

# Основы А/В-тестирования Теория и практика

Чиркина Дарья,

Аналитик, Яндекс МГТУ им. Н.Э.Баумана, TU Wien

## Цитата-напутствие

Хороший эксперимент со статистически-значимой отвергнутой  $\mathcal{H}\!1$  – это не проведённый эксперимент.

## План лекции

- 1. [Практика] Business-value of A/B-test;
- 2. [Практика] Design A/B;
- 3. [Практика] Запуск эксперимента;
- 4. [Теория] Оценка полученных результатов: теоретические основы

## 1. Business-value of A/B-test

- 1. Этап пред-подготовки и предварительного анализа: Выявление бизнес-целей проводимого эксперимента; Формулировка цели. Объём аудитории.
- 2. Формулировка гипотез. Например, гипотеза: замена блока с иконкой сервиса «Журнал» на сниппеты (блоки с фото и кратким содержимым) статей принесёт увеличение переходов в раздел «Журнала»;
- 3. Оценка финансовых рисков и *стоимость* проведения эксперимента преобладает ли возможный профит над фактическими затратами;
- 4. Исследование аудитории.
- 5. Пробуем оценить стоимость каждой гипотезы.

## 1. <u>Business-value of A/B-test</u>

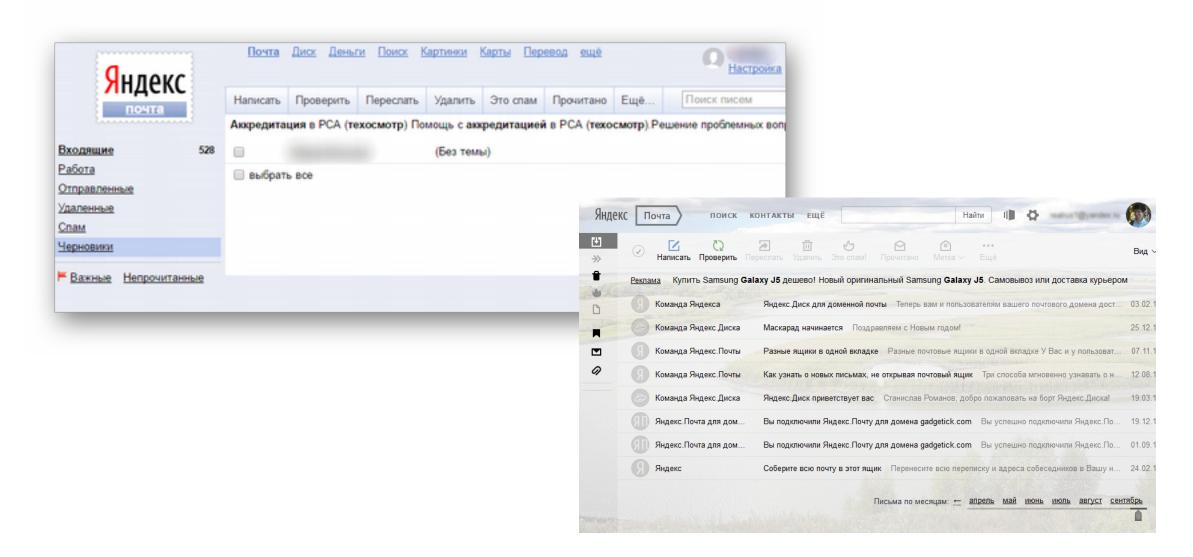
1. Этап пред-подготовки и предварительного анализа: выявление бизнес-целей проводимого эксперимента; Какую бизнес-цель преследуем? Формулировка цели.

Объём аудитории, которую задействует наше изменение, какой profit мы можем получить на выходе и стоит ли он затрат на проведение эксперимента и внесение изменения;

Основная идея: иногда продуктового менеджера необходимо на цифрах убедить, что планируемое изменение - дорогостоящее и невыгодное, а также его окупаемость сомнительна;

- 2. Формулировка гипотез. Например, гипотеза: замена блока с иконкой сервиса «Журнал» на сниппеты (блоки с фото и кратким содержимым) статей принесёт увеличение переходов в раздел «Журнала»;
- 3. Оценка финансовых рисков и *стоимость* проведения эксперимента преобладает ли возможный профит над фактическими затратами;
- 4. Исследование аудитории, которую может задействовать эксперимент (потребности и ёмкость рынка) до начала проектирования эксперимента;
- 5. Пробуем оценить *стоимость* каждой гипотезы в зависимости от ожидаемого профита строим приоритеты в каком порядке гипотезы проверять (сначала самые профитные; оценка по опыту: например, мы можем привлечь +10% звонков или +10% покупок и это принесёт 2 000 у.е. выручки)?

## Пример: redesign почты

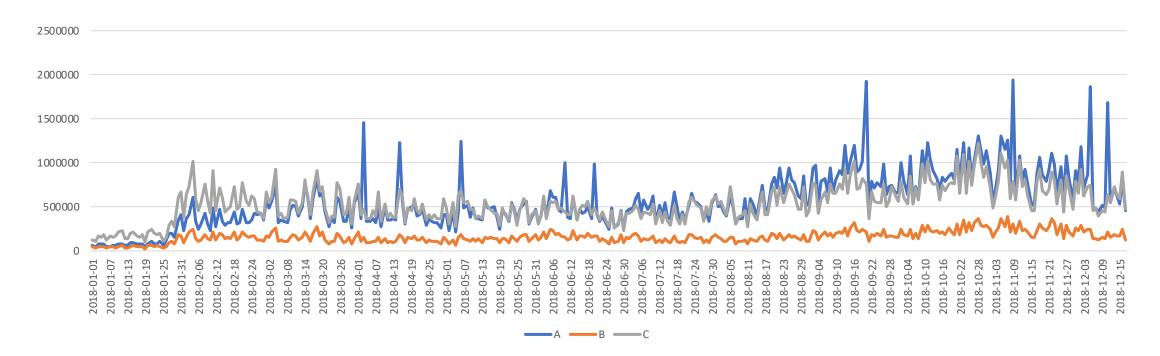


## 2. Design A/B

- 1. Аналитическая сторона вопроса: оценка размера группы и продолжительности проведения теста;
- 2. Выбор метрик исходя из бизнес-задачи:
- churn-rate, retention;
- конверсионные метрики:
  - 1) из перехода на сайт переход в корзину, в листинг, etc.;
  - 2) из показа карточки товара в listing'е в просмотр карточки;
- 3) из просмотра карточки товара в просмотр телефона магазина продавца или звонок, добавление в корзину, оплату товара из корзины, etc.
- относительные (на пользователя поюзерные, на bucket побакетные)
- абсолютные метрики (количество пользователей, перешедших на сайт, купивших услугу; количество купленных услуг, суммарная выручка)
- 3. Техническая сторона вопроса:
- формирование preliminary-ТЗ (дизайнерам и разработчикам), принципы разбиения пользователей на bucket'ы, составление схемы логирования;

## 3. Запуск эксперимента

 Как проверяем, что наш эксперимент идёт в штатном режиме (основная идея - аналитик держит руку на пульсе и проверяет за группами тестирования и разработки);



## 4. Оценка полученных результатов

- Теоретический базис: основные понятия
- Виды выборок и А/В-экспериментов
- Основные критерии и границы их применения
- Оценка размера выборки
- Методы приведения выборок к нормальному виду

## Виды выборок

- Связанные (зависимые, парные) каждое наблюдение одной выборки неразрывно связано (находится в паре) с одним из наблюдений другой выборки;
- Несвязанные (независимые) выборки, в которые объекты исследования набирались независимо друг от друга;

## Типы проводимых экспериментов

- Повторные измерения;
- Множественные тесты;
- А/А-тесты

## Основные понятия

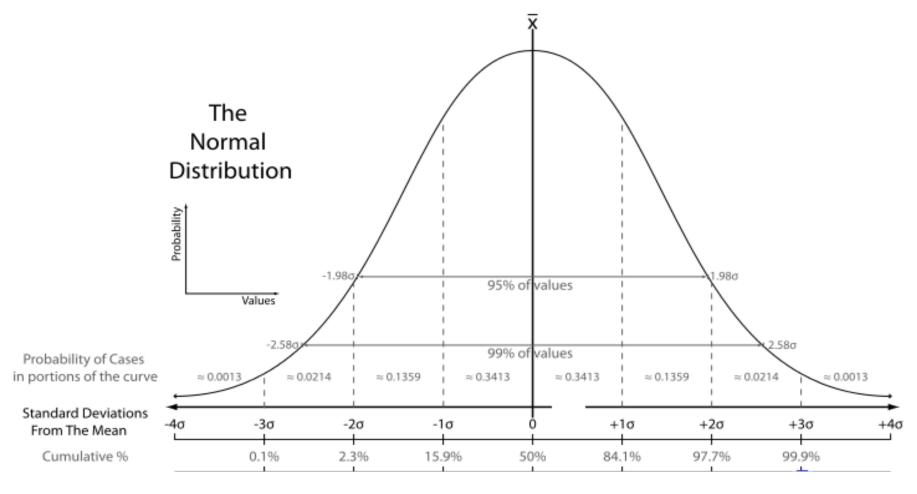


Рис. 1. Гистограмма нормального распределения

• **H0** – **основная** гипотеза (о сходстве):

$$\mu(A) == \mu(B);$$

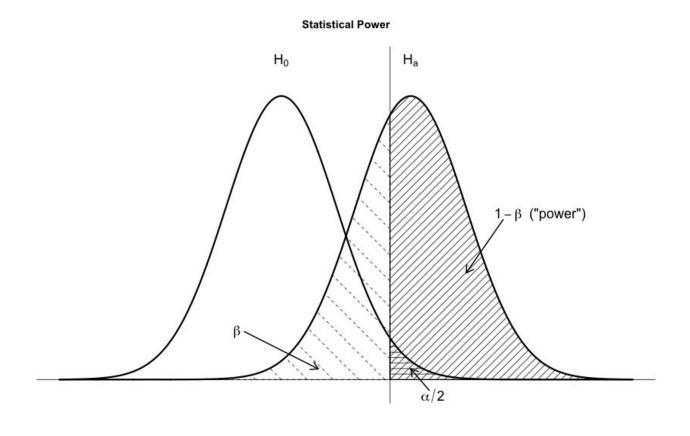
• **H1** — **альтернативная** гипотеза (о различии):

$$\mu(A) != \mu(B);$$

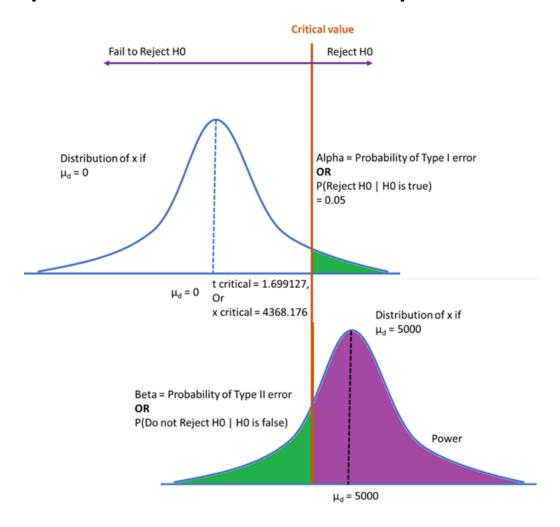
## Виды гипотез

		Верная гипотеза	
		H0	H1
Результат применения критерия	НО	H0 <b>верно принята</b> (true positive)	H0 <b>неверно</b> принята (ошибка второго рода – «пропуск цели», false positive)
	H1	H0 неверно отвергнута (ошибка второго рода — «ложная тревога», false negative)	H0 <b>верно отвергнута</b> (true negative)

# Уровень значимости и мощность критерия на гистограмме



## Принцип принятия и отвержения гипотезы



## Виды статистических критериев (I)

- Параметрические основаны на конкретном типе распределения:
- 1) Т-Критерий Стьюдента;
- 2) Z-критерий Фишера;
- 3) F-критерий Фишера;
- 4)  $\chi^2$ -критерий Пирсона;
- Непараметрические не базируется на предположении о типе распределения генеральной совокупности и не использует параметры этой совокупности:
- 1) Т-Критерий Уилкоксона;
- 2) U-Критерий Манна-Уитни;
- 3) Критерий Колмогорова;
- 4) Q-Критерий Розенбаума

## Виды статистических критериев (II)

- Критерии согласия:
- 1) Критерий Колмогорова-Смирнова;
- 2) Критерий хи-квадрат (Пирсона);
- 3) Критерий Шапиро-Уилкса;
- Критерии сдвига (проверка равенства групп):
- 1) Критерий Стьюдента;
- 2) Критерий Уилкоксона;
- 3) Критерий Манна-Уитни;
- Критерии однородности (например, проверки на равенство дисперсий):
- 1) Критерий Барлетта;
- 2) Критерий Левенна;

## Основные статистики

• Выборочное среднее:

$$ar x=rac{1}{n}\sum_{i=1}^n x_i=rac{1}{n}(x_1+\ldots+x_n)$$

• Смещённая оценка дисперсии:

$$S = \sqrt{rac{1}{n}\sum_{i=1}^n\left(x_i - ar{x}
ight)^2}.$$

• Среднеквадратическое отклонение (несмещённая оценка дисперсии):

$$S_0 = \sqrt{rac{n}{n-1}S^2} = \sqrt{rac{1}{n-1}\sum_{i=1}^n \left(x_i - ar{x}
ight)^2}$$

• Математическое ожидание:

$$M[X] = \sum_{i=1}^\infty x_i \, p_i$$

## Т-Критерий Стьюдента

Проверяется равенство средних в 2-х выборках;

#### • Границы применимости:

- 1) Равенство дисперсий;
- 2) Выборки имеют вид нормального распределения;
- 3) Неизвестна дисперсия генеральной совокупности;
- 4) Размер выборки < 30 (для малых выборок)

#### • Статистика:

1) одновыборочный критерий:

$$H_0: E(X) = m \qquad \quad t = rac{X-m}{s_X/\sqrt{n}}$$

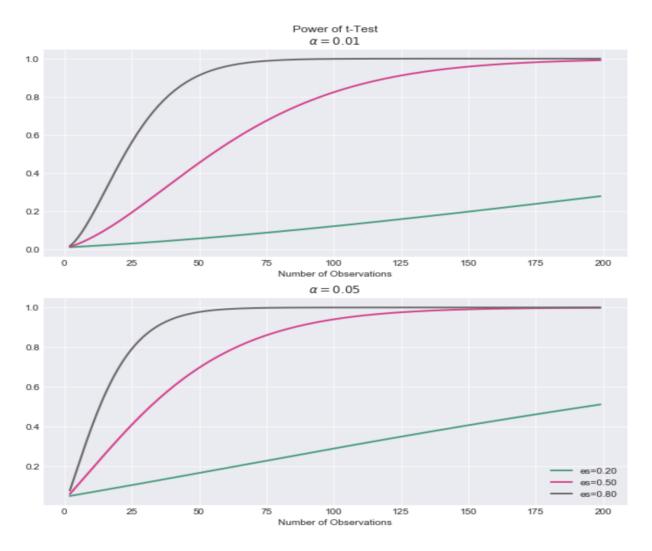
2) критерий для независимых выборок:

$$H_0:\, M_1=M_2 \qquad \quad t=rac{\overline{X}_1-\overline{X}_2}{\sqrt{rac{s_1^2}{n_1}+rac{s_2^2}{n_2}}}$$

## Оценка размера группы для t-test'a

- Необходимая мощность исследования (1 β):
   Мощность = P(отвергнуть H0 | H1 is true)
   Мощность = 1 P(принять H0 | H0 is false)
  - Стандартная: 80%,  $\beta = 0.8$ ,  $Z_{(1-\beta)} = 0.8416$
- Необходимый уровень статистической значимости  $\alpha$ : Стандартная: 5%,  $\alpha$  = 0.05,  $Z_{\alpha}$  = 1.96
- Размер эффекта ∆: наша оценка какую дельту между группами мы хотим увидеть?
- Формула:  $n = \frac{2(Z_a + Z_{1-\beta})^{2\sigma^2}}{\Lambda^2}$

# Оценка размера группы для t-test'a



## **Z-Критерий Фишера**

Проверяется равенство средних в 2-х выборках;

- Границы применимости:
- 1) Равенство дисперсий;
- 2) Выборки имеют вид нормального распределения;
- 3) Известна дисперсия генеральной совокупности;
- 4) Размер выборки > 30 (для больших выборок)

$$ullet$$
 Статистика:  $H_0: M_x = m$   $z_{\overline{X}} = rac{X - m_{H_o}}{\sigma/\sqrt{\mathrm{n}}}$ 

# Методы приведения распределения к нормальному: ЦПТ и метод подгрупп

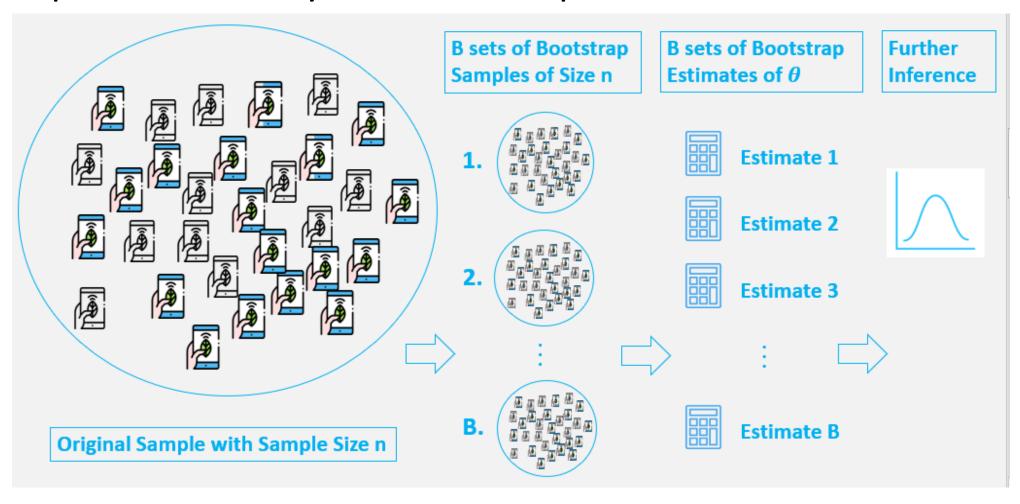
### • Центральная предельная теорема:

"Сумма большого количества независимых случайных величин, имеющих примерно одинаковые масштабы (ни одно из слагаемых не вносит в сумму определяющего вклада), имеет распределение, близкое к нормальному."

### • Метод sub-bucket'ов:

**Суть**: разбить существующие **группы** (bucket'ы) на **подгруппы** (subbucket'ы) и, соответственно, взяв **средние значения** по подгруппам для каждого из bucket'ов, мы можем получить распределение, близкое к нормальному.

# Методы приведения распределения к нормальному: Bootstrap



# Методы приведения распределения к нормальному

### • Метод bootstrap:

**Суть**: случайным образом, с повторениями, выбираются размещения из генеральной совокупности (исходной выборки) с возвращением. На выходе формируются средние (или медианы, суммы, etc.) от средних для каждой из сформированных подвыборок.

Метод реализован в библиотеке Facebook Bootstrapped:

https://github.com/facebookincubator/bootstrapped

### • Практическое задание:

https://github.com/DilemmaLab/hse/blob/master/ab bootstraping.py

## Дополнительная информация:

- Coursera: курс "Построение выводов по данным":
- https://ru.coursera.org/learn/stats-for-data-analysis
- Statistica.ru: теория:
- http://statistica.ru/theory/proverka-gipotez/
- MachineLearning.ru: теория:
- http://www.machinelearning.ru/wiki/index.php?title=Проверка\_статистических\_гипотез
- TowardsDataScience.com: статьи с практическими примерами:
- https://towardsdatascience.com/how-to-use-python-to-figure-out-sample-sizes-for-your-study-871f0a76a19c
- https://towardsdatascience.com/introduction-to-power-analysis-in-python-e7b748dfa26