

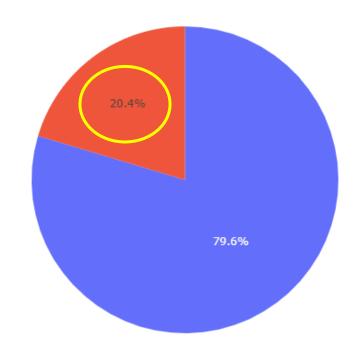
Описание датасета

Имеющиеся данные:

- userid идентификатор пользователя,
- score баллы кредитного скоринга,
- City город,
- Gender пол,
- Age возраст,
- Objects количество объектов в собственности,
- Balance баланс на счёте,
- Products количество продуктов, которыми пользуется клиент,
- CreditCard есть ли кредитная карта,
- Loyalty активный клиент,
- estimated_salary заработная плата клиента,
- Churn ушёл или нет.

Соотношение клиентов банка по оттоку

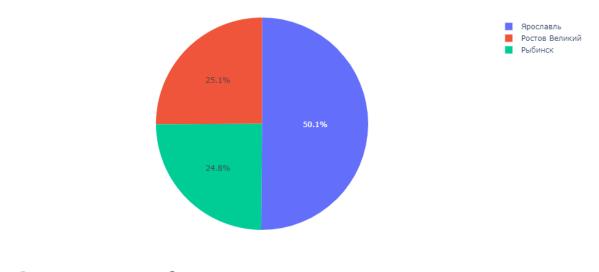
Соотношение клиентов банка по оттоку



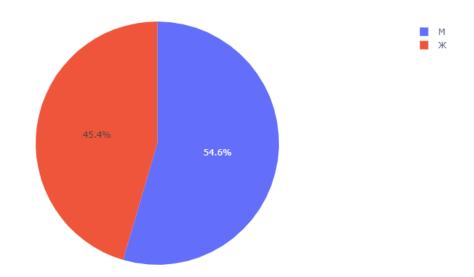
- В нашем распоряжении один датасет с данными о клиентах банка «Метанпром»
- 20% клиентов ушли в отток

Соотношение клиентов банка по полу и городу



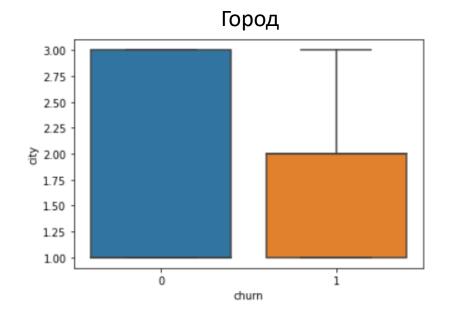


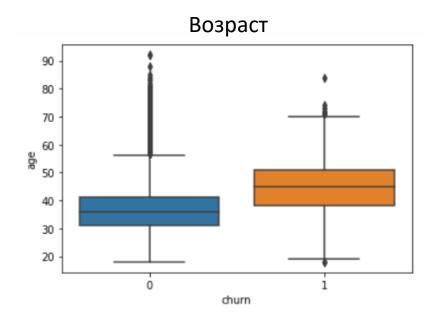
Соотношение клиентов банка по полу

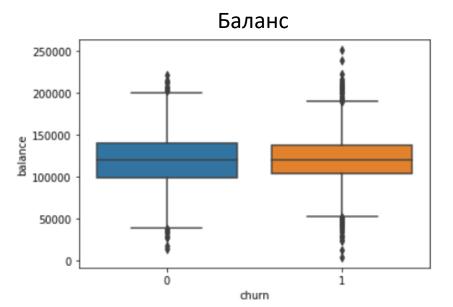


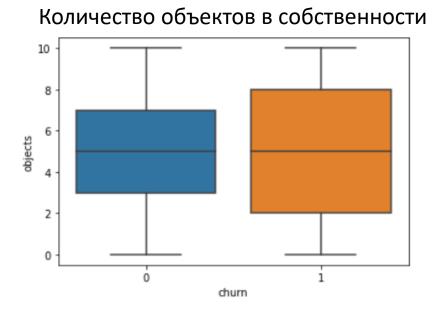
- Половина клиентов проживает в Ярославле, по 25% в Ростове Великом и Рыбинске
- Чуть больше половины (55%) это мужчины

Портрет клиента в разрезе факта оттока





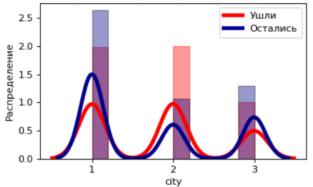




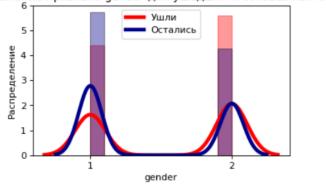
- чаще всего в отток уходят клиенты из Ярославля и Ростова Великого
- в возрасте 40-55
- владеющие недвижимостью в количестве от 2 до 8 объектов
- имеющие суммы на балансе чуть меньше, чем у оставшихся клиентов

Распределение клиентов

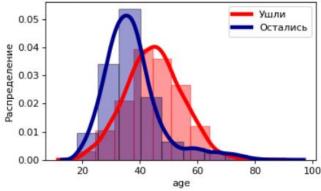
Распределение признака city для ушедших и оставшихся клиентов

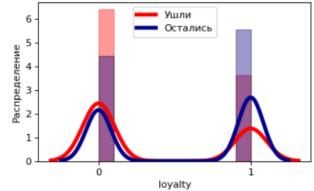


Распределение признака gender для ушедших и оставшихся клиентов



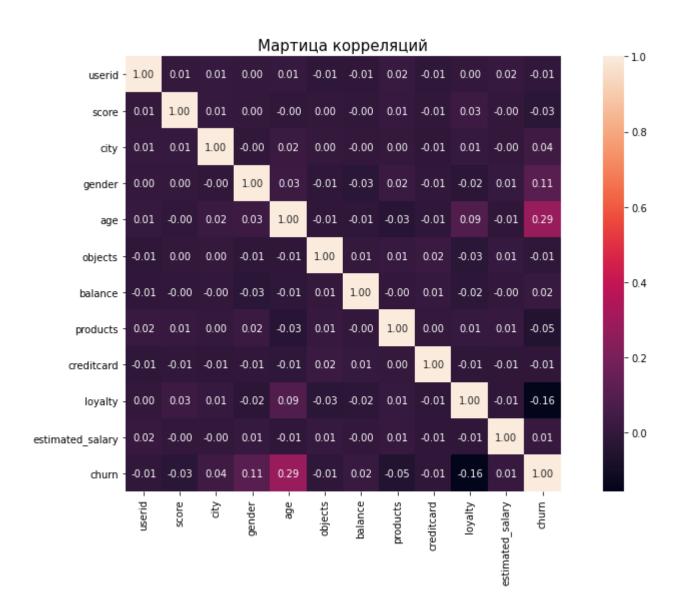
Распределение признака age для ушедших и оставшихся клиентов Распределение признака loyalty для ушедших и оставшихся клиентов





- Чаще всего уходят клиенты из Ростова Великого
- Женщины
- Возраст ушедших чуть больше возраста оставшихся
- Признак активности у ушедших отсутствует

Наличие корреляции



Ключевые моменты:

Больше всего между собой коррелируют возраст и факт оттока

Кластеризация на основании алгоритма K-Means

cluster	score	city	gender	age	objects	balance	products	creditcard	loyalty	estimated salary	churn
0	650.45	1.75	2.00	39.22	4.99	119,179.13	1.54	1.00	0.50	99,866.69	0.25
1	651.35	1.76	1.46	39.11	4.91	119,519.12	1.53	0.00	0.52	100,974.40	0.21
2	652.73	1.75	1.00	39.48	5.05	119,346.15	1.53	1.00	1.00	98,914.38	0.10
3	646.95	1.72	1.00	37.49	5.18	121,984.09	1.51	1.00	0.00	100,353.38	0.23

Ключевые моменты:

• По модели кластеризации больше всего склонны к оттоку 0, 1 и 3 кластеры. 2 кластер менее всего подвержены оттоку.

Описание кластеров

- Отличительные особенности кластера номер 0:
 - в него входят только женщины
 - имеют кредитную карту
 - каждая вторая активный клиент
 - самая высокая доля оттока
- Противоположные ему кластер номер 2:
 - В НЕГО ВХОДЯТ ТОЛЬКО МУЖЧИНЫ
 - они так же имеют кредитную карту
 - абсолютно все из них активные клиенты
 - самая низкая доля оттока
- Кластер номер 1 выделяется отсутствием кредитной карты и смешанный составом (мужчины и женщины).
- Кластер номер 3:
 - чуть моложе остальных
 - состоит исключительно из мужчин
 - не имеет в себе активных клиентов
 - меньше всего продуктов на клиента
 - больше всего объектов в собственности

Рекомендации по удержанию клиентов

Кластер 0:

• т.к. это женщины, активные клиенты с кредитными картами, то рекомендуется добавить им программу лояльности. Например кэшбэк при оплате кредиткой в салонах красоты или попадание операций связанных с красотой и шопингом в грейс период.

• Кластер 1:

• т.к. у представителей данного кластера отсутсвуют гредитные карты, можно предложить им кредитку с бесплатным годовым обслуживанием.

• Кластер 3:

самый молодой кластер, имеющий больше всего объектов в собственности. Рекомендуется стимулировать
активность клиентов предложив "мужскую" дебетовую карту с программой кэшбэка на категории, связанные
со строительством, спортом, автомобилями.

Проверка гипотез

После проведения Ttest'а о равенстве среднего двух генеральных совокупностей по взятым из них выборкам при уровне значимости 0,05 были получены следующие результаты для выбранного уровня значимости:

- средняя заработная плата тех, кто ушел и тех, кто остался равны
- возраст тех, кто ушел и тех, кто остался не равны.