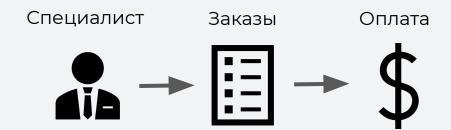
Урок 1

Как работает сервис



Как работает сервис



Как работает сервис

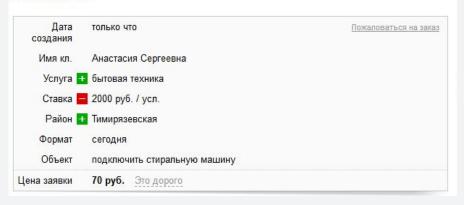


Постановка АБ-теста





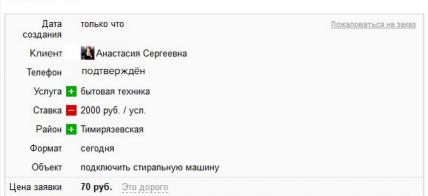
Заказ №17888302







Заказ №17888302



Доля специалистов, отправивших отклики

Откликнувшиеся специалисты

Все специалисты

Доля специалистов, отправивших отклики



• Доля специалистов, отправивших отклики



∑ Число откликов(1) + Число откликов(2) + ...

Все специалисты

среднее число откликов на специалистов



• Доля специалистов, отправивших отклики 🗶



Среднее число откликов на специалистов



Доля заказов, на которое специалист откликнулся, относительно всех просмотренных заказов

Все отклики

Все просмотры

конверсия из просмотра в отклик

Доля специалистов, отправивших отклики



Среднее число откликов на специалистов



Доля заказов, на которое специалист откликнулся, относительно всех просмотренных заказов, или конверсия из просмотра в отклик.



Гипотеза об конверсии из просмотра в отклик

Специалисты будут отправлять больше откликов, если будут видеть в заказах аватарки и отметку подтвержденного номера - увеличится конверсия из просмотра в отклик.

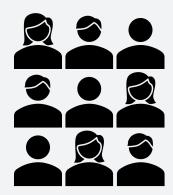
Конверсия будет базироваться на числе просмотров. На их основе будем считать длительность эксперимента.

Скорость накопления данных/трафик Размер выборки

Скорость накопления данных/трафик



Размер выборки



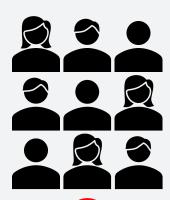
10 000 просмотров в день

Скорость накопления данных/трафик



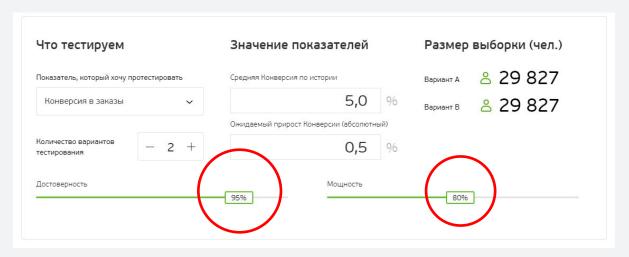
10 000 просмотров в день

Размер выборки

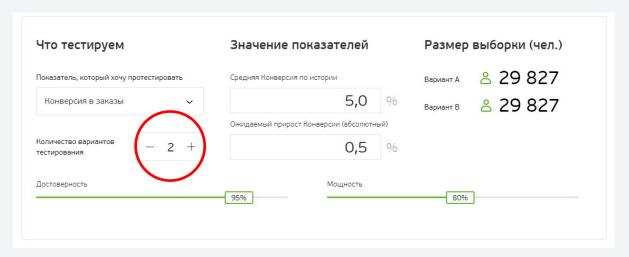




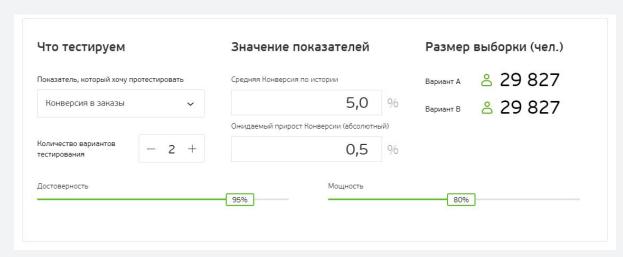
Калькулятор достоверности А/В-тестирования



Калькулятор достоверности А/В-тестирования

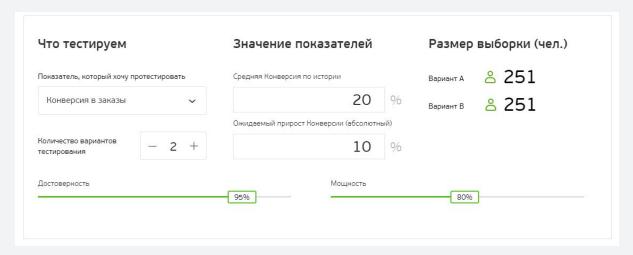


Калькулятор достоверности А/В-тестирования

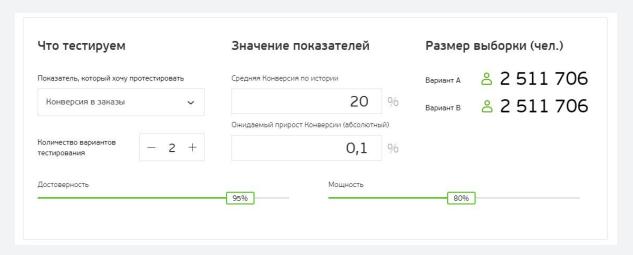


Наше историческое значение конверсии из просмотра в отклик — 20%

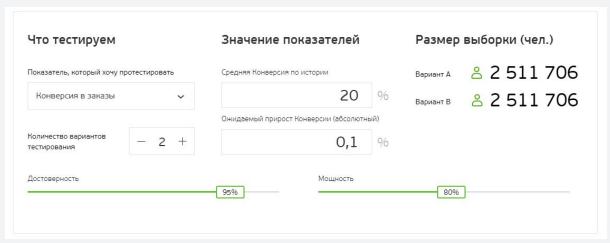
Калькулятор достоверности А/В-тестирования



Калькулятор достоверности А/В-тестирования

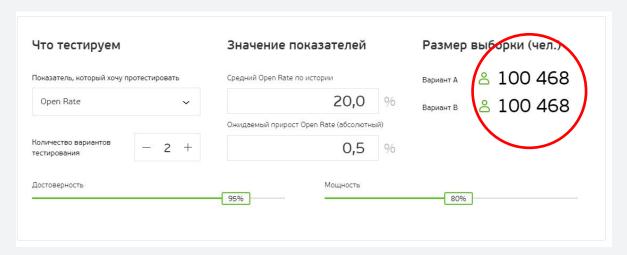


Калькулятор достоверности А/В-тестирования



По расчетам конверсия изменяется в пределах 1%. Попробуем взять 0,5% для надежности.

Калькулятор достоверности А/В-тестирования



100 000 просмотров



2 варианта

10 000

просмотров в день

 100 000
 2

 просмотров
 варианта

 10 000
 дней

просмотров в день

А зачем проводить АБ-тест?

Почему нельзя просто сравнить средние метрики по заказам с дополнительной информацией и по заказам без этого?

Практика

Урок 2

А зачем проводить АБ-тест?

Заказы могут отличаться чем-то еще!

АБ-тест нужен, чтобы это учесть.

В АБ-тесте единственная разница между заказами — только в форме отображения.

Проблема подглядывания

 Периодически различие между вариантами теста может становиться статистически значимым, хотя различий нет

• Хочется принять решение при первых признаках p-value<0.05



Схема проведения АБ-теста

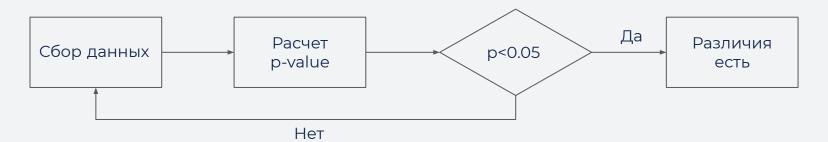
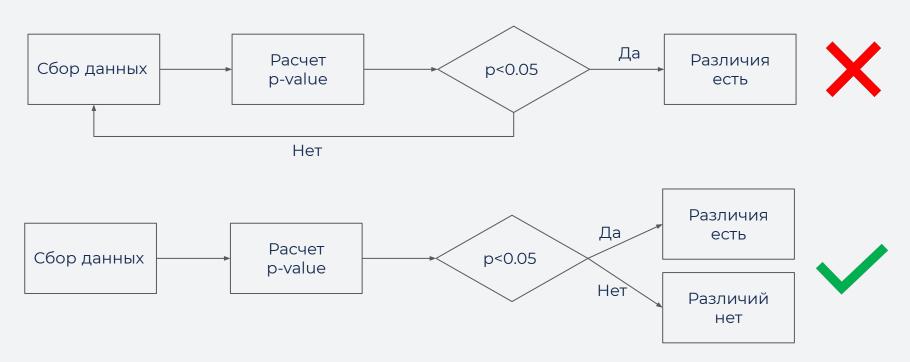


Схема проведения АБ-теста



Методы борьбы с подглядыванием

• Расчет выборки перед экспериментом

Методы борьбы с подглядыванием

- Расчет выборки перед экспериментом
- "Умное" подглядывание за графиком p-value

Примеры

Нет значимых различий



Есть значимые различия



Построим график p-value по дням

Так выглядит наш датафрейм

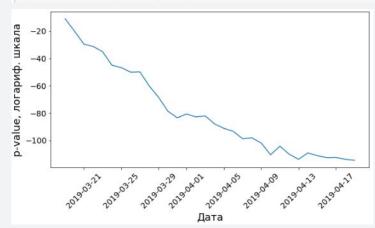
	case_id	spec_id	order_id	first_dt	e_dt	d_view
0	В	ffa2dd59dc131d92994c2f267c19251dbb836ecbb11eec	NaN	NaT	NaT	NaT
1	В	e800fca7e8c2e643c56572d66933bfeaf2cc66a914328d	NaN	NaT	NaT	NaT
2	В	c28ed784882c00fff28a0b0fdd434127bb5de905ca2318	NaN	NaT	NaT	NaT
3	В	f651bd1ee3f165513b5096aa0e858529da005ae656563e	NaN	NaT	NaT	NaT
4	В	002fa07fb4f6c54fcc8934855e7bd5fe2167f8526c23f6	NaN	NaT	NaT	NaT
			***		***	
302359	А	b6255234f9ac0a8c610b2c332e34c6a9f9ae4d6e0d109d	18252119.0	2019-04-01 16:18:43	2019-04-01 16:26:39	2019-04-01
302360	Α	b6255234f9ac0a8c610b2c332e34c6a9f9ae4d6e0d109d	18353035.0	2019-04-08 14:53:00	NaT	2019-04-08
302361	А	d90a88dc6b6428d9c13d12666d6955703a1e0a77947053	NaN	NaT	NaT	NaT
302362	Α	131eaa2b170fb675b5b37bc464aaa9fed5147b8e6dd333	NaN	NaT	NaT	NaT
302363	А	40a30ca0c487ed1a424257e51f8bb0e33780f33b641c45	NaN	NaT	NaT	NaT

Считаем кумулятивное число просмотров и откликов по вариантам, изменение конверсии по дням и ее стат.значимость с помощью z-test

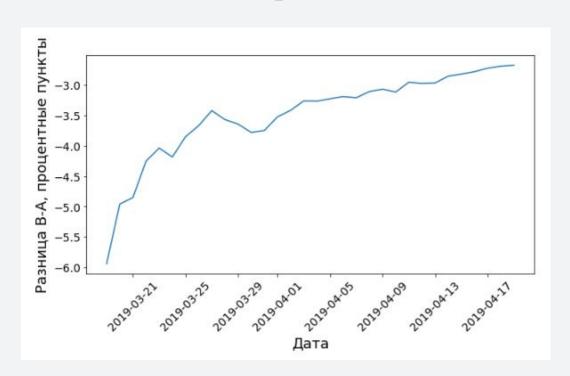
Построим график p-value по дням

Считаем кумулятивное число просмотров и откликов по вариантам, изменение конверсии по дням и ее стат.значимость с помощью z-test

```
a_views = a_web.groupby(['case_id','d_view']).agg({'view':'nunique','response':'nunique'})
c = a_views.groupby('case_id').cumsum()
c['conversion']=c.response/c.view
```



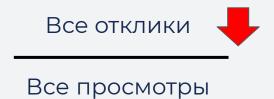
Абсолютная разница в конверсии



Практика

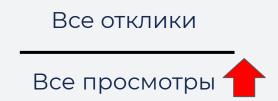
Урок 3

Почему конверсия падает?



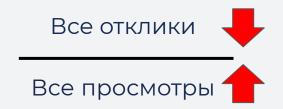
уменьшилось число откликов

Почему конверсия падает?



увеличилось число просмотров

Почему конверсия падает?



и то, и другое одновременно

На что обратить внимание дальше?



Изменение средних в эксперименте

	count	mean	std	min	25%	50%	75%	max
case_id								
Α	56818.0	1.592594	7.271583	0.0	0.0	0.0	1.0	764.0
В	57512.0	1.762119	7.458915	0.0	0.0	0.0	1.0	363.0
a_views	by spec	grouphy	('case	14'1	rasno	nse	decen	iba()
-	/	. B. o-p-)	(case	, ·	csp	JIISE.	uesci	TOE()
_	count	mean	std	min		50%	75%	max
case_id		,,,,,				25,000,000	-50	
		,,,,,				25,000,000	-50	

Изменение средних в эксперименте

	count	mean	std	min	25%	50%	75%	max
case_id								
Α	56818.0	1.592594	7.271583	0.0	0.0	0.0	1.0	764.0
В	57512.0	1.762119	7.458915	0.0	0.0	0.0	1.0	363.0
a views	by spec	.groupby	('case	id').	resno	nse	descr	iha()
No.	/	. 6	,	,.		J113C 1	ucsci	100()
-	count	mean	0.90		200	50%	75%	max
case_id					200	20,2072		
	count				200	20,2072		

Кто в хвосте?

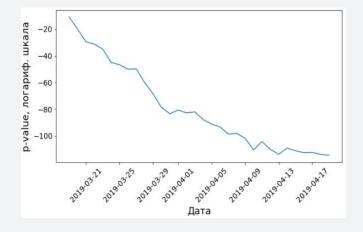
views	by_spec[a_views_by_spec.view>500]		
		view	response
case_id	spec_id		
Α	e33a77a7a3af3609b838d77341c00856c76bf761ecea5b477e0cddfc	764	56

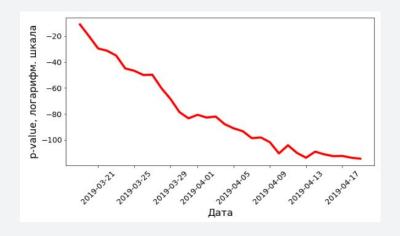
Это бот!



Перепроверяем результаты

до: после:





Skillbox

Перепроверяем результаты

до: после:

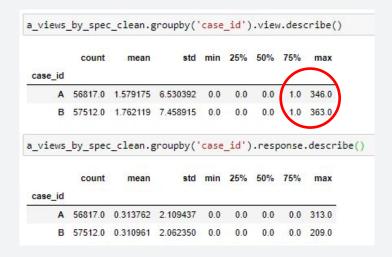
Вариант	Просмотры	Отклики	Конверсия
А	90 488	18 390	20,3%
Б	101 343	17 884	17,6%

Вариант	Просмотры	Отклики	Конверсия
А	89 724	17 827	19,9%
Б	101 343	17 884	17,6%

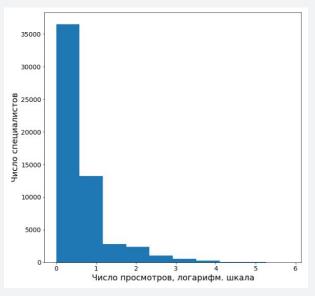
Перепроверяем результаты

до: после:

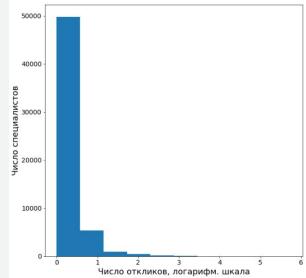
	count	mean	std	min	25%	50%	75%	max
case_id								
Α	56818.0	1.592594	7.271583	0.0	0.0	0.0	1.0	764.0
В	57512.0	1.762119	7.458915	0.0	0.0	0.0	1.0	363.0
a_views	_by_spec	.groupby	/('case_:	id').	respo	onse.	descr	ibe()
a_views	_by_spec	groupby mean	/('case_:		respo	onse.	descr	ibe()
a_views case_id								



Активность специалистов, как выглядят метрики?



Гистограмма числа **просмотров** на специалиста



Гистограмма числа **откликов** на специалиста

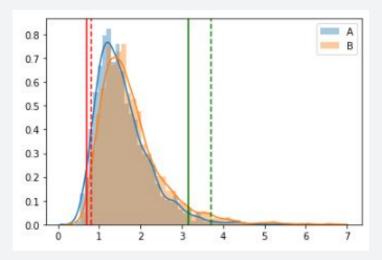
Используем бутстрап, проверяем, есть ли различия

```
def bootstrap(arr,n=100,N_TRIAL = 1000,func = np.mean):
    res = []
    n = min(len(arr),n)
    # Инициализируем цикл попыток
    for _ in range(N_TRIAL):
        # Делаем подвыборку размера п
        if len(arr.shape)>1:
            ind = np.random.choice(np.arange(arr.shape[0]), size = (n,))
            subsample = arr.iloc[ind]
    else:
            subsample = np.random.choice(arr, size = (n,))
        # рассчитываем статистику
    stat = func(subsample)
    res.append(stat)
    return res # shape (N_TRIAL,)
```

```
samples_a = bootstrap(a_views_by_spec_clean.query("case_id=='A'")['view'],N_TRIAL = 3000)
samples_b = bootstrap(a_views_by_spec_clean.query("case_id=='B'")['view'],N_TRIAL = 3000)
```

Визуализируем выборки и доверительные интервалы

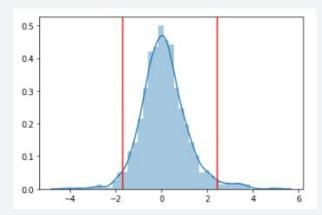
```
import seaborn as sns
ax = sns.distplot(samples_a,label = 'A')
sns.distplot(samples_b,ax = ax,label = 'B')
ax.legend(['A','B'])
ax.axvline(np.percentile(samples_a,2.5),linestyle = '-',color='r')
ax.axvline(np.percentile(samples_a,97.5),linestyle = '-',color='g')
ax.axvline(np.percentile(samples_b,2.5),linestyle = '--',color='r')
ax.axvline(np.percentile(samples_b,97.5),linestyle = '--',color='g')
```



Визуализируем разницу средних по вариантам

```
buf = []
for i in range(1000):
    a_sample = a_views_by_spec_clean.query("case_id=='A'")['view'].sample(100)
    b_sample = a_views_by_spec_clean.query("case_id=='B'")['view'].sample(100)
    buf.append(np.mean(b_sample)-np.mean(a_sample))

ax_buf = sns.distplot(buf)
ax_buf.axvline(np.percentile(buf,2.5),linestyle = '-',color='r')
ax_buf.axvline(np.percentile(buf,97.5),linestyle = '-',color='r')
print('min =',np.percentile(buf,2.5),'max =',np.percentile(buf,97.5))
```



Практика

Урок 4

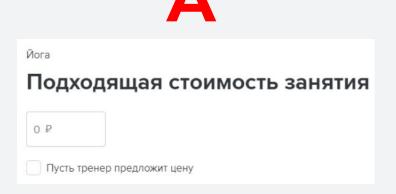
• **Гипотеза** "Специалисты будут отправлять больше откликов, если будут видеть в заказах аватарки и отметку подтвержденного номера - увеличится конверсия из просмотра в отклик"

• **Гипотеза** "Специалисты будут отправлять больше откликов, если будут видеть в заказах аватарки и отметку подтвержденного номера - увеличится конверсия из просмотра в отклик" **не подтвердилась.**

- **Гипотеза** "Специалисты будут отправлять больше откликов, если будут видеть в заказах аватарки и отметку подтвержденного номера увеличится конверсия из просмотра в отклик" **не подтвердилась.**
- Наличие аватарки и подтвержденного номера ухудшает целевую метрику, которую мы сформулировали как доверие специалистов к заказам.

- **Гипотеза** "Специалисты будут отправлять больше откликов, если будут видеть в заказах аватарки и отметку подтвержденного номера увеличится конверсия из просмотра в отклик" **не подтвердилась.**
- Наличие аватарки и подтвержденного номера ухудшает целевую метрику, которую мы сформулировали как доверие специалистов к заказам.
- Активность специалистов значимо не различается между вариантами.

Разбор АБ-теста из практики





Йога				
Под	ходящая	стоимос	ть за час	
заня	тия			
0₽				
Пусть	тренер предложи	т цену		

Длительность АБ-теста: входные данные

2600

Пользователей в день

27%

Конверсия

~1.5%

Изменение конверсии

Длительность АБ-теста: расчет

2600

Пользователей в день

27%

Конверсия

~1.5%

Изменение конверсии

10

дней

Длительность АБ-теста: расчет

2600

Пользователей в день

27%

Конверсия

~1.2%

Изменение конверсии

16

дней

Изменение p-value в тесте



Изменение конверсии по результатам теста

Вариант	Пользователи	Заказы	Конверсия
А	21 226	5612	26,4%
Б	20 965	5599	26,7%

Изменение средней стоимости заказа

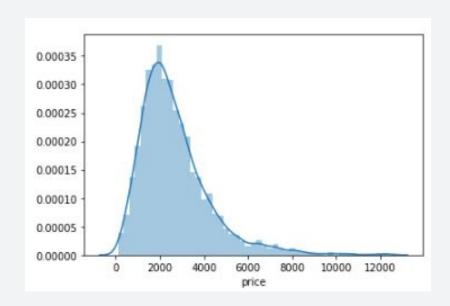
2664 p.

В варианте А

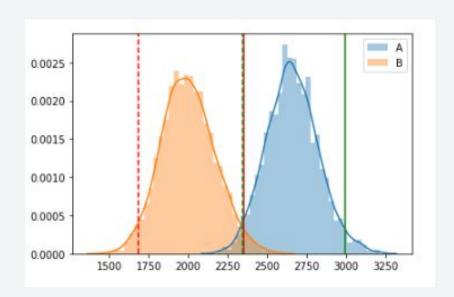
2003 p.

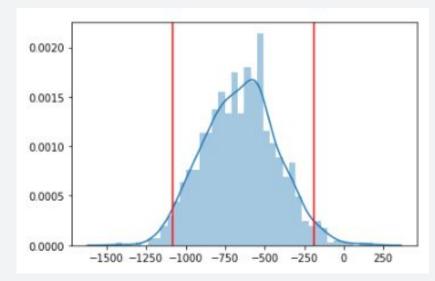
В варианте Б

Распределение средней стоимости заказа



Проверка значимости различий





Теперь мы знаем, что такое:

- Постановка АБ-теста
- Расчет длительности теста и проблема подглядывания
- Расчеты значимости для средних и пропорций
- Работа с выбросами и очистка данных
- Корректные выводы по результатам анализа

Практика