Тестовое задание

Данные о крдетих и платежах.

Задача

Проанализируйте характер поведения клиентов с точки зрения просрочки: какая динамика просрочки, ...

Поля

- order id номер заявки
- created at дата создания заявки
- put_at дата выдачи
- closed_at дата закрытия
- issued_sum сумма выдачи
- plan_at дата планового платежа
- plan sum total сумма планового платежа (накопленным итогом)
- paid_at дата фактического платежа
- paid_sum сумма фактического платежа

```
In [86]:
         import pandas as pd
         import numpy as np
         import seaborn as sns
         import matplotlib.pyplot as plt
         import matplotlib.ticker as ticker
         ORDERS DF = pd.read csv('data/orders.csv')
         PAYMENTS_DF = pd.read_csv('data/payments.csv')
         PLAN DF = pd.read csv('data/plan.csv')
         ORDERS DF['created at'] = pd.to datetime(ORDERS DF['created at'])
         ORDERS_DF['put_at'] = pd.to_datetime(ORDERS_DF['put_at'])
         ORDERS_DF['closed_at'] = pd.to_datetime(ORDERS_DF['closed_at'])
         PAYMENTS_DF['paid_at'] = pd.to_datetime(PAYMENTS_DF['paid_at'])
         PLAN DF['plan at'] = pd.to datetime(PLAN DF['plan at'])
         CURRENT_DATE = pd.to_datetime('2022-12-08') + pd.DateOffset(1)
         ORDERS_DF.shape, PAYMENTS_DF.shape, PLAN_DF.shape
         ((55748, 5), (143284, 3), (420282, 3))
Out[86]:
```

Проверка

Перед работой с данными, проверим на несоответствия:

- Корректность времени заявок и одобрений
- Корректность времени одобрений и закрытие кредита
- Соответствие суммы выплаченных средств с планом, если кредит закрыт

Часть результатов будет визуализированная в конце whitepepper

```
In [87]:
          # Корректность времени заявок и одобрений
          unusual_time_of_approve = ORDERS_DF.loc[ORDERS_DF['created_at'] > ORDERS_DF['put_at']
          unusual time of approve
          # В контесте задачи время одобрения данных заявок будет восприниматься как моментальн
                  order_id
                                     created at
                                                   put_at
                                                                     closed at issued sum
Out[87]:
          10292 417505748 2022-06-18 16:48:56.997 2022-06-18 2022-09-25 16:21:48.107
                                                                                   5430.0
          19860 434222763 2022-07-04 23:58:08.000 2022-07-04 2022-07-14 13:36:05.520
                                                                                  10000.0
          22271 438243227 2022-07-08 23:59:09.000 2022-07-08 2022-07-19 20:05:45.207
                                                                                   2720.0
          25964 444635761 2022-07-14 23:57:17.997 2022-07-14 2022-08-18 02:55:10.920
                                                                                   1000.0
          28318 448752514 2022-07-18 15:06:58.997 2022-07-18 2022-07-26 12:06:16.623
                                                                                   3000.0
          30490 452417146 2022-07-21 23:58:59.000 2022-07-21 2022-08-01 13:09:48.890
                                                                                   6790.0
          31458 454039233 2022-07-23 15:23:54.000 2022-07-23
                                                                                   2720.0
                                                                         NaT
          33506 457523518 2022-07-26 22:00:55.000 2022-07-26
                                                                                  13600.0
                                                                         NaT
          33526 457548054 2022-07-26 22:57:56.997 2022-07-26 2022-08-05 10:59:05.460
                                                                                   2000.0
          35452 460762380 2022-07-30 00:48:50.997 2022-07-30
                                                                                  13200.0
                                                                         NaT
          39820 468241700 2022-08-05 23:57:14.997 2022-08-05 2022-08-16 13:45:05.647
                                                                                   2000.0
                                                                                   7290.0
          39822 468243756 2022-08-05 23:59:44.000 2022-08-05 2022-09-10 09:42:05.293
          40894 470073297 2022-08-07 22:23:09.000 2022-08-07 2022-08-30 00:44:59.090
                                                                                   8740.0
          54550 493205001 2022-08-29 23:58:29.000 2022-08-29
                                                                                  10200.0
                                                                         NaT
In [88]:
          # Корректность времени одобрений и закрытие кредита + учетом предыдущей информации
          unusual time of close = ORDERS DF.loc[
               (ORDERS_DF['closed_at'] < ORDERS_DF['created_at']) | (ORDERS_DF['closed_at'] < OR
          unusual time of close
          # Подозрительная заявка возможна таже проблема как и в предыдущих
Out[88]:
                  order_id
                                  created at
                                                          put_at closed_at issued_sum
          38182 465402852 2022-08-03 15:58:41 2022-08-13 17:40:26.047 2022-08-13
                                                                               2000.0
In [89]:
          print(PLAN_DF.loc[PLAN_DF['order_id'] == 465402852])
          print(PAYMENTS_DF.loc[PAYMENTS_DF['order_id'] == 465402852])
          # Дополнительная проверка показала отсутствие плана и фактических выплат
          # Это либо ошибка БД, либо есть риск махинации
                    order id
                                 plan at plan sum total
          286972 465402852 2022-09-05
          Empty DataFrame
          Columns: [order_id, paid_at, paid_sum]
          Index: []
In [90]:
          # Поиск кредитов, для которых не установлен план выплат
          total_sum = PLAN_DF.groupby('order_id')['plan_sum_total'].max()
          total_sum.loc[total_sum == 0]
          # Данный кредит был единственным
          order_id
Out[90]:
          465402852
                        0.0
          Name: plan sum total, dtype: float64
In [91]: # Проверка ключей таблиц
          print(set(ORDERS_DF['order_id'].unique()) - set(PLAN_DF['order_id'].unique()))
          # Для каждого order id из ORDERS DF есть план, каким бы он не был.
          zero_payments = set(ORDERS_DF['order_id'].unique()) - set(PAYMENTS_DF['order_id'].uni
          # print(zero_payments)
          # Есть order_id из ORDERS_DF, у которых не было выплат
```

```
set()
In [92]: ORDERS DF.loc[(ORDERS DF['order id'].isin(zero payments)) & (ORDERS DF['closed at'].n
          # Есть два кредитва, которые закрыты, а информации о выплатах нет.
          # PLAN DF.loc[PLAN DF['order id'] == 471890947]
                  order_id
                                 created at
                                                                closed at issued sum
                                                         put at
Out[92]:
          38182 465402852 2022-08-03 15:58:41 2022-08-13 17:40:26.047 2022-08-13
                                                                              2000.0
          41944 471890947 2022-08-09 18:11:02 2022-09-01 14:14:17.930 2022-09-09
                                                                              1000.0
          # Корректность времени первого платежа
In [93]:
          tmp = PAYMENTS DF.merge(
              ORDERS_DF[['order_id', 'put_at', 'created_at']],
              on='order id'
          tmp.loc[(tmp['paid at'] < tmp['put at']) | (tmp['paid at'] < tmp['created at'])]</pre>
          # У двух сделок есть информация только о дне, у одной несоответствие часа
                                       paid_at paid_sum
                  order_id
                                                                     put at
                                                                                      created at
Out[93]:
           3377 409391396 2022-06-12 00:00:00.000
                                                 8570.0 2022-06-12 11:27:48.320 2022-06-11 00:27:43.000
                                                12120.0 2022-07-25 07:00:55.050 2022-07-25 06:53:26.997
          41689 455457680 2022-07-25 00:00:00.000
          46026 448637098 2022-07-28 14:23:59.997
                                                18180.0 2022-07-28 15:46:45.430 2022-07-18 13:31:56.997
          # Соответствие суммы выплаченных средств с планом, если кредит закрыт
In [94]:
          closed = ORDERS DF.loc[ORDERS DF['closed at'].notna(), 'order id']
          total_paid = PAYMENTS_DF.groupby('order_id', as_index=False)['paid_sum'].sum()
          total plan = PLAN DF.groupby('order id', as index=False)['plan sum total'].max()
          tmp = total plan.merge(total paid, on='order id', how='left')
          tmp = tmp.merge(ORDERS DF[['order id', 'issued sum']], on='order id', how='left')
          tmp.loc[
              (tmp['order_id'].isin(closed)) ፟
              (tmp['plan sum total'] > tmp['paid sum'])
          # 16917 кредитов, которые закрыты, но выплаченная сумма меньше необходимой
          # Нужно обратить внимание, что выплаченные средства больше взятой в долг, т.е. не вып
          tmp.loc[
              (tmp['order id'].isin(closed)) ₺
              (tmp['plan_sum_total'] > tmp['paid_sum']) &
              (tmp['issued_sum'] > tmp['paid_sum'])
          # Три кредита закрыты до выплаты полученных средств.
          # Все найденные таким образом кредиты можно интрепретировать как списанные, т.е. убыт
                  order_id plan_sum_total paid_sum issued_sum
Out[94]:
          30929 453159594
                                10350.0
                                          9090.0
                                                     13200.0
                                          10100.0
          39046 466931138
                                11500.0
                                                     14600.0
          43529 474563400
                                 9200.0
                                          8480.0
                                                     11680.0
```

Кредиты у которых время закрытия не совпадает с фактическим временем закрытия

В дальнейшем учет времени закрытия кредита будет определяться по последниму платежу tmp = ORDERS_DF.merge(PAYMENTS_DF.groupby('order_id')['paid_at'].max(), how='left', o tmp.loc[(tmp['closed at'] != tmp['paid at']) & (tmp['closed at'].notna()), ['order id

In [95]:

Out[95]: order_id closed_at paid_at

plan_at

		oraci_ia	cioscu_ut	ραια_αι	pian_at
	274	400438418	2022-06-03 10:53:00.000	2022-06-02 16:02:20.057	2022-07-03
	581	400973198	2022-06-09 18:33:00.000	2022-06-03 00:00:00.000	2022-06-17
	902	401467534	2022-06-14 00:00:00.000	2022-06-06 00:00:00.000	2022-06-18
	1042	401698023	2022-06-13 00:00:00.000	2022-06-09 00:00:00.000	2022-06-18
	2906	404915926	2022-07-15 19:04:00.000	2022-07-11 00:00:00.000	2022-07-19
	3154	405347008	2022-07-08 10:36:11.230	2022-07-07 19:21:13.917	2022-12-04
	3210	405444022	2022-06-07 18:13:00.000	2022-06-07 13:38:18.927	2022-06-22
	3913	406677383	2022-06-20 00:00:00.000	2022-06-09 00:00:00.000	2022-06-23
	13233	422512430	2022-07-19 13:46:18.470	2022-07-06 00:00:00.000	2022-07-20
	14063	423939156	2022-07-07 13:13:16.593	2022-07-07 00:00:00.000	2022-07-09
	15610	426614065	2022-07-12 17:36:10.513	2022-07-12 00:00:00.000	2022-07-12
	16227	427810556	2022-07-11 13:41:33.927	2022-07-05 00:00:00.000	2022-07-13
	18871	432544356	2022-07-04 14:22:37.810	2022-07-03 11:39:51.730	2022-07-18
	19223	433105893	2022-07-20 18:20:59.997	2022-07-12 14:23:59.997	2022-07-23
	21000	436085524	2022-07-18 10:38:13.217	2022-07-11 00:00:00.000	2022-07-21
	21323	436646615	2022-07-19 13:46:18.470	2022-07-10 00:00:00.000	2022-07-22
	27130	446633932	2022-08-18 00:00:00.000	2022-08-07 14:23:59.997	2022-08-20
	28246	448637098	2022-08-09 00:00:00.000	2022-07-28 14:23:59.997	2022-08-12
	29852	451376102	2022-08-17 00:00:00.000	2022-08-10 14:23:59.997	2022-08-19
	32225	455457680	2022-08-03 00:00:00.000	2022-07-25 00:00:00.000	2022-08-09
	33501	457518631	2022-08-15 00:00:00.000	2022-08-11 14:23:59.997	2022-08-26
	34436	459070831	2022-09-02 19:25:10.953	2022-08-25 14:23:59.997	2023-01-24
	35596	460978729	2022-08-09 00:00:00.000	2022-08-01 14:23:59.997	2022-08-14
	38182	465402852	2022-08-13 00:00:00.000	NaT	2022-09-05
	41096	470388047	2022-08-23 00:00:00.000	2022-08-15 14:23:59.997	2022-08-28
	41728	471521185	2022-08-17 00:00:00.000	2022-08-10 14:23:59.997	2022-08-24
	41944	471890947	2022-09-09 00:00:00.000	NaT	2022-09-16
	41996	471970349	2022-08-17 00:00:00.000	2022-08-10 14:23:59.997	2022-08-24
	42217	472345414	2022-08-24 00:00:00.000	2022-08-19 14:23:59.997	2022-08-25
	42262	472429124	2022-08-22 00:00:00.000	2022-08-13 14:23:59.997	2022-08-25
	42589	472960453	2022-08-19 07:04:52.290	2022-08-18 13:05:16.453	2022-09-01
	45483	477960342	2022-08-23 00:00:00.000	2022-08-23 08:28:26.757	2022-08-30
	46036	478937680	2022-09-01 00:00:00.000	2022-09-01 07:45:47.067	2022-09-07
	47190	480879004	2022-09-02 11:05:38.047	2022-09-01 15:01:17.610	2022-09-01
	48890	483694689	2022-09-05 19:03:27.227	2022-08-23 14:23:59.997	2022-09-05
	51944	488727006	2022-09-05 15:09:08.750	2022-09-05 10:19:13.953	2022-09-09
	54159	492534473	2022-09-05 11:26:06.497	2022-09-05 07:01:28.300	2022-09-13

Краткая сводка

- 1. Есть несколько заявок с некорректным временем одобрения по шаблону.
- 2. 2 заявки закрыты и никаких выплат не происходило (465402852, 471890947).

- 3. 3 сделки с преждевременной выплатой, две из которых по шаблону.
- 4. Часть сделок закрыты по списанию.

Визуализация убытков будет в конце whitepepper.

Введение дополнительных метрик

Основная задача проверить поведение выплат. Для этого стоит предварительно определить и ввести следующие метрики.

- Относительная и абсолютная стоимость кредита.
- Время одобрения заявки.

Верхние два пункта могут оказать влияние при оценке рисков. С учётом доступных сведений. Кроме того, могут помочь интрепретировать уже полученные результаты анализа просрочек/ досрочных погашений.

- Индикатор досрочного погашения и характеристика досрочного погашения.
- Индикатор наличия просрочек с их описательной характеристикой для каждого кредита.

Следующие метрики могут помочь определить глобальные тренды.

- Общий объем задолженностей, выплат
- Ежемесячная сумма выплат, задоженностей
- Количество одобренных заявок в месяц.

```
# Ввод метрик общей информации о кредите
In [97]:
         ORDERS DF['credit cost abs'] = np.round(ORDERS DF['plan sum total'] - ORDERS DF['issu
         ORDERS_DF['credit_cost_rel'] = np.round(ORDERS_DF['plan_sum_total'] / ORDERS_DF['issu
         ORDERS_DF['acceptance_time'] = ORDERS_DF['put_at'] - ORDERS_DF['created at']
         ORDERS_DF.loc[ORDERS_DF['acceptance_time'] < pd.Timedelta(0), 'acceptance_time'] = pd
         # Устанавливаем фактическую дату закрытия
         # Если платеж закрывающий кредит, еще не обработан, то назанчаем real_closed_at
         ORDERS_DF['real_closed_at'] = np.where(
             (ORDERS DF['closed at'].notna()) | (ORDERS DF['plan sum total'] == ORDERS DF['pai
             ORDERS DF.merge(
                 PAYMENTS_DF.groupby('order_id')['paid_at'].max(),
                 how='left', on='order id'
             )['paid at'],
             pd.to_datetime(np.nan)
         ORDERS_DF['real_closed_at'] = pd.to_datetime(ORDERS_DF['real_closed_at'])
         ORDERS DF
```

		order_id	created_at	put_at	closed_at	issued_sum	plan_sum_total	n_plan_payments	p
	0	400001732	2022-06-02 00:00:23.997	2022-06-02 20:18:00.180	2022-10-17 11:52:22.190	13600.0	23050.00	7	
	1	400005838	2022-06-02 00:10:22.997	2022-06-02 15:41:33.267	2022-06-02 17:38:43.917	20000.0	23000.00	1	
	2	400007915	2022-06-02 00:18:04.000	2022-06-05 19:17:38.547	2022-06-21 21:55:51.877	5820.0	8579.10	13	
	3	400008952	2022-06-02 00:22:07.000	2022-06-03 14:25:18.033	2022-07-12 10:47:46.307	9000.0	12628.36	1	
	4	400009027	2022-06-02 00:25:39.000	2022-06-02 00:40:40.320	2022-06-22 14:15:07.423	5000.0	6013.70	1	
55	743	495174013	2022-08-31 23:29:32.000	2022-09-01 00:07:26.307	NaT	9500.0	16553.89	13	
55	744	495174505	2022-08-31 23:41:57.997	2022-09-05 17:51:19.003	2022-09-16 18:36:09.857	14930.0	21243.04	13	
55	745	495175322	2022-08-31 23:46:04.997	2022-09-01 00:03:52.010	2022-09-09 21:08:18.970	4000.0	4600.00	1	
55	746	495176080	2022-08-31 23:47:20.997	2022-08-31 23:49:03.027	2022-09-12 00:58:57.037	5000.0	5750.00	1	
55	747	495177509	2022-08-31 23:49:42.997	2022-09-01 05:50:06.663	NaT	27130.0	44484.12	13	

55748 rows × 13 columns

Out[97]:

```
In [98]:
         # Представление динамики погашения кредитов, со статусами
         # Статусы облегчат дальнейшую работу по анализу/визулизацию
         view = PLAN DF.merge(
             PAYMENTS_DF,
             on='order id',
             how='left'
         ).merge(ORDERS_DF[['order_id', 'real_closed_at']], how='left', on='order_id')
         tmp = view.copy()
         tmp['cum_sum'] = tmp.groupby(
                  ['order_id', 'plan_at'], as_index=False
              )['paid_sum'].cumsum()
         best_agg = tmp.groupby(
                  ['order_id', 'plan_at'], as_index=False
              ) agg(
                  first_cover_payment=('paid_at', 'last'),
                  plan_sum_total=('plan_sum_total', 'first')
              )
         coverage = tmp[
                  tmp['cum_sum'] >= tmp['plan_sum_total']
              ].groupby(
                  ['order_id', 'plan_at'], as_index=False
              ) . agg (
                 first_cover_payment=('paid_at', 'min')
         coverage = best_agg.merge(
                  coverage,
                  on=['order_id', 'plan_at'],
                  how='left'
              )
         coverage['first_cover_payment'] = np.where(
```

```
coverage['first_cover_payment_y'].isna(),
    coverage['first cover payment x'],
    coverage['first cover payment y']
coverage.drop(['first cover payment x', 'first cover payment y'], axis=1, inplace=Tru
view = view.merge(coverage, how='left', on=['order_id', 'plan_at'])
view['plan_sum_total'] = view['plan_sum_total_x']
view.drop(['plan_sum_total_x', 'plan_sum_total_y'], axis=1, inplace=True)
view = view.merge(view.loc[view['paid at'] < view['plan at'] + pd.DateOffset(1)].grou</pre>
        ['order_id', 'plan_at'], as_index=False
    ).agg(paid_total=('paid_sum', 'sum')), on=['order_id', 'plan_at'], how='left')
view['paid total'] = view['paid total'].fillna(0)
view.drop(['paid_at', 'paid_sum'], axis=1, inplace=True)
view = view.drop duplicates(['order id', 'plan at'])
view['debt'] = np.round(view['plan sum total'] - view['paid total'], 2)
orders deadlines = PLAN DF.groupby('order id')['plan at'].max()
# для каждой записи генерируется статус
# expired - платеж просрочен
# discarded - платеж просрочен и списан
# completed - платеж выполнен
# closed - платеж не нужен по причине закрытия кредита
# upcoming - платеж предстоит
view['status'] = np.select(
    condlist=[
        # closed
        (view['debt'] <= 0) & (view['real closed at'] < view['plan at'] + pd.DateOffs</pre>
            view['real closed at'].notna() &
            (view['real closed at'] < view['plan at'] + pd.DateOffset(1)) &</pre>
            (\text{view}['\text{debt'}] > 0)
        ),
        # completed
        (view['debt'] <= 0),
        # upcoming
        (view['real closed at'].isna() & (CURRENT DATE <= view['plan at'] + pd.DateOf</pre>
        # expired
        (view['debt'] > 0)
    ],
    choicelist=[
        'closed',
        'discarded',
        'completed',
        'upcoming',
        'expired'
    default='unknown'
view[view['status']=='unknown']
```

Out[98]: order_id plan_at real_closed_at first_cover_payment plan_sum_total paid_total debt status

```
In [99]: # 400014330 400001732 495177509 400039450 400014289 400682549
# 400117056 400123081 400231132 413853839 426614065 470562713
# 400009027 400008952 431262524 459550163 460652970 400010534
# 400117056 400010534

# var = 470562713
# view[view['order_id'] == var]
# PLAN_DF[PLAN_DF['order_id']==var]
# PAYMENTS_DF[PAYMENTS_DF['order_id']==var]
```

Добавление метрик опрежений/задержек

```
In [100...
         view.loc[view['status'].isin(['expired', 'discarded']), 'expired delay'] = (
             view['first cover payment'] - (view['plan at'] + pd.DateOffset(1))
         view.loc[view['status'].isin(['completed', 'closed']), 'overpayment delay'] = (
             view['plan at'] + pd.DateOffset(1) - view['first cover payment']
         view
Out[100]:
```

:		order_id	plan_at	real_closed_at	first_cover_payment	plan_sum_total	paid_total	debt	!
	0	400001732	2022- 06-02	2022-10-17 11:52:22.190	2022-06-02 20:20:16.790	5600.00	5600.00	0.00	com
	7	400001732	2022- 07-02	2022-10-17 11:52:22.190	2022-06-16 16:05:26.007	9450.00	9450.00	0.00	com
	14	400001732	2022- 08-01	2022-10-17 11:52:22.190	2022-07-15 12:32:34.087	12170.00	12170.00	0.00	com
	21	400001732	2022- 08-31	2022-10-17 11:52:22.190	2022-08-16 12:38:01.237	14890.00	14890.00	0.00	com
	28	400001732	2022- 09-30	2022-10-17 11:52:22.190	2022-09-15 12:14:48.867	17610.00	20330.00	-2720.00	com
	1483538	495177509	2022- 12-22	NaT	2022-10-23 15:21:43.243	34248.70	36863.04	-2614.34	com
	1483548	495177509	2023- 01-06	NaT	2022-10-24 13:10:53.557	36863.04	36863.04	0.00	com
	1483558	495177509	2023- 01-21	NaT	2022-10-24 13:10:53.557	39440.38	36863.04	2577.34	upc
	1483568	495177509	2023- 02-05	NaT	2022-10-24 13:10:53.557	41980.73	36863.04	5117.69	upc
	1483578	495177509	2023- 02-20	NaT	2022-10-24 13:10:53.557	44484.12	36863.04	7621.08	ирс
420282 rows × 10 columns									

420282 rows × 10 columns

Метрики кредитов

```
ORDERS_DF = ORDERS_DF.set_index('order_id')
In [101...
         # Положительно хорошо, отрицательно плохо
         closing_delta = (
                 view.groupby('order_id')['plan_at'].max()
                 + pd.DateOffset(1)
                  - view.set_index('order_id')['real_closed_at'].drop_duplicates()
         ORDERS_DF['closing_delta'] = closing_delta
         ORDERS_DF = ORDERS_DF.join(
                  view[view['status'].isin(['completed', 'closed'])].groupby('order_id').agg(
                      mean_overpayment=('debt', 'mean'),
                      mean_overpayment_delay=('overpayment_delay', 'mean')
                  ),
                  view[view['status'].isin(['expired', 'discarded'])].groupby('order_id').agg(
                      mean debt=('debt', 'mean'),
                      mean_expired_delay=('expired_delay', 'mean')
                  ),
```

```
view.groupby('order_id').agg(
                          n expired=('debt', 'count'),
                          n completed=('expired delay', 'count')
                 ],
                how='left'
            ORDERS DF['closing time'] = np.where(
                ORDERS DF['closed at'].isna() & ORDERS DF['real closed at'].notna(),
                CURRENT DATE - ORDERS DF['real closed at'],
                ORDERS DF['closed at'] - ORDERS DF['real closed at']
            ORDERS DF
Out[101]:
                          created_at
                                          put_at
                                                    closed_at issued_sum plan_sum_total n_plan_payments paid_su
               order_id
                         2022-06-02
                                      2022-06-02
                                                   2022-10-17
                                                                                                           7
                                                                                                                   2:
            400001732
                                                                   13600.0
                                                                                  23050.00
                        00:00:23.997
                                     20:18:00.180
                                                  11:52:22.190
                                      2022-06-02
                                                   2022-06-02
                         2022-06-02
            400005838
                                                                   20000.0
                                                                                  23000.00
                                                                                                           1
                                                                                                                   21
                        00:10:22.997 15:41:33.267 17:38:43.917
                                      2022-06-05
                         2022-06-02
                                                   2022-06-21
            400007915
                                                                    5820.0
                                                                                   8579.10
                                                                                                         13
                        00:18:04.000
                                     19:17:38.547
                                                  21:55:51.877
                         2022-06-02
                                      2022-06-03
                                                   2022-07-12
            400008952
                                                                    9000.0
                                                                                  12628.36
                                                                                                           1
                                                                                                                   12
                                     14:25:18.033
                        00:22:07.000
                                                  10:47:46.307
                                      2022-06-02
                                                   2022-06-22
                         2022-06-02
            400009027
                                                                    5000.0
                                                                                   6013.70
                                                                                                           1
                        00:25:39.000
                                     00:40:40.320
                                                  14:15:07.423
                         2022-08-31
                                      2022-09-01
            495174013
                                                         NaT
                                                                    9500.0
                                                                                  16553.89
                                                                                                         13
                        23:29:32.000
                                     00:07:26.307
                         2022-08-31
                                      2022-09-05
                                                   2022-09-16
             495174505
                                                                   14930.0
                                                                                  21243.04
                                                                                                         13
                                                                                                                   2:
                        23:41:57.997
                                     17:51:19.003
                                                  18:36:09.857
                                                   2022-09-09
                         2022-08-31
                                      2022-09-01
            495175322
                                                                    4000.0
                                                                                   4600.00
                                                                                                           1
                        23:46:04.997
                                     00:03:52.010
                                                  21:08:18.970
                         2022-08-31
                                      2022-08-31
                                                   2022-09-12
            495176080
                                                                    5000.0
```

55748 rows × 20 columns

23:47:20.997

2022-08-31

23:49:42.997

23:49:03.027

2022-09-01

05:50:06.663

00:58:57.037

NaT

27130.0

Графики

495177509

Общие показатели

```
In [114...
         window=10
         PAYMENTS_DF_COPY = PAYMENTS_DF.copy()
          PLAN DF COPY = PLAN DF.copy()
         ORDERS_DF_COPY = ORDERS_DF.copy()
          PAYMENTS DF COPY['paid at'] = PAYMENTS DF COPY['paid at'].dt.to period('D')
          PLAN_DF_COPY['plan_at'] = PLAN_DF_COPY['plan_at'].dt.to_period('D')
         ORDERS_DF_COPY['put_at'] = ORDERS_DF_COPY['put_at'].dt.to_period('D')
         PLAN_DF_COPY['plan_sum'] = PLAN_DF_COPY.groupby('order_id')['plan_sum_total'].diff()
         PLAN_DF_COPY['plan_sum'] = PLAN_DF_COPY['plan_sum'].fillna(PLAN_DF_COPY['plan_sum_tot
```

5750.00

44484.12

1

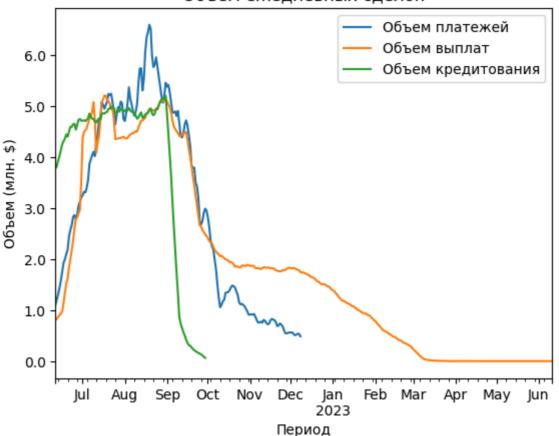
13

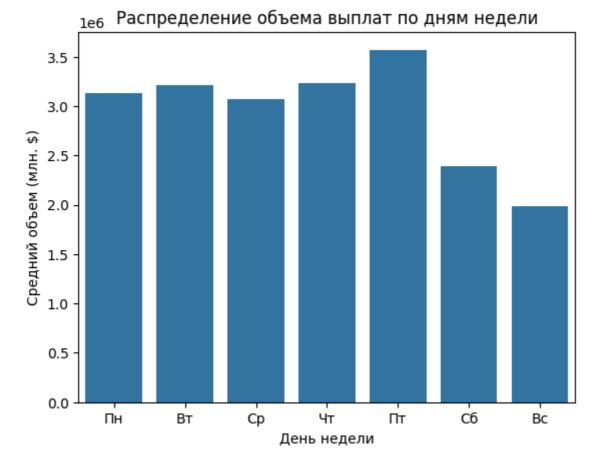
36

```
PAYMENTS_DF_COPY = PAYMENTS_DF_COPY.groupby('paid_at')['paid_sum'].sum()
PLAN_DF_COPY = PLAN_DF_COPY.groupby('plan_at')['plan_sum'].sum()
ORDERS_DF_COPY = ORDERS_DF_COPY.groupby('put_at')['issued_sum'].sum()

plt.title('Oбъем ежедневных сделок')
PAYMENTS_DF_COPY.rolling(window).mean().dropna().plot(label='Oбъем платежей')
PLAN_DF_COPY.rolling(window).mean().dropna().plot(label='Oбъем выплат')
ORDERS_DF_COPY.rolling(window).mean().dropna().plot(label='Oбъем кредитования')
plt.xlabel('Период')
plt.gca().yaxis.set_major_formatter(ticker.FuncFormatter(lambda x, _: f'{x / le6}'))
plt.ylabel('Объем (млн. $)')
plt.legend()
plt.show()
# Объём платежей по обязательствам имеет пик в конце сентября
# С начала сентября все паказатели имеют тенденцию снижаться
```

Объем ежедневных сделок



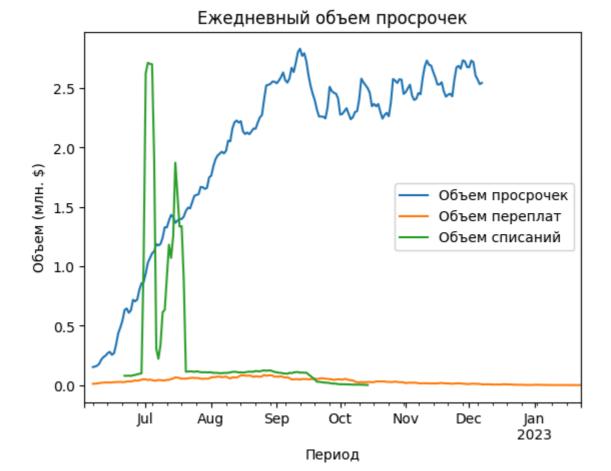


```
window = 5
In [104...
         plt.title('Объем статусов сделок')
         tmp = ORDERS DF.copy()
          tmp['put_at'] = tmp['put_at'].dt.to_period('D')
          tmp['closed at'] = tmp['closed at'].dt.to period('D')
         approved = tmp.groupby('put at')['put at'].count().cumsum()
         closed = tmp.dropna(subset=['closed at']).groupby('closed at')['closed at'].count().c
         all = pd.concat([closed, approved], axis=1)
         all['put_at'] = all['put_at'].fillna(all['put_at'].max())
         all['active'] = all['put_at'] - all['closed_at']
         all['put_at'].plot(label='Одобренные кредиты')
         all['closed_at'].plot(label='Закрытые кредиты')
         all['active'].plot(label='Активные кредиты')
         plt.xlabel('Период')
         plt.gca().yaxis.set_major_formatter(ticker.FuncFormatter(lambda x, _: f'{x / 1e3}'))
         plt.ylabel('Количество (тыс.)')
         plt.legend()
         # Вплоть до сентября количество одобренных кредитов растет стабильно,
         # далее динамика прекращается из-за чего падает количество активных кредитов
```

Out[104]: <matplotlib.legend.Legend at 0x720a5361c6b0>

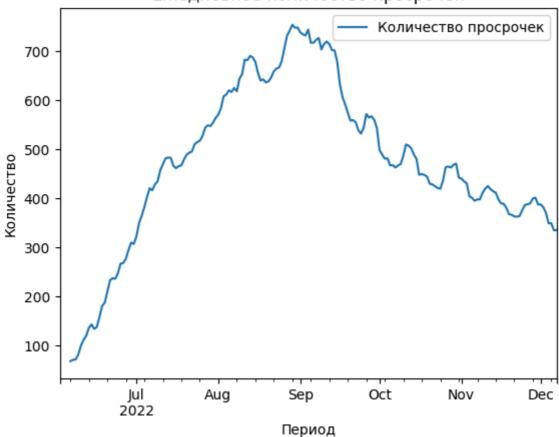


```
In [105... plt.title('Ежедневный объем просрочек') view[view['status']=='expired'].groupby('plan_at')['debt'].sum().rolling(window).mean abs(view[view['status']=='completed'].groupby('plan_at')['debt'].sum()).rolling(windo view[view['status']=='discarded'].groupby('plan_at')['debt'].sum().rolling(window).me plt.xlabel('Период') plt.gca().yaxis.set_major_formatter(ticker.FuncFormatter(lambda x, _: f'{x / le6}')) plt.ylabel('Объем (млн. $)') plt.legend() plt.show() # На протяжении всего июля наблюдается большое количество кредитов, со списанием # Ежедневный общий объем просрочек к середине сентября растет
```



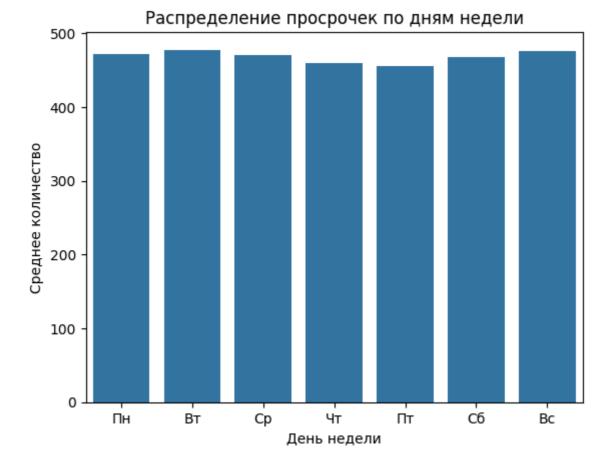
```
In [106... plt.title('Ежедневное количество просрочек') view[view['status']=='expired'].groupby('plan_at')['debt'].count().rolling(window).me plt.xlabel('Период') plt.ylabel('Количество') plt.legend() plt.show() # Ежедневное количество просрочек к середине сентября растет # далее идет их спад. # Одновременно с этим объем в $ остается на относительно стабильном уровне.
```

Ежедневное количество просрочек



```
In []: tmp = view[view['status']=='expired'].groupby('plan_at')['debt'].count()
    tmp = tmp.reset_index()
    tmp['plan_at'] = tmp['plan_at'].dt.dayofweek
    sns.barplot(tmp.groupby('plan_at')['debt'].mean()).set_xticklabels(['Пн', "Вт", "Ср",
    plt.xlabel('День недели')
    plt.ylabel('Среднее количество')
    plt.title('Pacnpeделение просрочек по дням недели')

/tmp/ipykernel_5863/3948492063.py:4: UserWarning: set_ticklabels() should only be use
    d with a fixed number of ticks, i.e. after set_ticks() or using a FixedLocator.
        sns.barplot(tmp.groupby('plan_at')['debt'].mean()).set_xticklabels(['Пн', "Вт", "С
        p", "Чт", "Пт", "С6", "Вс"])
Оut[]: Техt(0.5, 1.0, 'Распределение просрочек по дням недели')
```



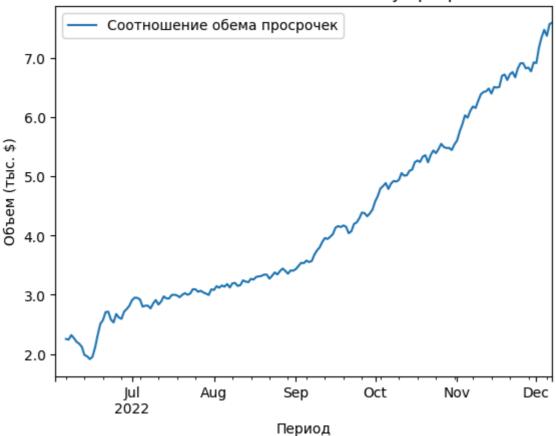
```
In [107... plt.title('Отношение объема к количеству просрочек')

((view[view['status']=='expired'].groupby('plan_at')['debt'].sum()/
    view[view['status']=='expired'].groupby('plan_at')['debt'].count())
    .rolling(window).mean().plot(label='Cooтношение обема просрочек'))

plt.xlabel('Период')
    plt.gca().yaxis.set_major_formatter(ticker.FuncFormatter(lambda x, _: f'{x / le3}'))
    plt.ylabel('Объем (тыс. $)')

plt.legend()
    plt.show()
```

Отношение объема к количеству просрочек



```
In [108... # Кредиты под списание имеют один плановый платеж
PLAN_DF.value_counts('order_id')[view.loc[view['status']=='discarded', 'order_id']].m
Out[108]:

out[108]:
```

Сводка по кредитам

```
tmp = ORDERS_DF[
In [109...
               ['issued_sum',
               'credit cost rel',
               'acceptance time',
               'closing_delta',
               'mean_overpayment_delay',
               'mean debt',
               'mean_expired_delay',
               'closing_time']
          ].describe()
          print(
               f' Среднее тело кредита: ${tmp.loc['mean', 'issued sum']:.2f}\n',
               f'Средний процент стоимости : {tmp.loc['mean', 'credit_cost_rel']:.2f}%\n',
               f'Среднее время одобрения: {tmp.loc['mean', 'acceptance_time']}\n', f'Среднее время закрытия: {tmp.loc['mean', 'closing_delta']}\n',
               f'Среднее время опережения плана: {tmp.loc['mean', 'mean_overpayment_delay']}\n',
               f'Средняя неуплата: ${tmp.loc['mean', 'mean_debt']:.2f}\n',
               f'Cреднее время задержки: {abs(tmp.loc['mean', 'mean_expired_delay'])}\n',
               f'Cреднее время подтверждения закрытия: {tmp.loc['mean', 'closing_time']}\n',
```

```
Среднее тело кредита: $7907.20

Средний процент стоимости: 0.51%

Среднее время одобрения: 2 days 15:54:41.313789140

Среднее время закрытия: 74 days 01:22:44.268362646

Среднее время опережения плана: 43 days 18:50:48.995091944

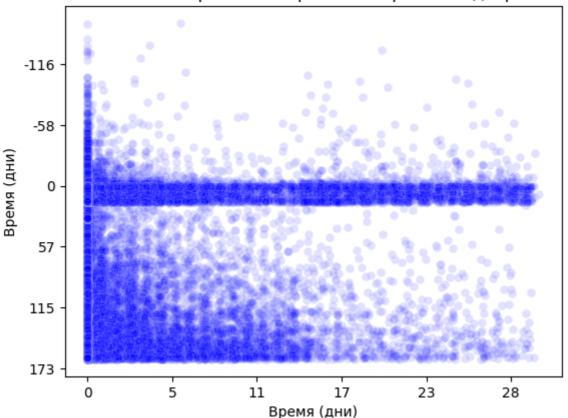
Средняя неуплата: $3038.45

Среднее время задержки: 2 days 11:32:39.009073949

Среднее время подтверждения закрытия: 0 days 00:05:49.719081125
```

```
In [110... sns.scatterplot(ORDERS_DF, x='acceptance_time', y='closing_delta', alpha=0.1, color='plt.title("Зависимость времени закрытия от времени одобрения") plt.xlabel('Время (дни)') plt.gca().yaxis.set_major_formatter(ticker.FuncFormatter(lambda x, _: f'{pd.Timedeltaplt.gca().xaxis.set_major_formatter(ticker.FuncFormatter(lambda x, _: f'{pd.Timedeltaplt.ylabel('Время (дни)') plt.show()
```

Зависимость времени закрытия от времени одобрения



```
In [111... sns.scatterplot(ORDERS_DF, x='credit_cost_rel', y='closing_delta', alpha=0.1, color='plt.title("Зависимость времени закрытия от стоимости кредита") plt.xlabel('Стоимость (%)') plt.gca().yaxis.set_major_formatter(ticker.FuncFormatter(lambda x, _: f'{pd.Timedelta plt.ylabel('Время (дни)') plt.show() tmp = ORDERS_DF.copy() tmp = tmp[(tmp['credit_cost_rel']<=100)] float(np.corrcoef(tmp['credit_cost_rel'], tmp['closing_delta'].astype(int))[0, 1])
```


Стоимость (%)

Out[111]: -0.554176009397297