/Б тестировать?
 (2), но стоит попытаться исключить эффект новизны
- Типы метрик для анализа теста:
 Первичные и вторичные
- Методы агрегации значений метрики:

- А/Б тесты. Можно ли без них? Нельзя. Они позволяют делать причинно-следственные выводы
- Качество продукта (1), принципиально новый опыт (2) и долгосрочное изменение (3) - что можно А/Б тестировать?
 (2), но стоит попытаться исключить эффект новизны
- Типы метрик для анализа теста:
 Первичные и вторичные
- Методы агрегации значений метрики:
 Среднее поюзерное vs общее



Общая конверсия: (1+1+50) / (10+10+100) = **43%** Средняя конверсия: (1/10 + 1/10 + 50/100) / 3 = 23%

- А/Б тесты. Можно ли без них? Нельзя. Они позволяют делать причинно-следственные выводы
- Качество продукта (1), принципиально новый опыт (2) и долгосрочное изменение (3) - что можно А/Б тестировать?
 (2), но стоит попытаться исключить эффект новизны
- Типы метрик для анализа теста:
 Первичные и вторичные
- Методы агрегации значений метрики:
 Среднее поюзерное vs общее
- Стат. Единица и Генеральная совокупность

- А/Б тесты. Можно ли без них? Нельзя. Они позволяют делать причинно-следственные выводы
- Качество продукта (1), принципиально новый опыт (2) и долгосрочное изменение (3) - что можно А/Б тестировать?
 (2), но стоит попытаться исключить эффект новизны
- Типы метрик для анализа теста:
 Первичные и вторичные
- Методы агрегации значений метрики:
 Среднее поюзерное vs общее
- Стат. Единица и Генеральная совокупность

Юзер/event



Набор Юзеров/eventoв

Структура курса

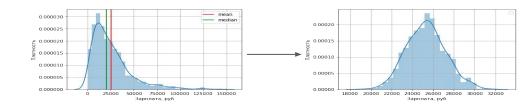


• Описательные статистики:

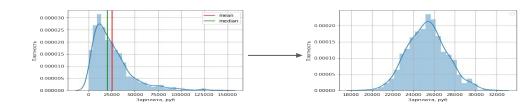
Описательные статистики:
 среднее, медиана, персентили

- Описательные статистики:среднее, медиана, персентили
- ЦПТ

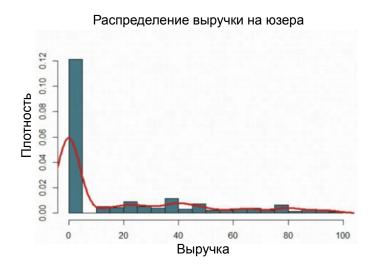
- Описательные статистики:
 среднее, медиана, персентили
- ЦПТСреднее распределено нормально



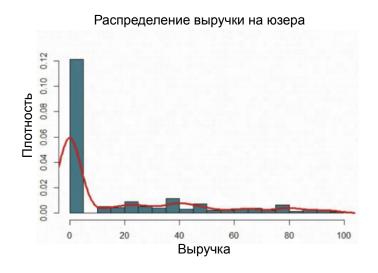
- Описательные статистики:
 среднее, медиана, персентили
- ЦПТСреднее распределено нормально
- Ограничения ЦПТ:



- Описательные статистики:
 среднее, медиана, персентили
- ЦПТСреднее распределено нормально
- Ограничения ЦПТ:
 Тяжелые хвосты, выбросы



- Описательные статистики:
 среднее, медиана, персентили
- ЦПТСреднее распределено нормально
- Ограничения ЦПТ:
 Тяжелые хвосты, выбросы
- Параметры А/Б теста:
 Ошибка первого рода Ошибка второго рода Мощность p-value -



- Описательные статистики:
 среднее, медиана, персентили
- ЦПТСреднее распределено нормально
- Ограничения ЦПТ:
 Тяжелые хвосты, выбросы
- Параметры А/Б теста: Ошибка первого рода фиксируем приемлемую P (отклонить $H_0|H_0$ верна) Ошибка второго рода P (принять $H_0|H_1$ верна) Мощность P (отклонить $H_0|H_1$ верна) p-value P (отклонить $H_0|H_0$ верна)

- Описательные статистики: среднее, медиана, персентили
- ЦПТСреднее распределено нормально
- Ограничения ЦПТ:
 Тяжелые хвосты, выбросы
- Параметры А/Б теста: Ошибка первого рода фиксируем приемлемую P (отклонить $H_0|H_0$ верна) Ошибка второго рода P (принять $H_0|H_1$ верна) Мощность P (отклонить $H_0|H_1$ верна) p-value P (отклонить $H_0|H_0$ верна)
- Калькуляторы размера выборок А/Б теста

- Описательные статистики: среднее, медиана, персентили
- ЦПТ Среднее распределено нормально
- Ограничения ЦПТ: Тяжелые хвосты, выбросы
- Параметры A/Б теста: Ошибка первого рода - фиксируем приемлемую P (отклонить $H_0|H_0$ верна) Ошибка второго рода - $P(принять H_0|H_1 верна)$ Мощность - P(отклонить $H_0|H_1$ верна) p-value - P(отклонить $H_0|H_0$ верна)
- Калькуляторы размера выборок А/Б теста



Question: How many subjects are needed for an A/B test?



5% Percent of the time a difference will be detected, assuming one does NOT exis

Кейс на подумать - Gett

При анализе данных выявлено, что водители, которые зарабатывают с нами больше, имеют более низкий показатель оттока.

Что здесь наблюдается? Корреляция / причинно-следственная связь?

Структура курса



• Важность сплита?

Важность сплита?
 Разные группы по метрикам => невозможно оценить эффект фичи

- Важность сплита?
 Разные группы по метрикам => невозможно оценить эффект фичи
- Виды сплитов:

- Важность сплита?
 Разные группы по метрикам => невозможно оценить эффект фичи
- Виды сплитов:Рандом

Стратифицированный рандом

- Важность сплита?
 Разные группы по метрикам => невозможно оценить эффект фичи
- Виды сплитов:РандомСтратифицированный рандом
- Тесты на однородность: зачем?

- Важность сплита?
 Разные группы по метрикам => невозможно оценить эффект фичи
- Виды сплитов:РандомСтратифицированный рандом
- Тесты на однородность: зачем?
 Даже рандом не всегда гарантирует однородность групп:(

- Важность сплита?
 Разные группы по метрикам => невозможно оценить эффект фичи
- Виды сплитов:РандомСтратифицированный рандом
- Тесты на однородность: зачем?
 Даже рандом не всегда гарантирует однородность групп:(
- Тесты на однородность: какие?

Важность сплита?
 Разные группы по метрикам => невозможно оценить эффект фичи

• Виды сплитов:

Рандом

Стратифицированный рандом

Тесты на однородность: зачем?
 Даже рандом не всегда гарантирует однородность групп:(

• Тесты на однородность: какие?

Т-тест

Ранговые: Манн-Уитни, Крускал-Уоллис

Бакетинг Бутстрап

Кейс на подумать - Столото

Для оценки эффективности SMS-коммуникации по предотвращению оттока, мы выбрали клиентов-отточников, посчитали необходимый размер выборки, чтобы достичь стат. значимости - 20 000 при заданной вероятности покупки и вариативности. Но результат все равно получился незначимым.

Из-за чего так могло случиться?

Как избежать?

Кейс на подумать - CRM b2b

Для одного из экспериментов мы хотели равномерно разделить группу по кол-во авто, взятых в лизинг. Мы сделали это так: в excel отсортировали клиентов по возрастанию кол-ва авто. Далее четным строчкам присвоили A, нечетным - B.

К какой проблеме это привело?

Как этого можно было избежать?

Ошибки до теста

"Давайте протестируем как можно больше вариаций - одна точно сработает!"

Проблема множественного тестирования

При большом количестве тестов, вероятность ошибки первого рода растет

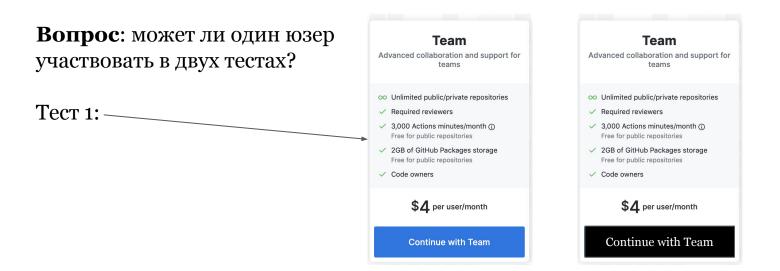
Велика вероятность найти значимые результаты там, где их нет

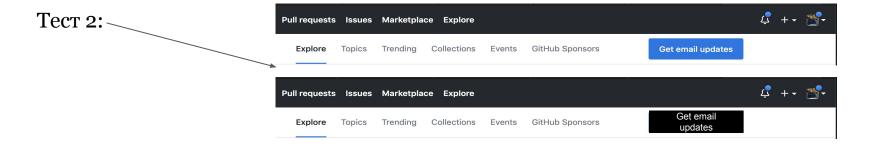
"Два теста одновременно? Нет, один тест повлияет на другой и результаты будут испорчены"

Один юзер - несколько тестов?

Это возможно, но нужно решать по ситуации

Зависит от того, могут ли фичи оказать влияние на первичные & вторичные метрики друг друга





Tect 1 Tect 2

Первичные метрики: конверсия в покупку пакета "Team" Первичные метрики: конверсия в подписку на обновления GitHub

Ответ: можно, так как <u>пакет GitHub подписки юзера не влияет на желание</u> <u>отслеживать изменения в репозиториях!</u>

Предисловие: допустим, водителю показывается заказ (оффер) на протяжении 5 сек. За это время он может его либо принять, либо отклонить, либо проигнорировать. Если оффер был принят, водитель может потом его отменить.

Фича 1: даем водителям из тестовой группы 10 сек (вместо 5) на раздумья.

Ожидаем 1: увеличение доли принятых заказов (больше времени прочитать детали)

Предисловие: допустим, водителю показывается заказ (оффер) на протяжении 5 сек. За это время он может его либо принять, либо отклонить, либо проигнорировать. Если оффер был принят, водитель может потом его отменить.

Фича 1: даем водителям из тестовой группы 10 сек (вместо 5) на раздумья.

Ожидаем 1: увеличение доли принятых заказов (больше времени прочитать детали)

Фича 2: увеличиваем штраф за отмену заказа со 100 до 200 руб (в реальности штрафов нет)

Ожидание 2: уменьшение отмен, лучше юзер experience

Вопрос: может ли один юзер участвовать в двух тестах?

Предисловие: допустим, водителю показывается заказ (оффер) на протяжении 5 сек. За это время он может его либо принять, либо отклонить, либо проигнорировать. Если оффер был принят, водитель может потом его отменить.

Фича 1: даем водителям из тестовой группы 10 сек (вместо 5) на раздумья.

Ожидаем 1: увеличение доли принятых заказов (больше времени прочитать детали)

Фича 2: увеличиваем штраф за отмену заказа со 100 до 200 руб (в реальности штрафов нет)

Ожидание 2: уменьшение отмен, лучше юзер experience

Вопрос: может ли один юзер участвовать в двух тестах?

Ответ: нет.

Фича 1 увеличивает долю принятых заказов, а фича 2 - понижает, так как водители принимают осторожнее => эффект от первой фичи определить невозможно

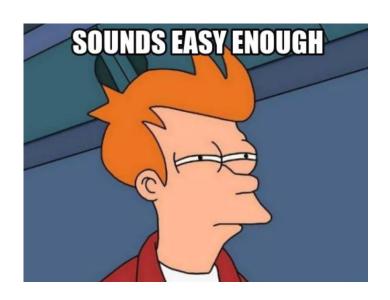
Один юзер - несколько тестов?: пример 2: решения

Не допускать пересекающихся тестовых выборок в тестах



Один юзер - несколько тестов?: пример 2: решения

Не допускать пересекающихся тестовых выборок в тестах



Многомерное тестирование

(как будто у нас один тест с несколькими вариациями)

Один юзер - несколько тестов?: пример 2: решения

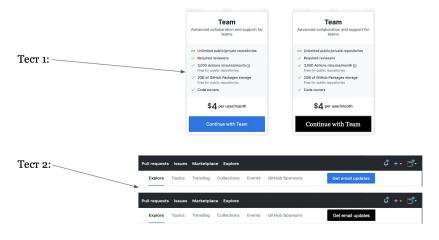
Не допускать пересекающихся тестовых выборок в тестах



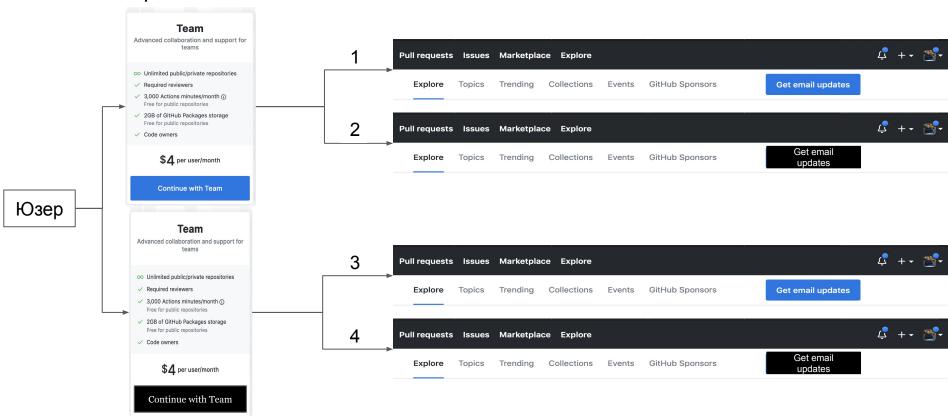
Многомерное тестирование

(как будто у нас один тест с несколькими вариациями)

Вопрос: сколько будет вариаций в примере про GitHub?



Ответ: 4.



"Растут клики, следовательно, растет конверсия!"

Увеличение кликов не обязательно значит увеличение конверсии!

Поэтому не выбирайте клики в качестве первичных метрик

Увеличение кликов не обязательно значит увеличение конверсии!



Увеличение кликов не обязательно значит увеличение конверсии!



Увеличение кликов не обязательно значит увеличение конверсии!



Увеличение кликов не обязательно значит увеличение конверсии!



Увеличение кликов не обязательно значит увеличение конверсии!



Структура курса



Ошибки во время теста

"Тест запущен уже 3 дня и вариация показывает низкую конверсию, останавливаем тест"

Преждевременная остановка

Тест "угрожает" критически важным бизнесметрикам



Преждевременная остановка

Тест "угрожает" критически важным бизнесметрикам



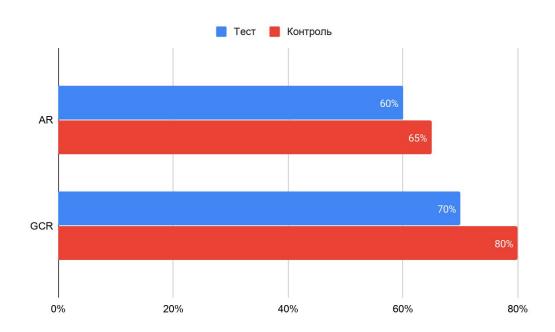
Ухудшения не критичны для бизнеса и могут быть чистой случайностью



Помним про minimal required sample size!

Угроза критически важным метрикам: пример

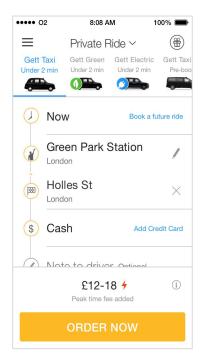
Проседание в доле принятых заказов на 5 п.п. еще можно пережить, но на 10 п.п. в доле вывезенных заказов - нет

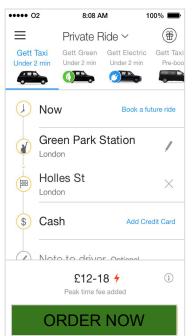


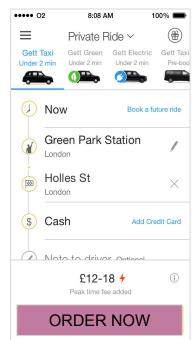
"Одна из вариаций показывает плохие результаты. Изменим ее"

Изменение вариаций: кейс

1. Запустили тест с тремя вариациями

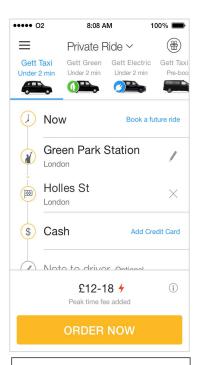




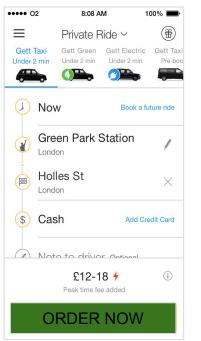


Изменение вариаций: кейс

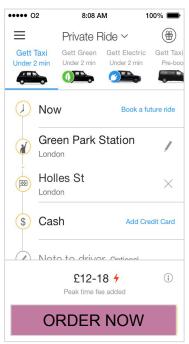
- 1. Запустили тест с тремя вариациями
- 2. После первой недели конверсия по розовому цвету была ниже всех, и решили заменить его на коричневый



Конверсия: 80%



Конверсия: 82%



Конверсия: 77%

Изменение вариаций: кейс

Длительность запуска каждой вариации:

	НЕДЕЛЯ 1	НЕДЕЛЯ 2	НЕДЕЛЯ З	НЕДЕЛЯ 4
ЖЕЛТЫЙ				
ЗЕЛЕНЫЙ				
РОЗОВЫЙ				
КОРИЧНЕВЫЙ				

Можем ли сравнить три вариации?

Один юзер - несколько тестов?

Нет!

Данных по первой неделе коричневого цвета нет => результаты этой недели имеют меньший вес в результатах А/Б теста => **невалидные выводы**

Один юзер - несколько тестов?

Нет!

Данных по первой неделе коричневого цвета нет

=> результаты этой недели имеют меньший вес в результатах А/Б теста

=> невалидные выводы

Интуитивно:

Вдруг на первой неделе был аномально высокий спрос

=> цены выше

=> конверсии просели у всех вариантов одинаково?

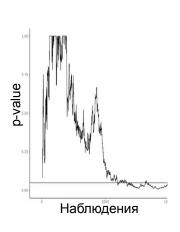
Коричневый цвет этого проседания не учитывает

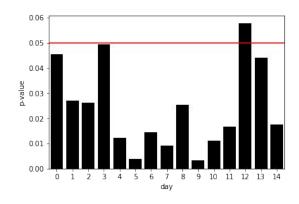
Структура курса



■ Подходы к p-value

Подходы к p-value
 Кумулятивный и периодический





- Подходы к p-value
 Кумулятивный и периодический
- Ускорить А/Б тест. Что это и как сделать?

- Подходы к p-value
 Кумулятивный и периодический
- Ускорить А/Б тест. Что это и как сделать?
 Ускорить суметь сделать вывод с заданными
 вероятностями ошибок 1 и 2 рода при меньших выборках

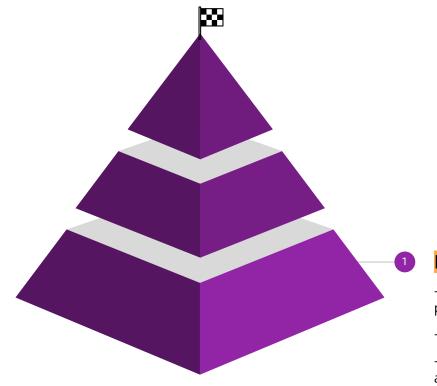
- Подходы к p-value
 Кумулятивный и периодический
- Ускорить А/Б тест. Что это и как сделать?
 Ускорить суметь сделать вывод с заданными
 вероятностями ошибок 1 и 2 рода при меньших выборках
- Сегментированный анализ: мораль

- Подходы к p-value
 Кумулятивный и периодический
- Ускорить А/Б тест. Что это и как сделать?
 Ускорить суметь сделать вывод с заданными
 вероятностями ошибок 1 и 2 рода при меньших выборках
- Сегментированный анализ: мораль
 Не нужно пытаться найти значимое различие в 100 разбивках, а то найдете (но неверно)

Ошибки после теста

"Wow, какие распределения! Сравню t-тестом!"

Нестандартное распределение?



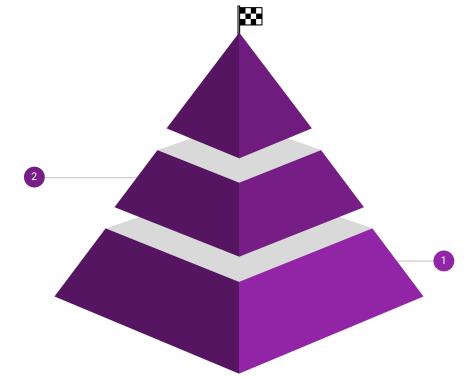
Бутстрап

- + применим почти к любым распределениям
- + не требует много данных
- + применим для обоих методов агрегации значений метрики
- требует значительные вычислительные мощности

Нестандартное распределение?

Бакетинг

- + применим к любым распределениям
- + сравнительно легко считается
- + применим для обоих методов агрегации значений метрики
- требует мин. ∼2500 наблюдений в каждой группе



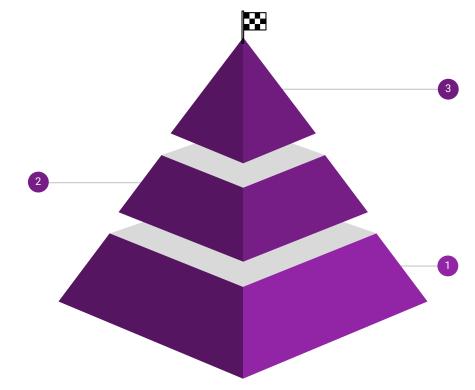
Бутстрап

- + применим почти к любым распределениям
- + не требует много данных
- + применим для обоих методов агрегации значений метрики
- требует значительные вычислительные мощности

Нестандартное распределение?

Бакетинг

- + применим к любым распределениям
- + сравнительно легко считается
- + применим для обоих методов агрегации значений метрики
- требует мин. ~2500 наблюдений в каждой группе



Ранговые критерии

(Mann-Whitney/Kruskal-Wallis)

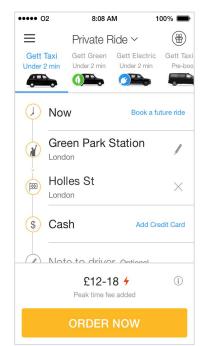
- + применимы к любым распределениям
- + не требуют много данных
- не применим к категориальным данным
- не применимы для общего значения метрики

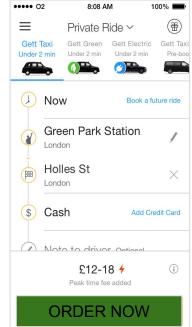
Бутстрап

- + применим почти к любым распределениям
- + не требует много данных
- + применим для обоих методов агрегации значений метрики
- требует значительных вычислительных мощностей

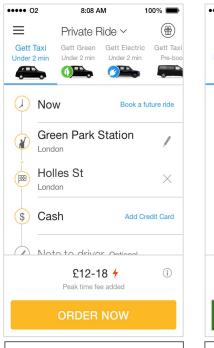
"Похоже, тест был не таким и успешным. Фичу выкатили, а конверсия не выросла..."

1. Запустили тест

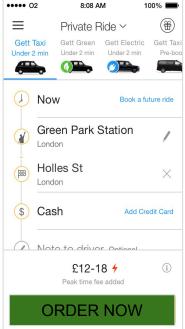




- 1. Запустили тест
- 2. Получили результаты



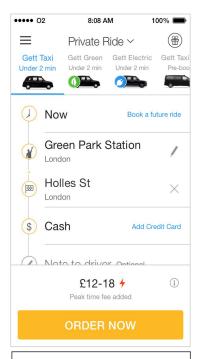
Конверсия: 60%



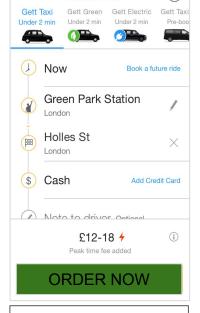
Конверсия: 84%

- 1. Запустили тест
- 2. Получили результаты
- 3. Конверсия значимо выросла на 40%.

То есть эта фича будет генерить +40% к выручке в течение, например, следующих двух лет. Так?



Конверсия: 60%



8:08 AM

Private Ride ~

100%

••••• O2

 \equiv

Конверсия: 84%

Нет!

Причина: поведение юзера может измениться. **А/Б тесты** - это про **краткосрочные** изменения!

Любопытные кейсы

Угадайте более успешную вариацию

Сертификаты безопасности

Форма подписки сервиса:

First Name:*	First Name:*
Last Name:*	Last Name:*
Email:*	Email:*
ZIP/Postal Code:*	ZIP/Postal Code:*
Primary Telephone:*	Primary Telephone:*
submit	TRUSTe* CERTIFIED PRIVACY submit

Сертификаты безопасности

Форму без логотипа заполнили на 12.6% больше пользователей!

В данном случае, **логотип** TRUSTe был опубликован **в неподходящем месте в неподходящее время**

Посетители привыкли видеть этот элемент именно в корзине, а не при заполнении формы.

Многие из них на подсознательном уровне стали подозревать, что сейчас с них спишут деньги.

First Name:*	First Name:*
Last Name:*	Last Name:*
Email:	Email:*
ZIP/Postal Code:*	ZIP/Postal Code:*
Primary Telephone:*	Primary Telephone:*
submit	TRUSTE' CERTIFIED PRIVACY submit

Социальное одобрение





Сертификаты безопасности

Правый вариант заполнили на 122% больше юзеров!

В мире, где все пресытились огромным количеством аккаунтов в Facebook или Twitter, 14 тысяч подписчиков не выглядит достаточно убедительно, чтобы мотивировать потенциальных клиентов совершить действие.





Спасибо за внимание! Вы молодцы!

Вопросы?