# Презентация дипломного проекта

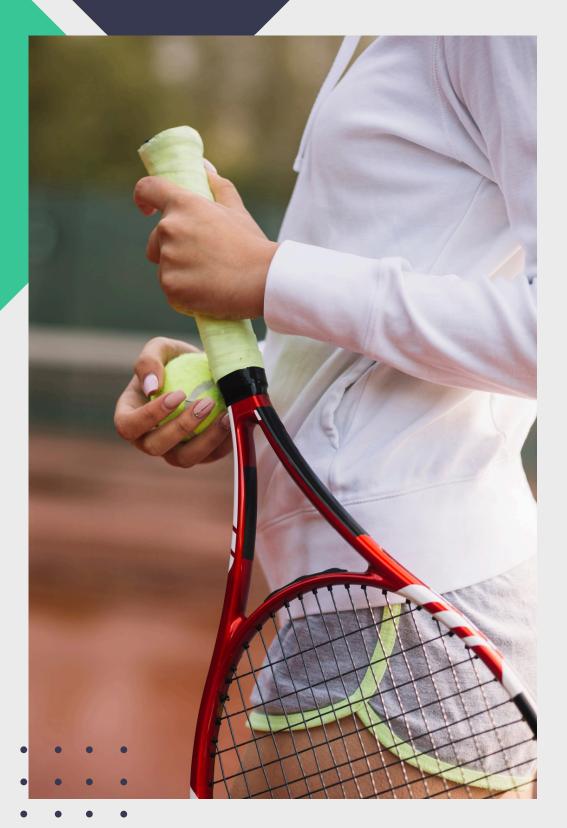
Афонин Артем Викторович

Продуктовая Аналитика

#### Структура презентации

- 1. Описание компании
- 2. Сводка по конкурентам
- 3. Формулирование проблемы и описание данных
- 4. Предобработка данных
- 5. Анализ данных и сегментация клиентов
- 6. Дизайн А/Б теста
- 7. Вывод

## Описание компании



Интернет-магазин TENNIS STORE основан в 2017 году и занимает лидирующие позиции в продаже товаров для тенниса.

Головной офис базируется в Калининграде. Близость к Европе помогает поддерживать широкий ассортимент и предлагать конкурентные цены на товар.

Компания сотрудничает с федерацией тенниса калининградской области и является спонсором Турниров в Калининграде, Пскове, Москве и Санкт-Петербурге. Собственная команда участвует в турнирах по теннису разных уровней и категорий.

Маркетинговое УТП: В наличии более 12'000 теннисных товаров из Европы от ведущих мировых брендов: Nike, Wilson, Adidas, Babolat и т.д. Оригинальные ракетки, кроссовки, одежда, мячи с доставкой по всей России

## Сводка по конкурентам

#### Прямые конкуренты

#### **SALETENNIS**

УТП: Наш магазин предлагает Вам большой выбор товаров, как для новичков, так и для спортсменов – профессионалов.

#### **TENNIS PRO**

УТП: Добро пожаловать в Tennis-Pro – идеальный выбор для всех ваших теннисных пожеланий!

#### **TENNIS DIRECT**

УТП: Интернет-магазин TennisDirect приглашает купить теннисные товары - ракетки, мячи, струны, сумки, кроссовки, а также тренажеры и инвентарь для большого тенниса.

#### **RUS TENNIS**

УТП: У нас Вы найдете большой выбор теннисных ракеток – для детей, юниоров и взрослых, для любителей и профессионалов; теннисные мячи Dunlop и Head, которые отличает превосходные игровые свойства и длительный срок службы.

#### СПОРТМАСТЕР

УТП: В каталоге интернет-магазина Спортмастер представлен широкий ассортимент женской и мужской экипировки для большого тенниса, а также аксессуаров и спортивного оборудования: мячей и ракеток. Оформите заказ на сайте с доставкой по России и получите бонусы на следующую покупку.

#### **МАРКЕТПЛЕЙСЫ**

Требует дополнительного исследования.

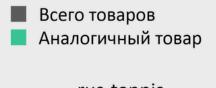
## Посещаемость сайтов

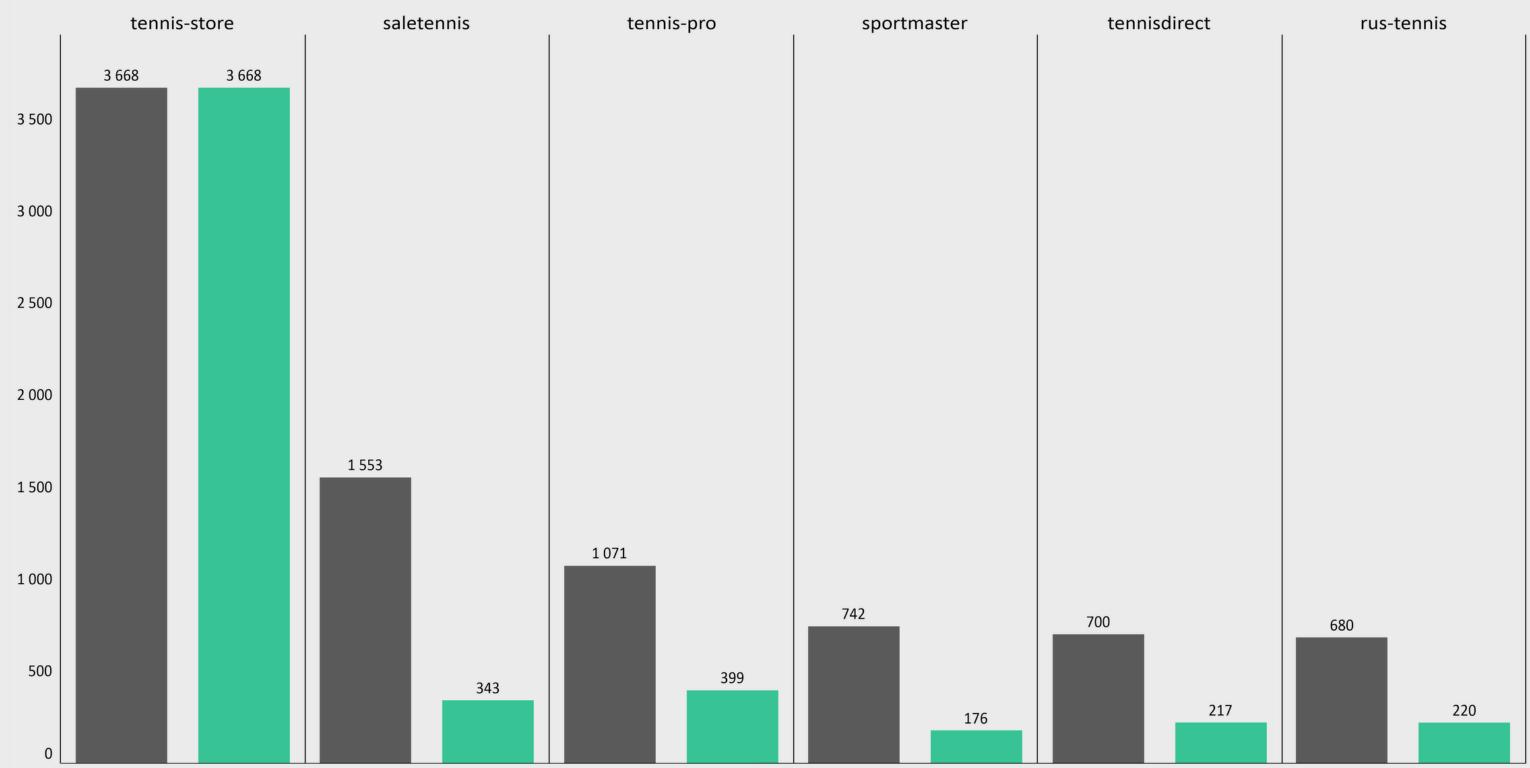
Магазин	Посещаемость	Уникальные посетители	Доля уникальных посетителей	Среднее время сессии	Среднее количество страниц
tennis-store	30 304	18 100	60%	01:39	2.72
tennis-pro	11 507	9 702	84%	12:30	5.28
saletennis	13 707	9 053	66%	02:29	3.64
tennisdirect	3 522	3 456	98%	00:49	9.19
rus-tennis	1 017	988	97%	02:39	1.01
sportmaster/tennis	31 640	24 604	78%	03:59	4.68
sportmaster	14.7M	7.1M	49%	06:01	4.7

### Прочее

Магазин	Email Marketing	Мобильное приложение	Маркетплейсы	Бонусная система
tennis-store	Да	Нет	Нет	Нет
tennis-pro	Да	App Store	Нет	Да
saletennis	Да	Нет	Нет	Нет
tennisdirect	Да	Нет	Нет	Нет
rus-tennis	Да	Нет	Wildberries + Ozon + Я.Маркет	Нет
sportmaster	Да	App Store + Google Play	Wildberries + Ozon + Я.Маркет	Да

## Сравнение товарной сетки





# Формулирование проблемы и описание данных

#### Описание проблемы

В настоящий момент эффективность продаж снижается, поскольку отсутствует сегментация клиентов. Что затрудняет разработку маркетинговых стратегий, усложняет процесс продаж и делает взаимодействие с клиентами менее эффективным.

Ключевые цели анализа — выявление кластеров клиентов и описание их поведения.

Для решения задачи я проанализирую историю продаж за два года.

В результате это может помочь не только увеличить продажи, но и повысить лояльность аудитории.

#### Описание данных

Файл продаж содержит следующую информацию:

- ID заказа
- Артикул
- Название
- Количество товара

- Дата заказа (с 2023-12-01 по 2024-12-09)
- Цена одной единицы товара
- ID клиента
- Регион доставки

	ID заказа	Артикул	Название	Количество	Дата	Цена	ID клиента	Регион
0	536365	22752	Теннисная ракетка Yonex New EZONE 105 (275g)	1	2023-12-01 08:26:00	4840	17850.0	Москва и МО
1	536366	85123A	Теннисная ракетка Wilson Ultra Team V4.0	1	2023-12-01 08:26:00	2550	17850.1	Москва и МО
2	536367	71053	Теннисная ракетка Head Geo Speed (MM TRADE)	1	2023-12-01 08:26:00	1142	17850.3	Москва и МО
3	536368	84406B	Теннисная ракетка Wilson Blade 98 (18X20) V8.0	1	2023-12-01 08:26:00	3998	17850.5	Москва и МО
4	536369	84029G	Теннисная ракетка Wilson Six.One Lite 102	1	2023-12-01 08:26:00	3005	17850.8	Москва и МО
5	536370	84029E	Теннисная ракетка Yonex New EZONE 100L (285g)	1	2023-12-01 08:26:00	4993	17851.0	Москва и МО

## Предобработка данных

#### Обработка null значений

0	ID заказа	974022	non-null	object
1	Артикул	974022	non-null	object
2	Название	974022	non-null	object
3	Количество	974022	non-null	int64
4	Дата	974022	non-null	object
5	Цена	974022	non-null	int64
6	ID клиента	893078	non-null	float64
7	Регион	974022	non-null	object

Количество строк: 974022

Как видно, только столбец '*ID клиента*' имеет пропущенные значения. Поскольку нашей задачей является сегментация клиентов и анализ поведения, нам обязательно нужен идентификатор клиента.

Поэтому удалим строки с пропущенными значениями.

#### Обработка дублей

Дублями будут считаться строки с идентичными данными в каждом столбце.

Количество дублирующихся строк: 5718.

Дубликатов почти нету. Также удаляем эти строки.

#### Обработка ошибок

1) 'ID заказа' имеет тип данных object, что может говорить о наличии иных символов, кроме цифр.

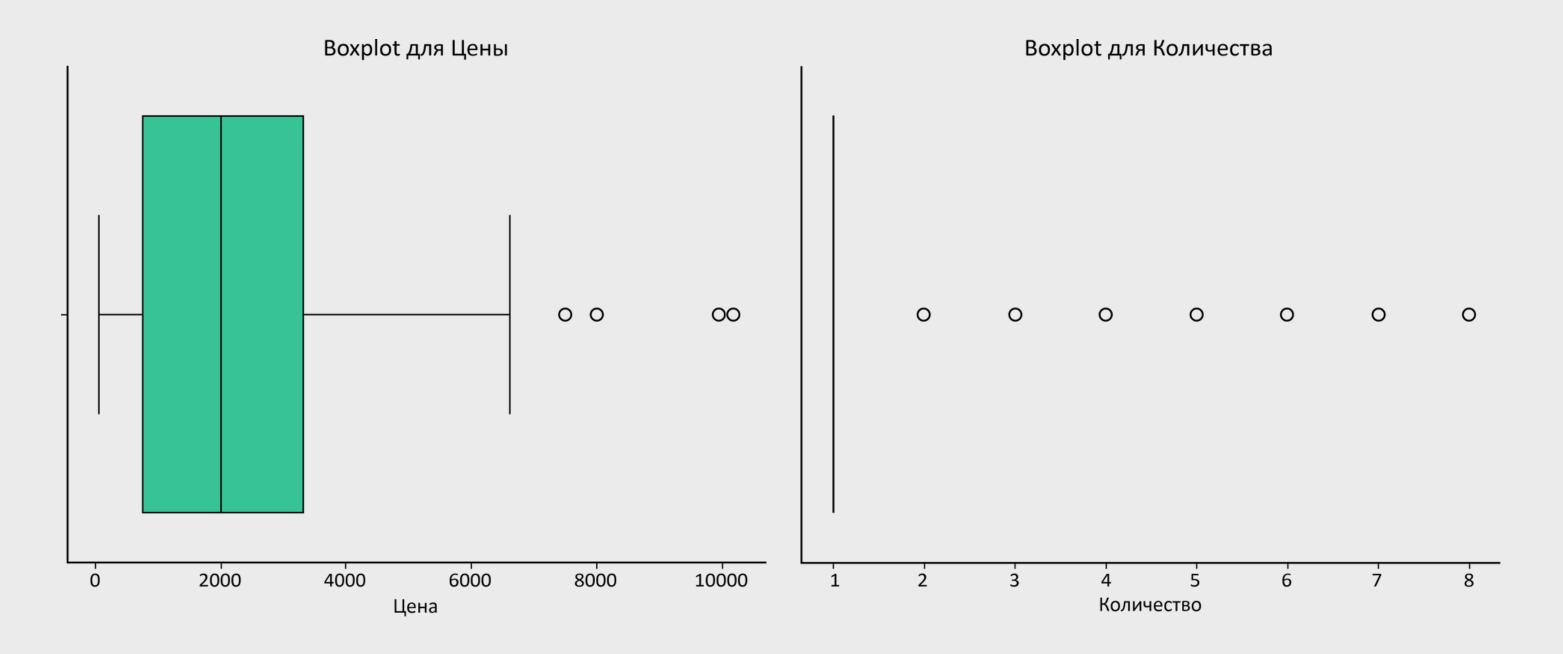
	ID заказа	Артикул	Название	Количество	Дата	Цена	ID клиента	Регион
141	C536379	D	Теннисная ракетка Prince Textreme 2.5 ОЗ Legac	0	2023-12-01 09:41:00	3948	14527.0	Москва и МО
154	C536383	35004C	Теннисная ракетка Dunlop CX 200 Tour 16x19	0	2023-12-01 09:49:00	4585	15311.0	Москва и МО
235	C536391	22556	Теннисная ракетка Tecnifibre Tempo 285 + Струн	-4	2023-12-01 10:24:00	4585	17548.0	Москва и МО
236	C536391	21984	Теннисная ракетка Tecnifibre Tempo 270 + Струн	-8	2023-12-01 10:24:00	2805	17548.0	Москва и МО

В ходе анализа установлено, что значения '*ID заказа*' могут иметь букву '*C*' в начале, что говорит об отмене заказа. Отмененные заказы имеют отрицательные или нулевые значения в столбце '*Количество*' и не имеют дубликатов в таблице без буквы '*C*' в '*ID заказа*' и с положительным количеством. Данные строки не будут использоваться в рамках этого исследования.

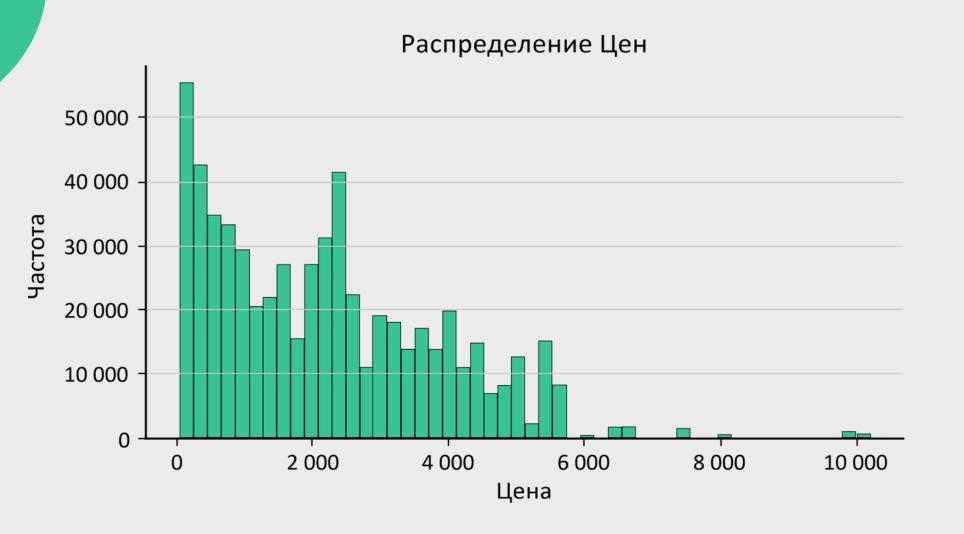
- 2) 'Артикул' данные корректны.
- 3) 'Название' данные корректны.
- 4) 'Количество' никаких отклонений.
- **5)** *'Дата'* данные корректны, но необходимо изменить тип данных object.
- 6) 'Цена' найдено 510 строк с нулевой ценой. Удаляем эти строки.
- **7)** '*ID клиента*' данные корректны.
- 8) 'Регион' данные корректны.

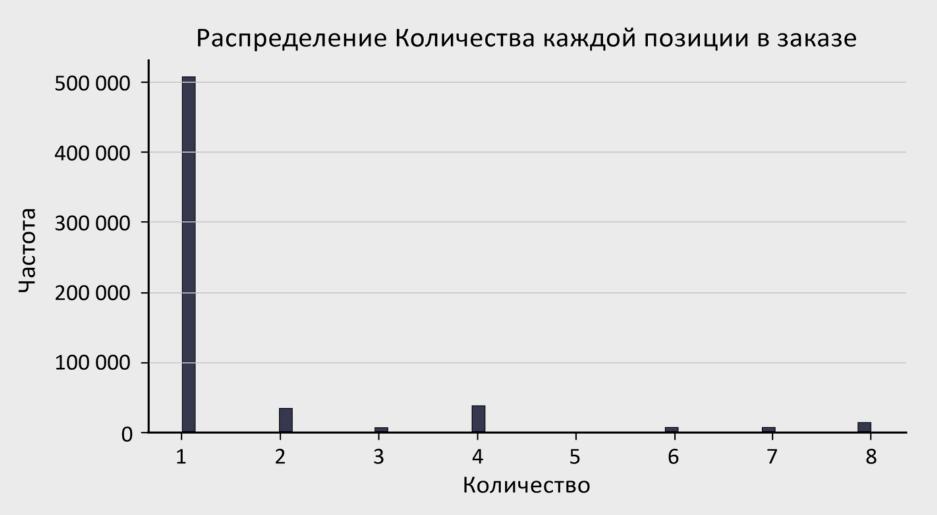
#### Обработка выбросов

В столбцах "Цена" и "Количество" могут содержаться выбросы. Посмотрим на графики.



• • • • • • • • • • •





Как видно на графиках, аномальных значений нет.

После обработки данных количество строк сократилось на 38%. Осталось 603 894 строки.

## Анализ данных и Сегментация клиентов

#### Анализ данных

Для построения кластеров, основываясь на тех данных, что у нас есть, создадим дополнительные столбцы:

- Сумма заказов (руб.)
- Количество заказов
- Количество артикулов
- Всего товаров
- Продажи в мес.

- Средний чек
- Среднее количество товара в заказе
- LifeTime (мес.)
- Месяцев с последней покупки
- Доля заказов в выходные

	ID клиента	Количеств о заказов	Количество артикулов	Средний чек	LifeTime (мес.)	Продажи в мес.	Сумма заказов (руб.)	Мес. с последней покупки	Доля заказов в выходные
0	12347.0	7	48	97707.86	13	52611.92	683955	1	0.428571
1	12348.0	3	1	2105.00	9	701.67	6315	4	0.000000
2	12349.0	1	59	312099.0 0	1	312099.00	312099	2	0.000000
3	12352.0	7	38	34823.43	9	27084.89	243764	2	0.428571







Построим матрицу корреляции (метод Пирсона).

0.75

- 0.50

- 0.25

- 0.00

- -0.25

- -0.50

-0.75

Никаких неожиданных взаимосвязей не наблюдается.

#### Сегментация клиентов

Для решения этой задачи я воспользуюсь одним из популярных и простых алгоритмов машинного обучения без учителя "K-means" кластеризацией.

K-means группирует данные в заранее заданное количество кластеров (k), минимизируя сумму квадратов расстояний между точками данных и центроидами их кластеров. На каждом шаге алгоритм назначает точки ближайшим центроидам и пересчитывает центроиды как среднее значение точек в кластере, повторяя процесс до стабилизации.

Поскольку K-means использует расстояние для измерения близости точек, необходимо провести данные к одному масштабу, т.к. если признаки имеют разные масштабы (например, возраст в диапазоне 0–100 и доход в диапазоне 0 – 100000), то признаки с большими значениями могут доминировать при вычислении расстояний.

	ID клиента	Количество заказов	Количество артикулов	Средний чек	LifeTime (мес.)	Продажи в мес.	Сумма заказов (руб.)	Мес. с последней покупки	Доля заказов в выходные
0	12347.0	8.853291	6.555754	8.084328	21.370968	3.455710	9.790136	-3.750819	0.070594
1	12348.0	2.915823	-0.066924	-0.088285	14.219255	-0.167148	0.016410	-2.427007	-0.809112
2	12349.0	-0.052911	8.105743	26.411559	-0.084170	21.565519	4.426789	-3.309548	-0.809112
3	12350.0	-0.052911	-0.066924	-0.088285	-0.084170	-0.069208	-0.044311	0.661888	-0.809112

Также необходимо определить оптимальное число кластеров. Для этого воспользуюсь методом "Локтя". Он основан на анализе метрики искажения (distortion) или суммы квадратов ошибок (SSE, Sum of Squared Errors). Эта метрика измеряет, насколько далеко точки данных находятся от центроидов их кластеров.

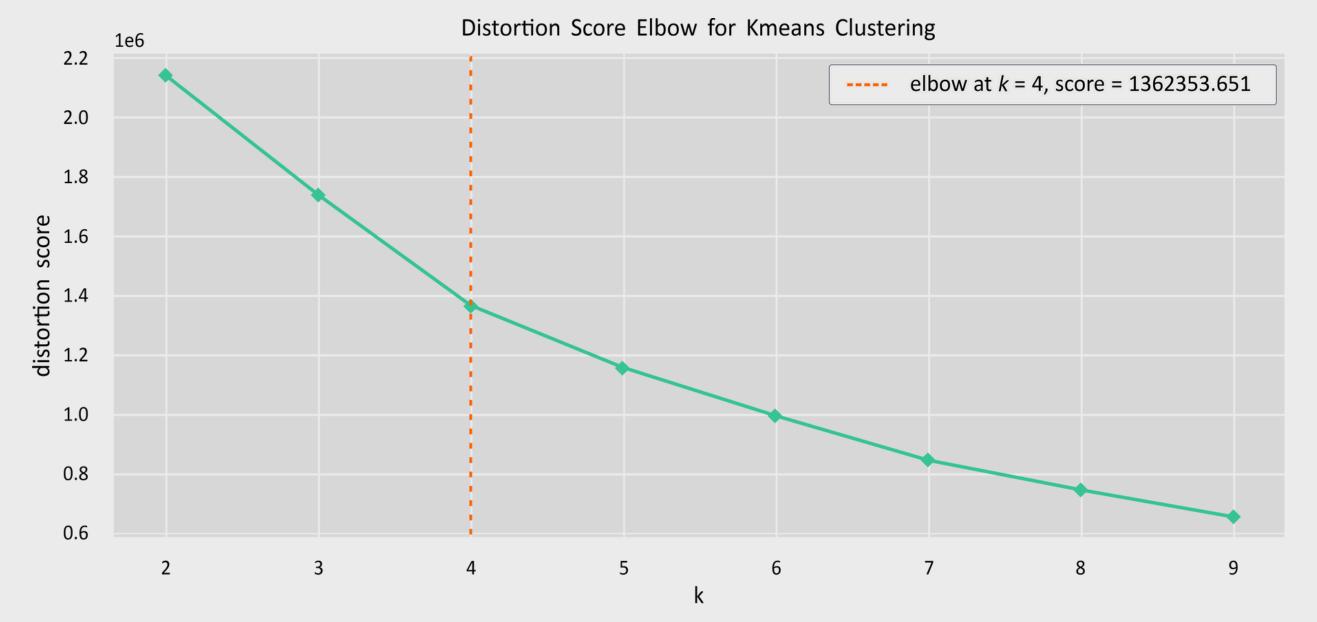


График показывает, что 4 - это оптимальное число кластеров.

Разделим базу клиентов на 4 сегмента и опишем их особенности.

• • • • • • •

Теперь необходимо оценить качество кластеров, с помощью 3-х показателей.

#### Silhouette Score (Силуэтный коэффициент, от -1 до 1).

Измеряет компактность кластеров и их разделенность (насколько объекты внутри одного кластера ближе друг к другу, чем к другим кластерам).В нашем случае **0.509** — неплохой показатель, но внутри кластеров есть некоторая размытость.

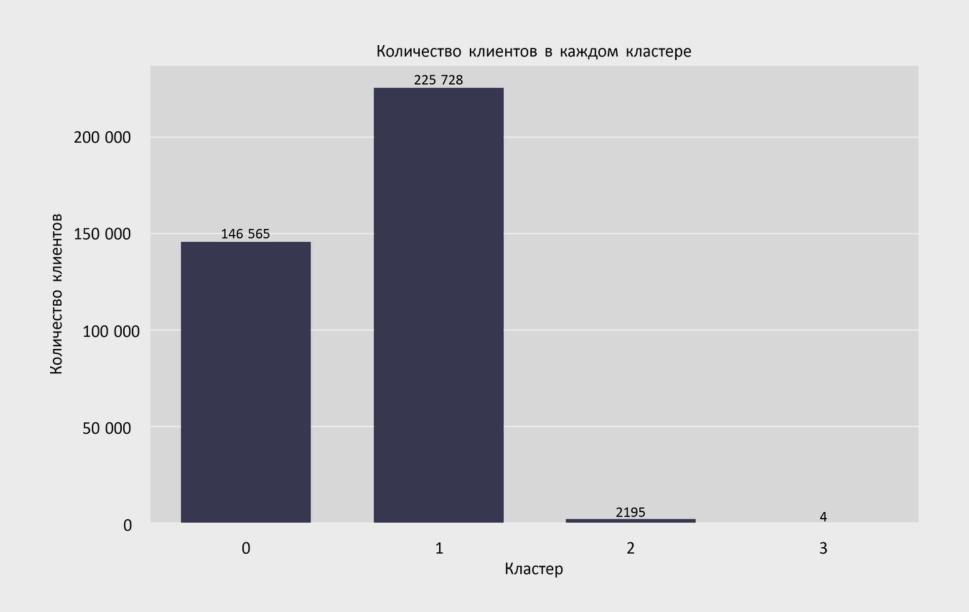
#### Calinski-Harabasz Score (Индекс Калински-Харабаша).

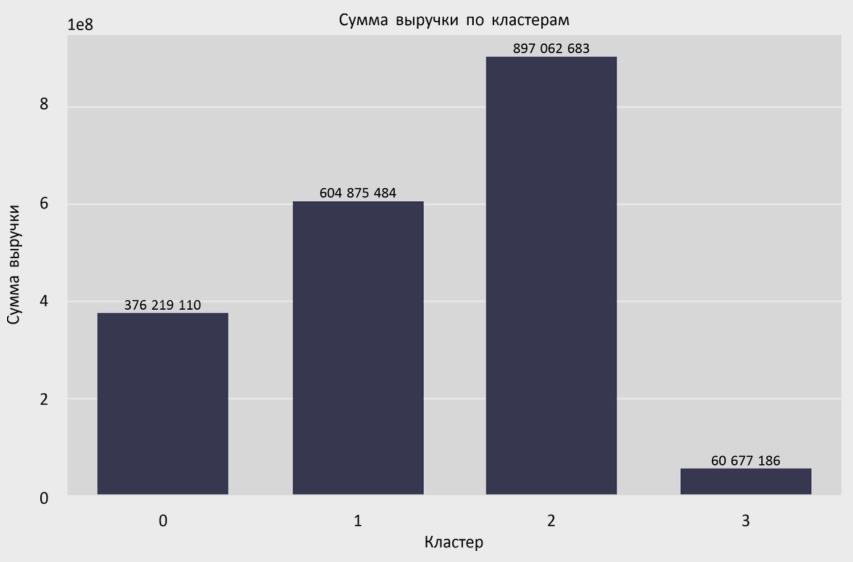
Показывает, насколько кластеры компактны и разделены. **149681** — высокий показатель, что говорит о хорошей компактности и разделении кластеров.

#### Davies-Bouldin Score (Индекс Дэвиса-Боулдина, от 0 до $\infty$ ).

Измеряет насколько кластеры различимы, учитывая их разброс и расстояния между ними. **0.763** — хороший показатель, указывающий на приемлемое качество кластеризации, но кластеры частично пересекаются или имеют размытые границы.

#### Описание кластеров

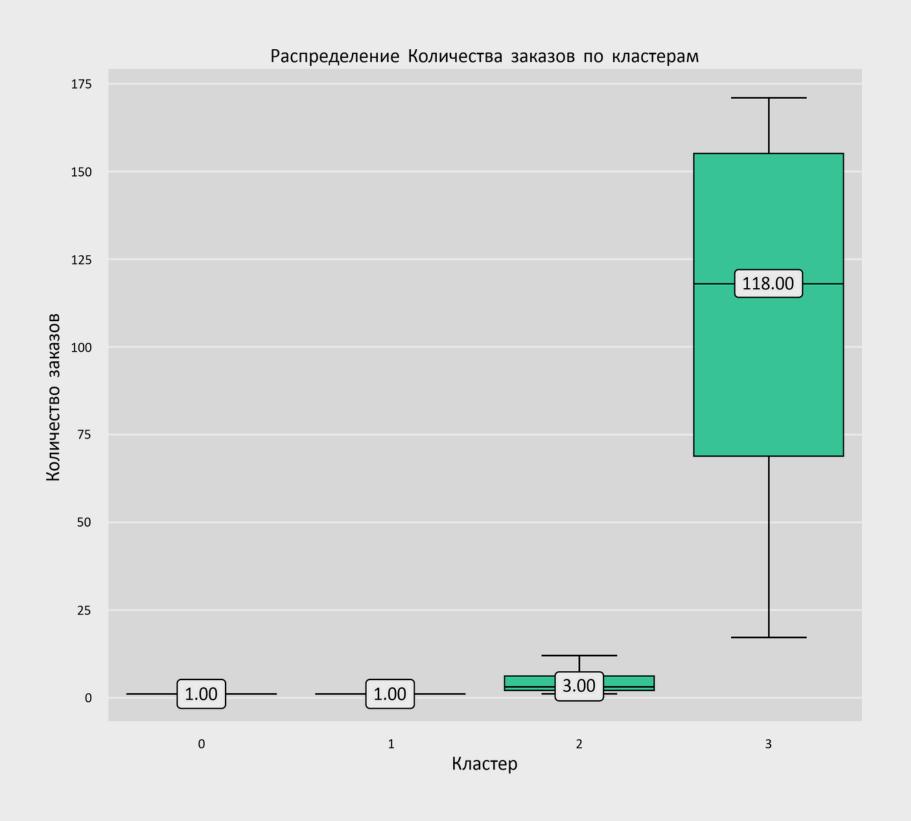


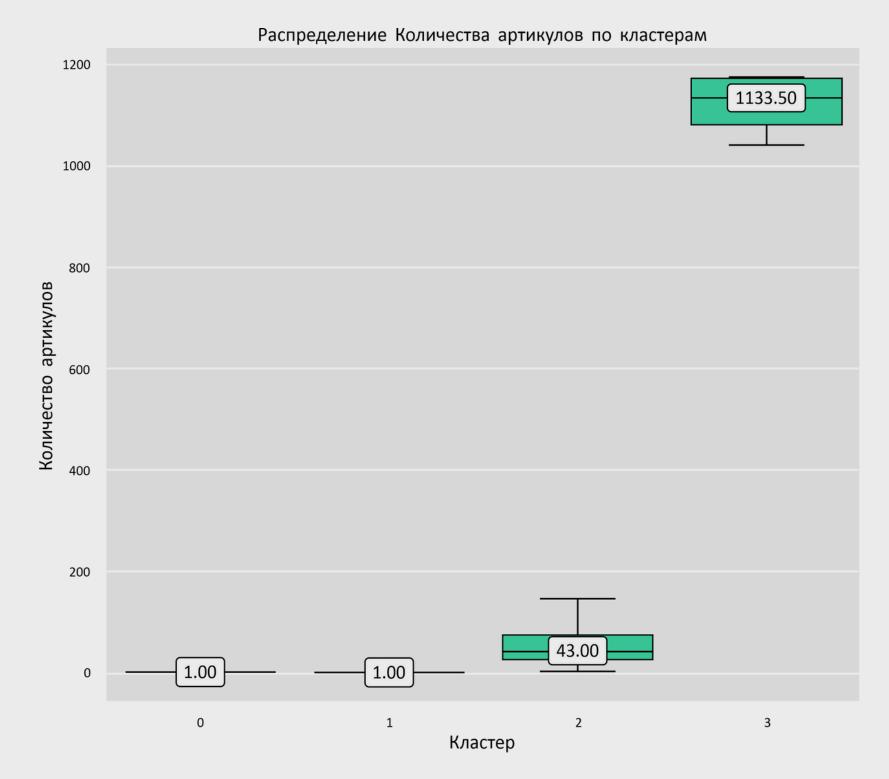




#### Описание кластеров

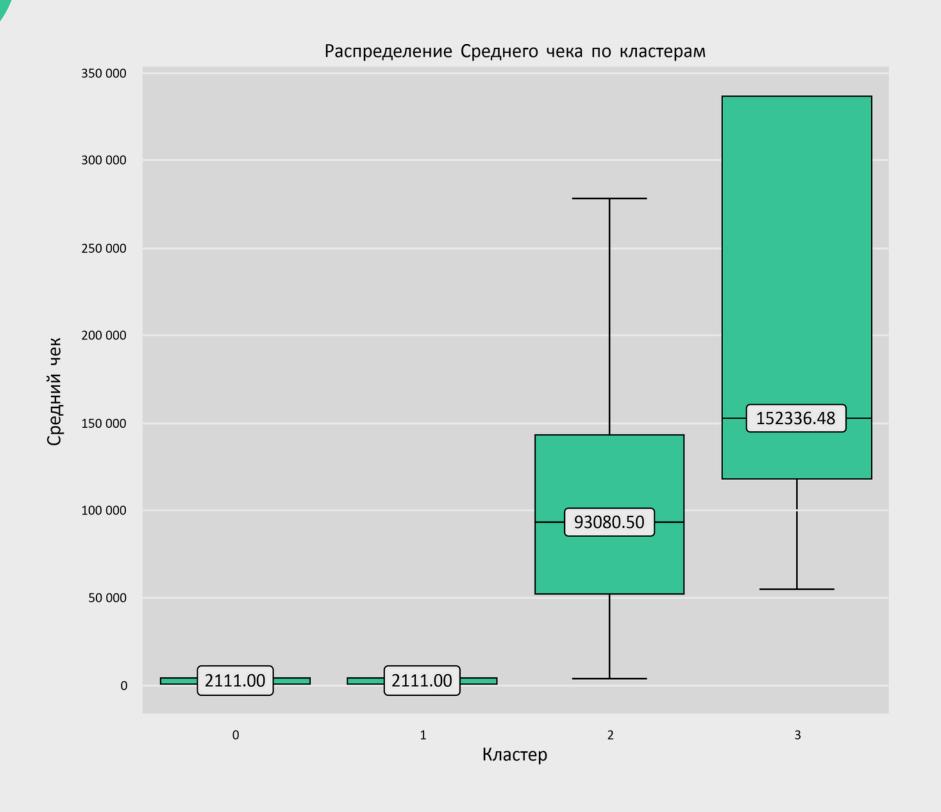


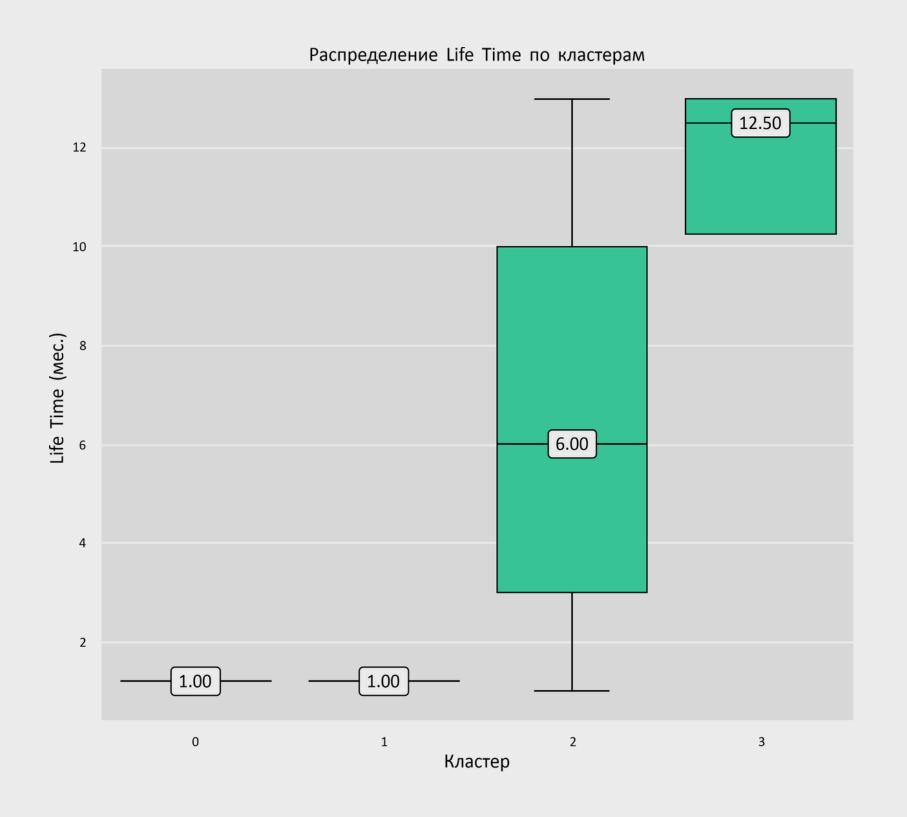


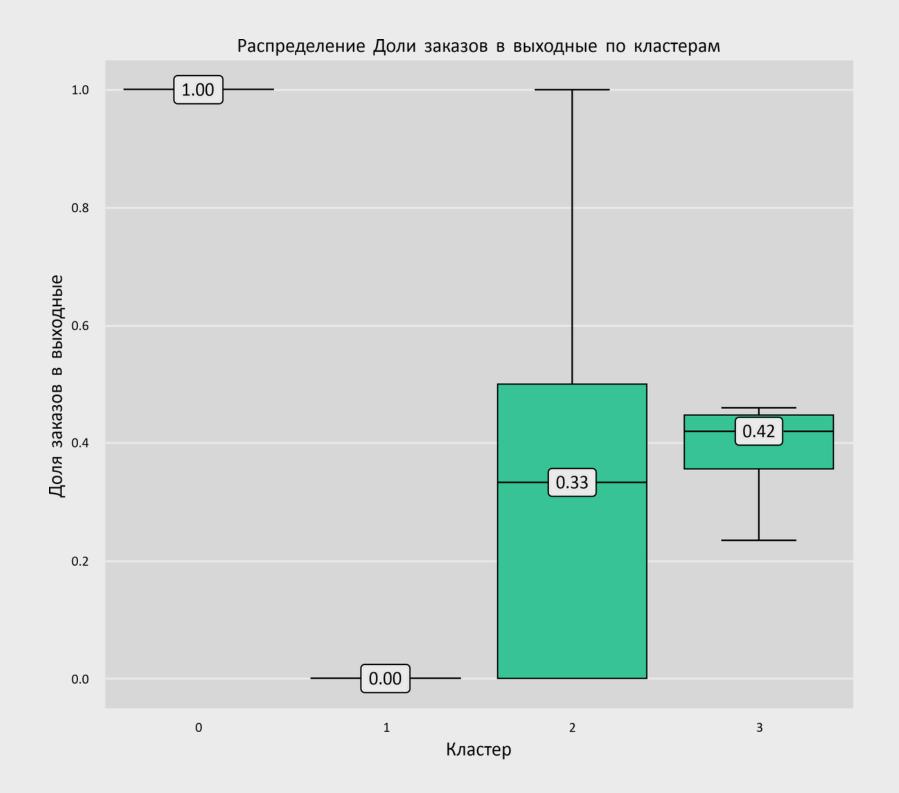


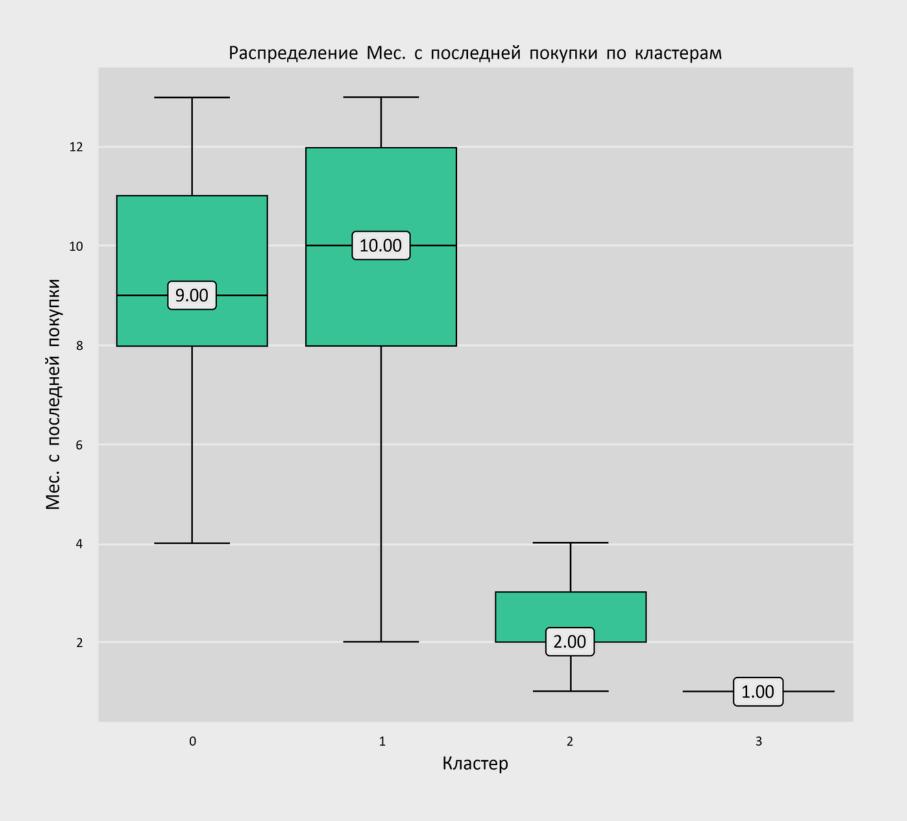


• • • • • • •











#### Кластер 0

Разовые покупатели. <u>39.14%</u> клиентов относится к этому кластеру, вклад в выручку <u>19.40%</u>. Это клиенты, которые совершают всего один заказ с небольшим средним чеком (<u>2111</u> руб). Их Life Time составляет <u>1</u> месяц - это минимальное значение, по факту это разовая покупка. Давность покупки от <u>4</u> до *13* месяцев, медиана <u>9</u> месяцев. Совершают покупки только в выходные дни.

Это наиболее массовый, но наименее лояльный сегмент. Клиенты делают одну покупку и не возвращаются. Требуется работа по повышению удержания.

#### Кластер 1

Этот кластер копирует характеристики класса <u>О,</u> за исключением того, что все заказы сделаны в выходные дни.

<u>60.28%</u> клиентской базы, <u>31.20%</u> от выручки.

В дальнейшей работе необходимо объединить с кластером 0.

#### Кластер 2

Клиенты с высокой покупательной способностью, активные и малочисленные. Хотя этот сегмент крайне мал (0.59% клиентской базы), приносит <u>46.27%</u> всей выручки. Клиенты совершают в среднем по <u>3</u> покупки, но с очень высоким средним чеком (<u>93 080 руб.</u>) и большим количеством артикулов (<u>43</u>). Их Life Time <u>1-13</u> месяцев, медиана — <u>6</u> месяцев, а время с последней покупки составляет от <u>1</u> до <u>7</u> месяцев (медиана — <u>2</u> месяца). Заказы чаще совершаются в будние дни.

Это лояльные клиенты с высокой ценностью. Их необходимо удерживать, например с помощью программ лояльности и персональных предложений.

#### Кластер 3

Максимально лояльные и высокодоходные клиенты. По всем признакам b2b сегмент. Кластер крайне мал (>0.1%) и приносит 3.13% всей выручки. В среднем клиенты совершают большое количество заказов (118) с высоким средним чеком (152 336 руб). Также у них самый высокий Life Time (от 10 до 13 месяцев, медиана — 12,5 месяца). Их интересует большое количество разнообразных товаров (в среднем 1133 артикулов). Время с последней покупки — всего 1 месяц. Около половины заказов совершаются в будние дни.

Это наиболее ценный сегмент с высокой частотой заказов и большим вкладом в выручку на 1 покупателя. Их необходимо поддерживать индивидуальным подходом, например, персональными менеджерами, специальной ценовой программой, эксклюзивными предложениями и др. Однако этот сегмент очень мал. Возможно из-за заточенности бизнеса на работу с b2c, а не b2b.

# Дизайн А/Б теста

#### Гипотеза

Как видно из результатов сравнения кластеров, у компании значительная доля клиентов совершает только одну покупку и больше не возвращается (кластеры 0 и 1). Если удастся вернуть часть таких клиентов, это может существенно увеличить выручку. Чтобы их поведение стало больше похоже на поведение клиентов из кластера 2.

**Гипотеза:** если предложить клиентам из кластера "0" скидку 10% на второй заказ, то в течение 2-х недель доля повторных покупок среди них увеличится на 8%, так как это привлечет их внимание и скидка снизит барьер для повторной покупки.

#### План А/В теста

#### 1. Определение размера выборки.

Для этого можно использовать формулу для сравнения долей в двух группах.

$$n = \frac{\left(Z_{\alpha/2} \bullet \sqrt{2p(1-p)} + Z_{\beta} \bullet \sqrt{p_1(1-p_1)} + p_2(1-p_2)\right)^2}{(p_1 - p_2)}$$

n — минимальный размер выборки на одну группу (контрольную или тестовую)

 $p_1$  — текущая конверсия (0.6%)

 $p_2$  — ожидаемая конверсия после изменения (8.6%)

р — средняя конверсия (p1+p2)/2

 $Z_{\alpha/2}$  — критическое значение нормального распределения для уровня значимости (1.96 для 5%)

 $Z_{\beta}$  — критическое значение нормального распределения для статистической мощности (обычно 0.84 для 80% мощности)

Подставив данные в формулу мы получаем размер выборки 33 человека в каждой группе. Такой малый размер выборки для обнаружения стат. значимого результата обусловлен сильным приростом конверсии (с 0.6 до 8.6).

Однако, для повышение точности и получения дополнительной ценной информации увеличим размер выборки до 10 000 в каждой группе, т.к. затраты на эксперимент минимальны.

#### 2. Разделение на группы.

Группа А (контрольная группа): Клиенты, которые не получат никакого специального предложения.

Группа В (тестовая группа): Клиенты, которые получат предложение скидки.

Распределение по группам будет случайным образом поровну. Но после необходимо проверить группы на однородность по среднему чеку и давности покупки с помощью t-теста или теста Манна-Уитни.

#### 3. Формат предложения.

Отправляем клиентам из группы В персонализированное предложение по e-mail, с предложением скидки 10% на второй заказ с ограничением по времени в 2 недели.

#### 4. Метрики для оценки.

#### Первичная метрика:

• доля клиентов, совершивших повторную покупку.

#### Вторичные метрики:

- средний чек повторных покупок
- общая выручка от повторных покупок
- время между первой и второй покупкой

#### 5. Продолжительность эксперимента.

Эксперимент длиться 2 недели.

#### 6. Анализ результатов.

Если разница в доле повторных покупок между группами составит 8% или более, гипотеза подтверждается. Если нет — гипотеза опровергается.

Далее проверим статистическую значимость различий с помощью статистических тестов. Подойдет z-тест для пропорций, т.к. данные бинарны (купил/не купил).

Если |Z| > 1.96, различия статистически значимы на уровне  $\alpha = 0.05$ 

## Вывод

Компания имеет хороший потенциал для развития продаж за счет дифференцированного подхода к клиентам.

В ходе разделения клиентской базы на кластеры была выявлена одна из проблем: 99% клиентов совершают всего одну покупку и не возвращаются (низкий Retention). Несмотря на их огромную численность, они формируют лишь 51% выручки.

Запланированный А/Б тест – лишь первый шаг к глубокой персонализации работы с клиентами.

#### В дальнейшем можно:

- провести серию CustDev для большего понимания потребностей сегментов
- провести анализ потребительских корзин для системы рекомендаций покупок
- улучшить показатели рекламы и многое другое.

## Спасибо за внимание!