Contents 2 &

- Посчитайте различные КРІ метрики игрь
- 2 Рейтинг оружия
- 3 Критерии лояльности
- ▼ 4 AB-тест
 - 4.1 Как изменения в тестовой группе влиз
 - 4.2 Как изменения в тестовой группе влиз
 - 4.3 Вывод:

```
In [1]: import numpy as np
        import pandas as pd
        from scipy import polyval, stats
        import math
        from statsmodels.graphics.mosaicplot import mosaic
        import statsmodels.formula.api as sf
        import statsmodels.api as sm
        from scipy.stats import normaltest #для проверки распределения на нормальность
        from scipy.stats import spearmanr #корреляция Спирмена
        import seaborn as sns
        sns.set()
        import matplotlib.pyplot as plt
        from collections import Counter
        from datetime import timedelta
        from sqlalchemy import create engine
        executed in 832ms, finished 23:29:49 2021-06-07
In [2]: # настройки отображения графиков
         %matplotlib inline
        plt.style.use('ggplot')
        plt.rcParams['figure.figsize'] = (15, 5)
        plt.rcParams['font.family'] = 'sans-serif'
        executed in 9ms, finished 23:29:49 2021-06-07
```

▼ 1 Посчитайте различные КРІ метрики игры: DAU, ARPU, ARPPU, Conversion.

```
DAU (Daily Active Users) - число уникальных пользователей в день

ARPU (Average Revenue Per User) - средний доход с пользователя определяется путем соотношения брутто-дохода от пользователей к среднему показателю посещаемости в день/неделю/месяц.

ARPU = Revenue / Users (чистый доход «поделить» на количество всех пользователей)

+Paying Share = доля платящих пользователей ARPU = ARPPU × Paying Share

ARPPU (Average Revenue Per Paying User) - доход с одного платящего пользователя брутто-доход соотносим с количеством платящих пользователей или PU (число клиентов, оплативших дополнительный контент в конкретный период). ARPPU всегда будет больше APRU.

Conversion -Конверсия (какая доля посетителей сайта совершила покупку)

Conversion rate = общее количество покупок / общее количество уникальных посетителей * 100
```

- Посчитайте различные КРІ метрики игрь
- 2 Рейтинг оружия
- 3 Критерии лояльности
- ▼ 4 AB-тест
 - 4.1 Как изменения в тестовой группе влиз
 - 4.2 Как изменения в тестовой группе влиз
 - 4.3 Вывод:

```
In [3]: engine = create_engine('postgresql://postgres:@192.168.0.165/Playgendary')
         # engine = create_engine('postgresql://tuser:faexoh9A@htstmysql35.plg.dev/test')
         conn = engine.connect()
         executed in 53ms, finished 23:29:49 2021-06-07
In [4]: # количество уникальных игроков за месяц
         total_users = pd.read_sql(
             """select count(distinct user_id) uniq_user_id from test.events_data""",
         total_users
         executed in 1m 10.2s. finished 23:30:59 2021-06-07
Out[4]:
            uniq_user_id
                 505034
In [5]: # DAU (Daily Active Users) - число уникальных пользователей в день
         uniq_users_everyday = pd.read_sql(
             """select date(data event), count(distinct user id) DAU from
             (select *, to_timestamp(floor(event_timestamp/1000000)) data_event , max (event_id) meid
             from test.events data group by 1,2,3,4) uniqid
             group by 1""", conn)
         executed in 1m 29.0s, finished 23:32:28 2021-06-07
In [6]: uniq users everyday.shape
         executed in 2ms, finished 23:32:28 2021-06-07
Out[6]: (30, 2)
```

- 1 Посчитайте различные КРІ метрики игрь
- 2 Рейтинг оружия
- 3 Критерии лояльности
- ▼ 4 AB-тест
 - 4.1 Как изменения в тестовой группе влиз
 - 4.2 Как изменения в тестовой группе влиз
 - 4.3 Вывод:

In [7]: # DAU (Daily Active Users) - число уникальных пользователей в день
plt.xlabel('DAU')
plt.ylabel('Дата')
plt.title('Ежедневное количество уникальных пользователей')

x = uniq_users_everyday.date
y = uniq_users_everyday.dau
sns.lineplot(x=x, y=y, data=uniq_users_everyday, color='red')
plt.xticks(rotation=90);



Contents 2 &

- Посчитайте различные КРІ метрики игры
- 2 Рейтинг оружия
- 3 Критерии лояльности
- ▼ 4 AB-тест
 - 4.1 Как изменения в тестовой группе влиз
 - 4.2 Как изменения в тестовой группе влия
 - 4.3 Вывод:

```
In [8]: # В таблице parameters data сведены в param value все значения из 4х столбцов
        # (param_value_int, param_value_float, param_value_double, param_value_string),
        # unixtimestamp приведен к виду дата
        # из parameters_data выбраны event_id по product_id
        # для катерогий покупок (purchase first, purchase second, purchase_third) назначено количество покупок = 1
        # в currency type тип валюты coins не был найден в product id, поэтому параметр не включен
        metrics per day = pd.read sql(
            """with collection as (
                select event id.
                       param key,
                       param value
                from
                (select event id, param key,
                coalesce (param value string, param value int, param value float, param value double) param value
                                    from (select event id, param key,
                                                          NULLIF (param value string, '') param value string,
                                                          NULLIF (param value int, '') param value int,
                                                          NULLIF (param value float, '') param value float,
                                                          NULLIF (param value double, '') param value double
                                         from test.parameters data) n
                where param key is not null) m)
        select s.data event,
                count (s.user id) count purchases,
                count (distinct s.user id) count uniq pay user,
                sum (s.revenue) total revenue,
                total count.DAU,
                sum(s.revenue)/total count.DAU ARPU,
                sum(s.revenue)/count(distinct s.user id) ARPPU,
                cast(count(distinct s.user id)as float)/cast(total count.DAU as float) paying share,
                (cast(count(s.user id) as float) / cast (total count.DAU as float) *100) conversion rate
        from (
                select distinct cl.event id,
                       c2.param value as product id,
                       coalesce (cast(c3.param_value as integer), 1 ) as quantity,
                       c4.param value as currency,
                       price game.price,
                       events.user id,
                       events.data event,
                       events.event name,
                       cast((price game.price * coalesce (cast(c3.param value as integer), 1 ))as double precision) revenue
        from collection c1
                            left join collection c2 on c1.event id = c2.event id and c2.param key = 'product id'
                            left join collection c3 on c1.event id = c3.event id and c3.param key = 'quantity'
                            left join collection c4 on c1.event id = c4.event id and c4.param key = 'currency'
                            left join test.prices data price game on c2.param value = price game.product id
                            left join (select max event id, date(data event) data event, user id, event name from
                                      (select *, to timestamp(floor(event timestamp/1000000)) data event ,
                                      max (event id) max event id from test.events data group by 1,2,3,4) m ) events
                            on events.max event id = c1.event id
                        where cl.param key = 'product id') s
        left join (select date(data event) data event,
                          count(distinct user id) DAU
                   from (select *, to timestamp(floor(event timestamp/1000000)) data event ,
                                   max (event id) max event id
                   from test.events data group by 1,2,3,4) m group by 1) total count
                on total count.data event = s.data event
        group by s.data event, total count.dau
            """, conn)
        executed in 3m 6s, finished 23:35:34 2021-06-07
```

6/8/2021

Contents **₽** ♦

- 1 Посчитайте различные КРІ метрики игры
- 2 Рейтинг оружия
- 3 Критерии лояльности
- ▼ 4 AB-тест
 - 4.1 Как изменения в тестовой группе влиз
 - 4.2 Как изменения в тестовой группе влиз
 - 4.3 Вывод:

In [9]: metrics_per_day.head()

executed in 8ms, finished 23:35:34 2021-06-07

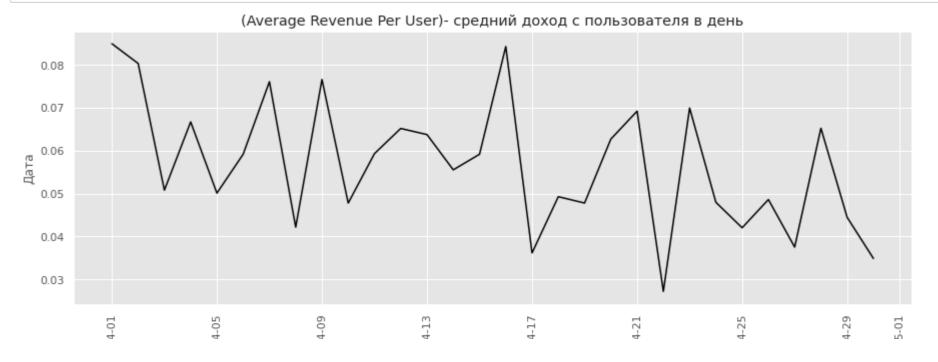
Out[9]:

_		data_event	count_purchases	count_uniq_pay_user	total_revenue	dau	arpu	arppu	paying_share	conversion_rate
•	0	2019-04-01	481	163	4208.73	49563	0.084917	25.820429	0.003289	0.970482
	1	2019-04-02	434	130	3880.71	48320	0.080313	29.851615	0.002690	0.898179
	2	2019-04-03	248	90	2233.06	43954	0.050804	24.811778	0.002048	0.564226
	3	2019-04-04	288	94	2990.65	44832	0.066708	31.815426	0.002097	0.642398
	4	2019-04-05	310	101	2446.43	48813	0.050118	24.222079	0.002069	0.635077

```
In [10]: # ARPU (Average Revenue Per User) - средний доход с пользователя
plt.xlabel('ARPU')
plt.ylabel('Дата')
plt.title('(Average Revenue Per User) - средний доход с пользователя в день')

x = metrics_per_day.data_event
y = metrics_per_day.arpu
sns.lineplot(x=x, y=y, data=metrics_per_day, color='black')

plt.xticks(rotation=90);
executed in 241ms, finished 23:35:35 2021-06-07
```



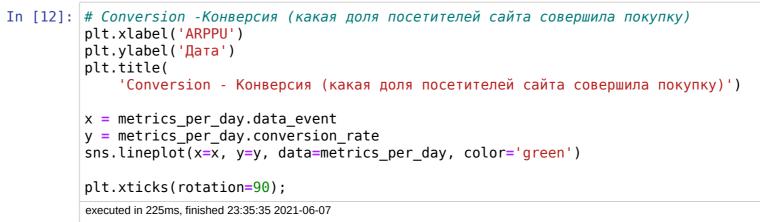
- 1 Посчитайте различные КРІ метрики игры
- 2 Рейтинг оружия
- 3 Критерии лояльности
- ▼ 4 AB-тест
 - 4.1 Как изменения в тестовой группе влиз
 - 4.2 Как изменения в тестовой группе влиз
 - 4.3 Вывод:

```
In [11]: # ARPPU (Average Revenue Per Paying User) - доход с одного платящего пользователя
plt.xlabel('ARPPU')
plt.ylabel('Дата')
plt.title(
    '(Average Revenue Per Paying User) - доход с одного платящего пользователя в день'
)

x = metrics_per_day.data_event
y = metrics_per_day.arppu
sns.lineplot(x=x, y=y, data=metrics_per_day, color='blue')
plt.xticks(rotation=90);
executed in 227ms, finished 23:35:35 2021-06-07
```



- Посчитайте различные КРІ метрики игрь
- 2 Рейтинг оружия
- 3 Критерии лояльности
- ▼ 4 AB-тест
 - 4.1 Как изменения в тестовой группе влиз
 - 4.2 Как изменения в тестовой группе влиз
 - 4.3 Вывод:





2 Рейтинг оружия

В нашей игре есть большое разнообразие оружия. Составьте рейтинг популярности оружия среди игроков. Аргументируйте критерии, по которым вы оцениваете популярность. Чем эти данные могут помочь гейм-дизайнеру для развития игры.

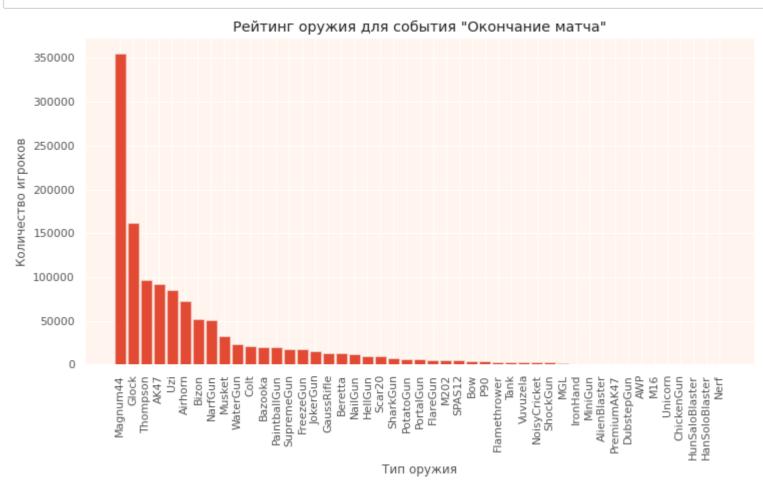
Contents 2 &

- Посчитайте различные КРІ метрики игрь
- 2 Рейтинг оружия
- 3 Критерии лояльности
- ▼ 4 AB-тест
 - 4.1 Как изменения в тестовой группе влиз
 - 4.2 Как изменения в тестовой группе влия
 - 4.3 Вывод:

```
In [13]: # Количество активностей за месяц с разным типом оружия
          pop_gun = pd.read_sql(
              """with guns as (select event_id,
                                    param value string,
                                    count (param value string) from test.parameters data
                       where param_key = 'content_type' group by 1,2)
          select
                 event_name,
                 param value string gun,
                 count (user id) total use,
                 count (distinct user id) count user
              (select guns.event id,
                       guns.param value string,
                       date(total count.data event) data event,
                       total count.event name,
                       total count.user id
          from guns left join (select *,
                       to timestamp(floor(event timestamp/1000000)) data event, max (event id) max event id from test.events dat
                  on guns.event id = total count.max event id)x group by 1,2
                       """, conn)
          executed in 1m 34.5s, finished 23:37:10 2021-06-07
In [14]: pop gun.head()
          executed in 10ms, finished 23:37:10 2021-06-07
Out[14]:
             event name
                             gun total_use count_user
          0 match finish
                           Airhorn
                                   282422
                                              72500
          1 match_finish
                            AK47
                                   435333
                                              92448
          2 match_finish AlienBlaster
                                     4262
                                                688
          3 match_finish
                             AWP
                                     1180
                                                363
           4 match_finish
                                    41045
                                              19724
                          Bazooka
In [15]: # Перечень типов активностей пользователей с использованием игрового оружия
          pop_gun.event_name.unique()
          executed in 9ms, finished 23:37:10 2021-06-07
Out[15]: array(['match_finish', 'match_start', 'spend_ingame_currency',
                  'unlock content', 'unlock with ad', 'unlock with bucks',
                  'unlock with coins', 'unlock with daily gift',
                  'unlock with diamond membership', 'unlock with instagram',
                  'unlock with invites'], dtype=object)
```

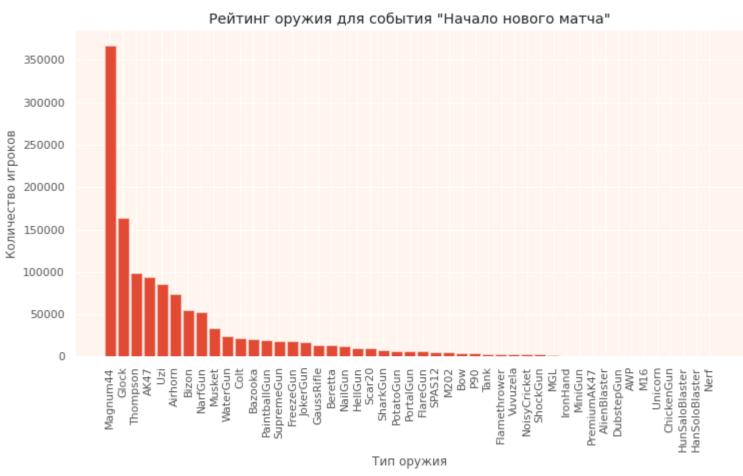
- Посчитайте различные КРІ метрики игрь
- 2 Рейтинг оружия
- 3 Критерии лояльности
- ▼ 4 AB-тест
 - 4.1 Как изменения в тестовой группе влиз
 - 4.2 Как изменения в тестовой группе влиз
 - 4.3 Вывод:

```
In [16]: # Рейтинг оружия для события "match_finish" за месяц
         unrelevant_info = pop_gun[pop_gun['event_name'] == "match_finish"]
         unrelevant_info = unrelevant_info.sort_index().sort_values('count_user', ascending=False)
         x = unrelevant_info['gun']
         y1 = unrelevant_info['count_user']
         fig, ax = plt.subplots()
         ax.bar(x, y1)
         ax.set facecolor('seashell')
         fig.set_figwidth(12) # ширина Figure
         fig.set_figheight(6) # высота Figure
         plt.xlabel('Тип оружия')
         plt.ylabel('Количество игроков')
         plt.title('Рейтинг оружия для события "Окончание матча"')
         plt.xticks(rotation=90)
         plt.show()
         executed in 419ms, finished 23:37:10 2021-06-07
```



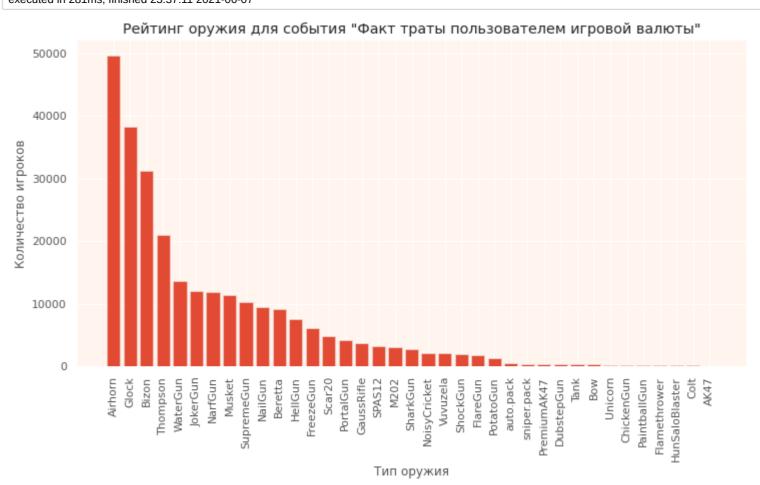
- 1 Посчитайте различные КРІ метрики игрь
- 2 Рейтинг оружия
- 3 Критерии лояльности
- ▼ 4 AB-тест
 - 4.1 Как изменения в тестовой группе влия
 - 4.2 Как изменения в тестовой группе влиз
 - 4.3 Вывод:

```
In [17]: # Рейтинг оружия для события "match_start" за месяц
         unrelevant_info = pop_gun[pop_gun['event_name'] == "match_start"]
         unrelevant_info = unrelevant_info.sort_index().sort_values('count_user', ascending=False)
         x = unrelevant_info['gun']
         y1 = unrelevant_info['count_user']
         fig, ax = plt.subplots()
         ax.bar(x, y1)
         ax.set facecolor('seashell')
         fig.set_figwidth(12) # ширина Figure
         fig.set_figheight(6) # высота Figure
         plt.xlabel('Тип оружия')
         plt.ylabel('Количество игроков')
         plt.title('Рейтинг оружия для события "Начало нового матча"')
         plt.xticks(rotation=90)
         plt.show()
         executed in 409ms, finished 23:37:11 2021-06-07
```



- Посчитайте различные КРІ метрики игрь
- 2 Рейтинг оружия
- 3 Критерии лояльности
- ▼ 4 AB-тест
 - 4.1 Как изменения в тестовой группе влиз
 - 4.2 Как изменения в тестовой группе влиз
 - 4.3 Вывод:

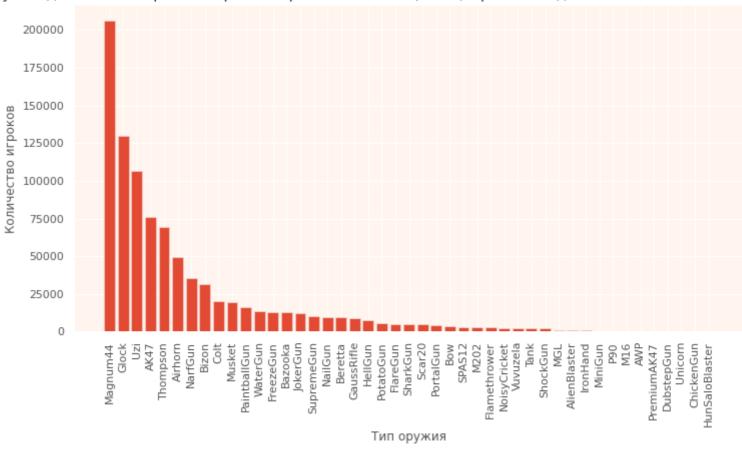
```
In [18]: # Рейтинг оружия для события "spend_ingame_currency" за месяц
         unrelevant_info = pop_gun[pop_gun['event_name'] == "spend_ingame_currency"]
         unrelevant_info = unrelevant_info.sort_index().sort_values('count_user', ascending=False)
         x = unrelevant info['gun']
         y1 = unrelevant_info['count_user']
         fig, ax = plt.subplots()
         ax.bar(x, y1)
         ax.set facecolor('seashell')
         fig.set_figwidth(12) # ширина Figure
         fig.set_figheight(6) # высота Figure
         plt.xlabel('Тип оружия')
         plt.ylabel('Количество игроков')
         plt.title('Рейтинг оружия для события "Факт траты пользователем игровой валюты"')
         plt.xticks(rotation=90)
         plt.show()
         executed in 281ms, finished 23:37:11 2021-06-07
```



- 1 Посчитайте различные КРІ метрики игрь
- 2 Рейтинг оружия
- 3 Критерии лояльности
- ▼ 4 AB-тест
 - 4.1 Как изменения в тестовой группе влиз
 - 4.2 Как изменения в тестовой группе влиз
 - 4.3 Вывод:

```
In [19]: # Рейтинг оружия для события "unlock_content" за месяц
         unrelevant_info = pop_gun[pop_gun['event_name'] == "unlock_content"]
         unrelevant_info = unrelevant_info.sort_index().sort_values('count_user', ascending=False)
         x = unrelevant_info['gun']
         y1 = unrelevant_info['count_user']
         fig, ax = plt.subplots()
         ax.bar(x, y1)
         ax.set facecolor('seashell')
         fig.set_figwidth(12) # ширина Figure
         fig.set_figheight(6) # высота Figure
         plt.xlabel('Тип оружия')
         plt.ylabel('Количество игроков')
         plt.title('Рейтинг оружия для события "разблокировка игрового контента, инициированная действиями пользователя(покупк
         plt.xticks(rotation=90)
         plt.show()
         executed in 456ms, finished 23:37:11 2021-06-07
```

Рейтинг оружия для события "разблокировка игрового контента, инициированная действиями пользователя(покупка оружия)"



- Посчитайте различные КРІ метрики игрь
- 2 Рейтинг оружия
- 3 Критерии лояльности
- ▼ 4 AB-тест
 - 4.1 Как изменения в тестовой группе влиз
 - 4.2 Как изменения в тестовой группе влиз
 - 4.3 Вывод:

```
In [20]: # Рейтинг оружия для события "unlock_with_ad" за месяц
unrelevant_info = pop_gun[pop_gun['event_name'] == "unlock_with_ad"]

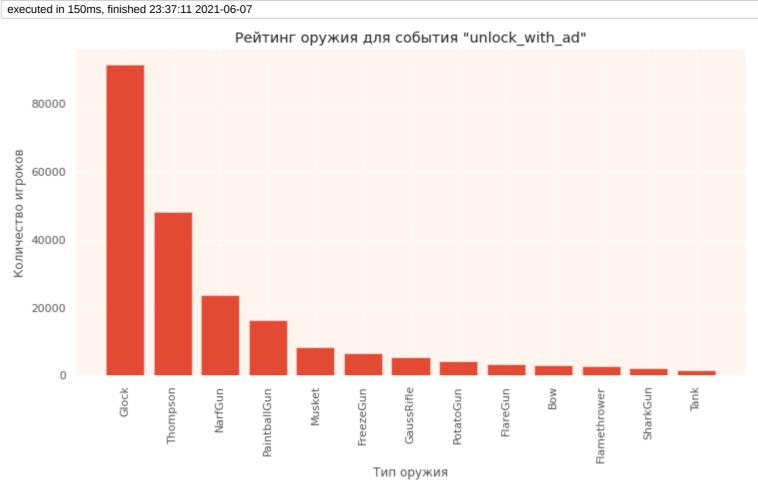
unrelevant_info = unrelevant_info.sort_index().sort_values('count_user', ascending=False)

x = unrelevant_info['gun']
y1 = unrelevant_info['count_user']

fig, ax = plt.subplots()

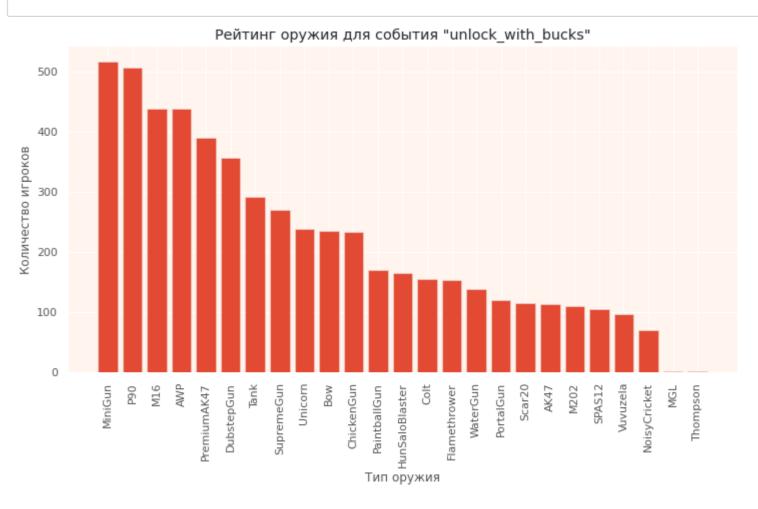
ax.bar(x, y1)

ax.set_facecolor('seashell')
fig.set_figwidth(12) # ширина Figure
fig.set_figheight(6) # высота Figure
plt.xlabel('Tип оружия')
plt.ylabel('Количество игроков')
plt.title('Рейтинг оружия для события "unlock_with_ad"')
plt.xticks(rotation=90)
plt.show()
```



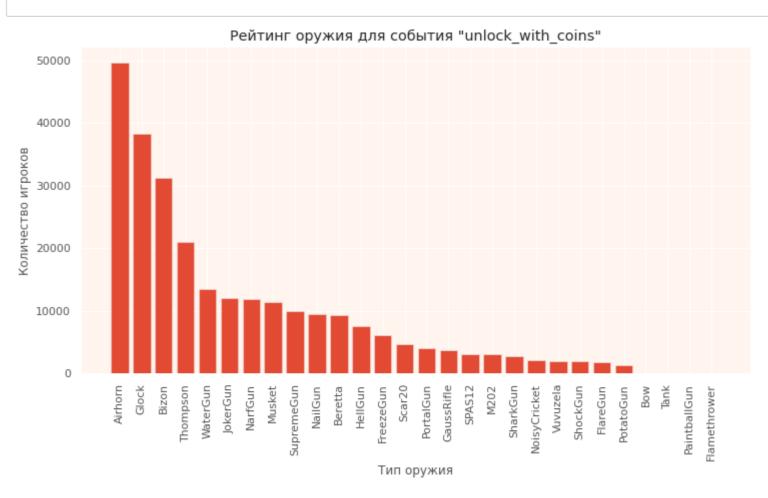
- Посчитайте различные КРІ метрики игрь
- 2 Рейтинг оружия
- 3 Критерии лояльности
- ▼ 4 AB-тест
 - 4.1 Как изменения в тестовой группе влиз
 - 4.2 Как изменения в тестовой группе влиз
 - 4.3 Вывод:

```
In [21]: # Рейтинг оружия для события "unlock_with_bucks" за месяц
         unrelevant_info = pop_gun[pop_gun['event_name'] == "unlock_with_bucks"]
         unrelevant_info = unrelevant_info.sort_index().sort_values('count_user', ascending=False)
         x = unrelevant info['gun']
         y1 = unrelevant_info['count_user']
         fig, ax = plt.subplots()
         ax.bar(x, y1)
         ax.set facecolor('seashell')
         fig.set_figwidth(12) # ширина Figure
         fig.set_figheight(6) # высота Figure
         plt.xlabel('Тип оружия')
         plt.ylabel('Количество игроков')
         plt.title('Рейтинг оружия для события "unlock with bucks"')
         plt.xticks(rotation=90)
         plt.show()
         executed in 215ms, finished 23:37:12 2021-06-07
```



- Посчитайте различные КРІ метрики игрь
- 2 Рейтинг оружия
- 3 Критерии лояльности
- ▼ 4 AB-тест
 - 4.1 Как изменения в тестовой группе влиз
 - 4.2 Как изменения в тестовой группе влиз
 - 4.3 Вывод:

```
In [22]: # Рейтинг оружия для события "unlock_with_coins" за месяц
         unrelevant_info = pop_gun[pop_gun['event_name'] == "unlock_with_coins"]
         unrelevant_info = unrelevant_info.sort_index().sort_values('count_user', ascending=False)
         x = unrelevant info['gun']
         y1 = unrelevant_info['count_user']
         fig, ax = plt.subplots()
         ax.bar(x, y1)
         ax.set facecolor('seashell')
         fig.set_figwidth(12) # ширина Figure
         fig.set_figheight(6) # высота Figure
         plt.xlabel('Тип оружия')
         plt.ylabel('Количество игроков')
         plt.title('Рейтинг оружия для события "unlock_with_coins"')
         plt.xticks(rotation=90);
         plt.show()
         executed in 230ms, finished 23:37:12 2021-06-07
```



- Посчитайте различные КРІ метрики игрь
- 2 Рейтинг оружия
- 3 Критерии лояльности
- ▼ 4 AB-тест
 - 4.1 Как изменения в тестовой группе влиз
 - 4.2 Как изменения в тестовой группе влиз
 - 4.3 Вывод:

```
In [23]: # Рейтинг оружия для события "unlock_with_daily_gift" за месяц
unrelevant_info = pop_gun[pop_gun['event_name'] == "unlock_with_daily_gift"]

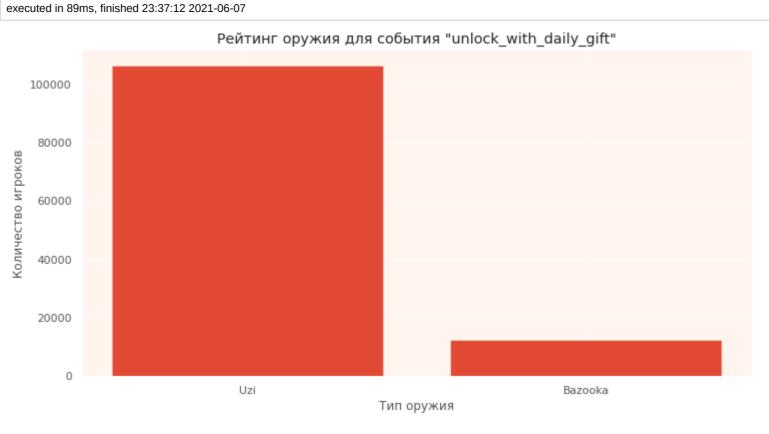
unrelevant_info = unrelevant_info.sort_index().sort_values('count_user', ascending=False)

x = unrelevant_info['gun']
y1 = unrelevant_info['count_user']

fig, ax = plt.subplots()

ax.bar(x, y1)

ax.set_facecolor('seashell')
fig.set_figwidth(12) # ширина Figure
fig.set_figheight(6) # высота Figure
plt.xlabel('Tun оружия')
plt.ylabel('Количество игроков')
plt.title('Рейтинг оружия для события "unlock_with_daily_gift"')
plt.show()
```



- Посчитайте различные КРІ метрики игрь
- 2 Рейтинг оружия
- 3 Критерии лояльности
- ▼ 4 AB-тест
 - 4.1 Как изменения в тестовой группе влиз
 - 4.2 Как изменения в тестовой группе влиз
 - 4.3 Вывод:

```
In [24]: # Рейтинг оружия для события "unlock_with_diamond_membership" за месяц
unrelevant_info = pop_gun[pop_gun['event_name'] == "unlock_with_diamond_membership"]

unrelevant_info = unrelevant_info.sort_index().sort_values('count_user', ascending=False)

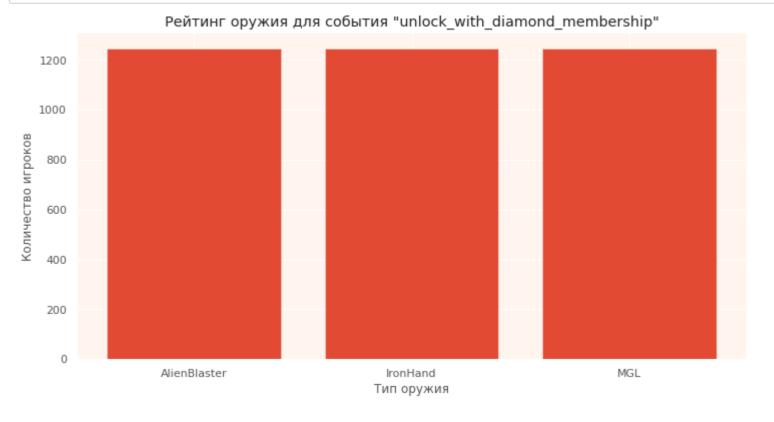
x = unrelevant_info['gun']
y1 = unrelevant_info['count_user']

fig, ax = plt.subplots()

ax.bar(x, y1)

ax.set_facecolor('seashell')
fig.set_figwidth(12) # ширина Figure
fig.set_figheight(6) # высота Figure
plt.xlabel('Тип оружия')
plt.ylabel('Количество игроков')
plt.title('Рейтинг оружия для события "unlock_with_diamond_membership"')
plt.show()

executed in 94ms, finished 23:37:12 2021-06-07
```



- Посчитайте различные КРІ метрики игрь
- 2 Рейтинг оружия
- 3 Критерии лояльности
- ▼ 4 AB-тест
 - 4.1 Как изменения в тестовой группе влиз
 - 4.2 Как изменения в тестовой группе влиз
 - 4.3 Вывод:

```
In [25]: # Рейтинг оружия для события "unlock_with_instagram" за месяц
unrelevant_info = pop_gun[pop_gun['event_name'] == "unlock_with_instagram"]

unrelevant_info = unrelevant_info.sort_index().sort_values('count_user', ascending=False)

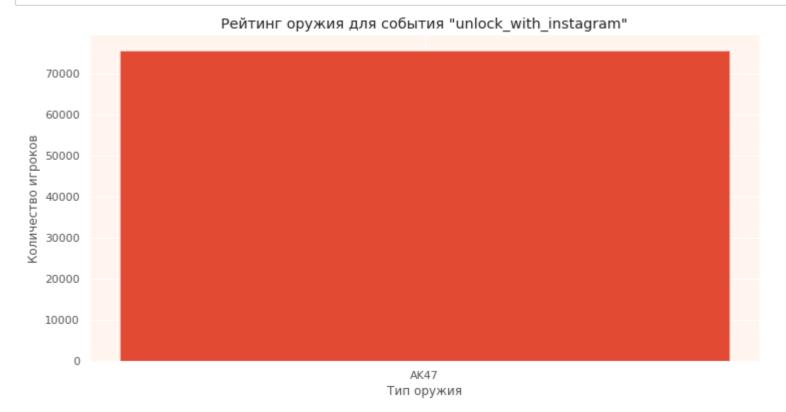
x = unrelevant_info['gun']
y1 = unrelevant_info['count_user']

fig, ax = plt.subplots()

ax.bar(x, y1)

ax.set_facecolor('seashell')
fig.set_figwidth(12) # ширина Figure
fig.set_figheight(6) # высота Figure
plt.xlabel('Тип оружия')
plt.ylabel('Количество игроков')
plt.title('Рейтинг оружия для события "unlock_with_instagram"')
plt.show()

executed in 87ms, finished 23:37:12 2021-06-07
```



- Посчитайте различные КРІ метрики игрь
- 2 Рейтинг оружия
- 3 Критерии лояльности
- ▼ 4 AB-тест
 - 4.1 Как изменения в тестовой группе влиз
 - 4.2 Как изменения в тестовой группе влиз
 - 4.3 Вывод:

```
In [26]: # Рейтинг оружия для события "unlock_with_invites" за месяц
unrelevant_info = pop_gun[pop_gun['event_name'] == "unlock_with_invites"]

unrelevant_info = unrelevant_info.sort_index().sort_values('count_user', ascending=False)

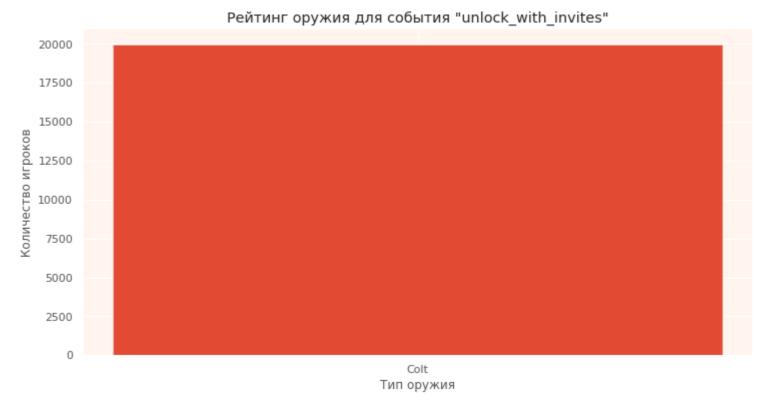
x = unrelevant_info['gun']
y1 = unrelevant_info['count_user']

fig, ax = plt.subplots()

ax.bar(x, y1)

ax.set_facecolor('seashell')
fig.set_figwidth(12) # ширина Figure
fig.set_figheight(6) # высота Figure
plt.xlabel('Tun оружия')
plt.ylabel('Количество игроков')
plt.title('Рейтинг оружия для события "unlock_with_invites"')
plt.show()

executed in 92ms, finished 23:37:12 2021-06-07
```



Наибольшее количество игроков используют в начале нового матча и в окончании матча Magnum44, на втором месте Glock, на третьем Thompson.

6/8/2021

Playgendary task - Jupyter Notebook

Действие "unlock_with_bucks" привлекает значительно меньше пользователей, чем другие активности, но наиболее востребованное оружие в этой категории MiniGun, P90, M16

Действие unlock with instagram привлекло более 70 000 пользователей за месяц к оружию АК47

Наименее используемое оружие - Nerff

Помочь гейм-дизайнеру для развития игры может информация о наименее популярных видах оружия, которому может быть поле а так же полезна информация о наиболее востребованном оружии, особенно платном, характеристики которого наиболее прод

Contents **2** ❖

- 1 Посчитайте различные КРІ метрики игры
- 2 Рейтинг оружия
- 3 Критерии лояльности
- ▼ 4 AB-тест
 - 4.1 Как изменения в тестовой группе влиз
 - 4.2 Как изменения в тестовой группе влиз
 - 4.3 Вывод:

3 Критерии лояльности

Хорошая практика разделять пользователей игры по группам лояльности.

Предложите свои критерии лояльности, разделите игроков по группам.

Для удержания пользователей может быть эффективно разделить игроков по группам лояльности исходя из длительности пери Например, за 30 дней ежедневного посещения игрок получает achieve - бронзовую защиту, за 60 дней - серебряную, за 90 Для игрока, совершившего покупку "unlock_with_bucks", может быть засчитан один день пребывания за два, либо накопленн

Псевдокод

С помощью рекурсивного запроса написать расчет количества непрерывного порядка чисел месяца для каждого user_id (day_to_bonus)

При наличии покупок умножать полученное число дней на 2 в степени N (N - количество покупок) (day_to_bonus_correct)

Case (when day to bonus = 1 then day to bonus, when day to bonus >1 then day to bonus correct из предыдущего дня)

4 AВ-тест

В нашей игре проводился АБ-тест. Каждый игрок был распределен в одну из групп (контрольная или тестовая) и получил идентификатор 0 или 1 соответственно. В тесте мы хотели проверить гипотезу о том, что изменения в тестовой группе положительно повлияют на денежные показатели: ARPU и конверсию. Проведите анализ АБ-теста: подтвердилась ли наша гипотеза, какая группа победила в тесте?

Рассчитать метрики ARPU и Conversia для каждой группы.

Учитывать оплаты только с даты включения игрока в группу (where data event>=joined dt) (не повлияло на результат)

ab group — номер группы АБ-теста, в которую попал игрок (0— контрольная, 1 — тестовая)

Из-за перегруза памяти сравнение групп проведено в 3 итерации:

- 1. временная таблица с перечнем покупок и ценами
- 2. добавление в test.events data покупок, стоимости, количества покупок, разделение по группам 1 и 0
- 3. сравнение метрик в группах

- Посчитайте различные КРІ метрики игрь
- 2 Рейтинг оружия
- 3 Критерии лояльности
- ▼ 4 AB-тест
 - 4.1 Как изменения в тестовой группе влия
 - 4.2 Как изменения в тестовой группе влиз
 - 4.3 Вывод:

In [27]: # группировка параметров для контрольной и тестовой группы groups_ab = pd.read_sql("""CREATE TABLE test.collection pay AS --временная таблица с перечнем покупок и ценами collection as (select event_id, param_key, param_value from (select event_id, param_key, coalesce (param value string, param value int, param value float, param value double) param value from (select event id, param key, NULLIF (param_value_string,'') param_value_string, NULLIF (param value int, '') param value int, NULLIF (param_value_float,'') param_value_float, NULLIF (param value double, '') param value double from test.parameters data) n where param key is not null) m) select distinct cl.event id, cl.param key, c2.param value as product id, price game.price from collection cl left join collection c2 on c1.event id = c2.event id and c2.param key = 'product id' left join test.prices data price game on c2.param value = price game.product id where cl.param key = 'product id'; select * from test.collection pay conn) executed in 23.1s, finished 23:37:35 2021-06-07

0— контрольная (control_group)

1 — тестовая (test_group)

Contents 2 &

- 1 Посчитайте различные КРІ метрики игрь
- 2 Рейтинг оружия
- 3 Критерии лояльности
- ▼ 4 AB-тест
 - 4.1 Как изменения в тестовой группе влиз
 - 4.2 Как изменения в тестовой группе влиз
 - 4.3 Вывод:

```
In [28]: | # --добавление в test.events_data - покупок, стоимости, количества покупок, разделение по группам 1 и 0
         test_group = pd.read_sql(
             """CREATE TABLE test.grooping AS
         ab test as (select user id, ab group, date(to timestamp(floor(joined/1000000))) joined dt
         from test.ab data order by joined),
         users as (select m.max event id, date(m.data event) data event, m.user id, m.event name, ab test.ab group from
                 (select *, date(to_timestamp(floor(event_timestamp/1000000))) data_event , max (event_id) max_event_id
                 from test.events data group by 1,2,3,4) m
                 left join ab test on m.user id = ab test.user id and m.data event>= ab test.joined dt)
             select
                  users.max event id,
                  users.data event,
                  users.user id,
                  users.event name,
                  users.ab group,
                   collection pay.product id,
                   collection pay.price,
                   count(collection pay.product id) over (partition by users.data event, users.user id) count purchse
                  from users
                     left join test.collection pay on collection pay.event id = users.max event id;
         select
                 data event,
                 count(distinct user id) all users in group,
                 count(product id) count pay users in group,
                 sum(price) revenue,
                 sum(count purchse) count purchse,
                 sum(price)/count(product id) ARPPU,
                 (cast(sum(count purchse) as float) / cast (count(distinct user id) as float) *100) conversion rate
         from test.grooping where ab group = 1 group by 1;
             conn)
         executed in 3m 33s, finished 23:41:08 2021-06-07
```

```
test_group= pd.read_sql(
    """select
    data_event,
    count(distinct user_id) all_users_in_group,
    count(product_id) count_pay_users_in_group,
    sum(price) revenue,
    sum(count_purchse) count_purchse,
    sum(price)/count(product_id) ARPPU,
    (cast(sum(count_purchse) as float) / cast (count(distinct user_id) as float) *100) conversion_rate
from test.grooping where ab_group = 1 group by 1""",
    conn)
```

- Посчитайте различные КРІ метрики игрь
- 2 Рейтинг оружия
- 3 Критерии лояльности
- ▼ 4 AB-тест
 - 4.1 Как изменения в тестовой группе влиз
 - 4.2 Как изменения в тестовой группе влиз
 - 4.3 Вывод:

```
Out[29]:
               data_event all_users_in_group count_pay_users_in_group revenue count_purchse
                                                                                               arppu conversion_rate
            0 2019-04-01
                                     24538
                                                                185 1423.65
                                                                                            7.695405
                                                                                                           62.869835
                                                                                    15427.0
            1 2019-04-02
                                     24076
                                                                221
                                                                     2028.80
                                                                                    17990.0
                                                                                            9.180090
                                                                                                           74.721715
            2 2019-04-03
                                     21850
                                                                      997.20
                                                                                    11760.0
                                                                                            7.497744
                                                                                                           53.821510
                                                                133
                                     22265
                                                                106 1171.44
                                                                                    12331.0 11.051321
                                                                                                           55.382888
            3 2019-04-04
            4 2019-04-05
                                     24304
                                                                104 1047.46
                                                                                    13114.0 10.071731
                                                                                                           53.958196
```

```
In [30]: control_group= pd.read_sql(
    """select
    data_event,
    count(distinct user_id) all_users_in_group,
    count(product_id) count_pay_users_in_group,
    sum(price) revenue,
    sum(count_purchse) count_purchse,
    sum(price)/count(product_id) ARPPU,
    (cast(sum(count_purchse) as float) / cast (count(distinct user_id) as float) *100) conversion_rate
    from test.grooping where ab_group = 0 group by 1""",
    conn)
    executed in 14.6s, finished 23:41:23 2021-06-07
```

In [31]: control_group.head()

In [29]: test_group.head()

executed in 10ms, finished 23:41:08 2021-06-07

executed in 8ms, finished 23:41:23 2021-06-07

Out[31]:

	data_event	all_users_in_group	count_pay_users_in_group	revenue	count_purchse	arppu	conversion_rate
0	2019-04-01	25025	296	2785.08	26419.0	9.409054	105.570430
1	2019-04-02	24244	213	1851.91	43605.0	8.694413	179.858934
2	2019-04-03	22104	115	1235.86	9273.0	10.746609	41.951683
3	2019-04-04	22567	182	1819.21	13949.0	9.995659	61.811495
4	2019-04-05	24509	206	1398.97	32470.0	6.791117	132.481945

localhost:8888/notebooks/playgendary/Playgendary_task.ipynb#

- Посчитайте различные КРІ метрики игрь
- 2 Рейтинг оружия
- 3 Критерии лояльности
- ▼ 4 AB-тест
 - 4.1 Как изменения в тестовой группе влиз
 - 4.2 Как изменения в тестовой группе влиз
 - 4.3 Вывод:

```
In [32]: plt.style.use('classic')
   plt.style.use('seaborn-whitegrid')

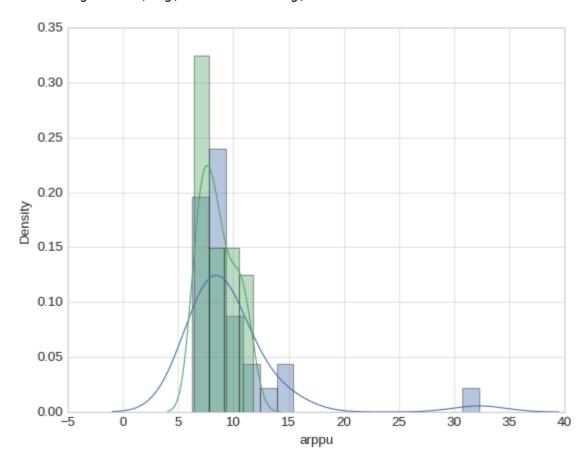
data = pd.DataFrame(control_group, columns=['arppu'])
   data = pd.DataFrame(test_group, columns=['arppu'])
   sns.distplot(control_group['arppu'])
   sns.distplot(test_group['arppu']);

plt.show()

executed in 161ms, finished 23:41:23 2021-06-07
```

/home/kate/.local/lib/python3.8/site-packages/seaborn/distributions.py:2557: FutureWarning: `distplot` is a deprecate rsion. Please adapt your code to use either `displot` (a figure-level function with similar flexibility) or `histplot warnings.warn(msg, FutureWarning)

/home/kate/.local/lib/python3.8/site-packages/seaborn/distributions.py:2557: FutureWarning: `distplot` is a deprecate
rsion. Please adapt your code to use either `displot` (a figure-level function with similar flexibility) or `histplot
warnings.warn(msg, FutureWarning)



- Посчитайте различные КРІ метрики игрь
- 2 Рейтинг оружия
- 3 Критерии лояльности
- ▼ 4 AB-тест
 - 4.1 Как изменения в тестовой группе влиз
 - 4.2 Как изменения в тестовой группе влиз
 - 4.3 Вывод:

```
In [33]: plt.style.use('classic')
   plt.style.use('seaborn-whitegrid')

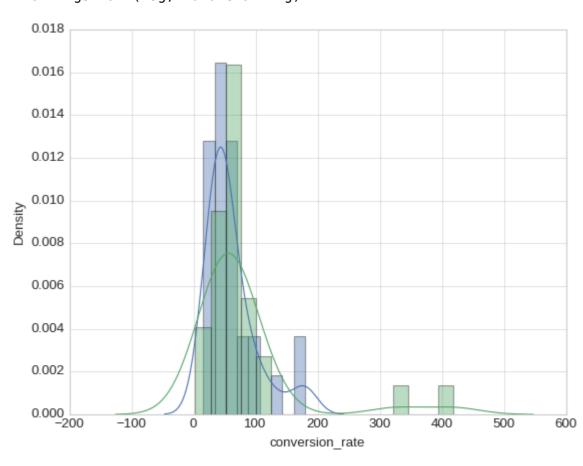
data = pd.DataFrame(control_group, columns=['conversion_rate'])
   data = pd.DataFrame(test_group, columns=['conversion_rate'])
   sns.distplot(control_group['conversion_rate'])
   sns.distplot(test_group['conversion_rate']);

plt.show()

executed in 152ms, finished 23:41:23 2021-06-07
```

/home/kate/.local/lib/python3.8/site-packages/seaborn/distributions.py:2557: FutureWarning: `distplot` is a deprecate rsion. Please adapt your code to use either `displot` (a figure-level function with similar flexibility) or `histplot warnings.warn(msg, FutureWarning)

/home/kate/.local/lib/python3.8/site-packages/seaborn/distributions.py:2557: FutureWarning: `distplot` is a deprecate rsion. Please adapt your code to use either `displot` (a figure-level function with similar flexibility) or `histplot warnings.warn(msg, FutureWarning)



4.1 Как изменения в тестовой группе влияют на ARPU

- Посчитайте различные КРІ метрики игрь
- 2 Рейтинг оружия
- 3 Критерии лояльности
- ▼ 4 AB-тест
 - 4.1 Как изменения в тестовой группе влиз
 - 4.2 Как изменения в тестовой группе влия
 - 4.3 Вывод:

```
In [34]: # Проверка распределения на нормальность test group
         data = test_group.arppu
         stat, p = normaltest(data)
         alpha = 0.05
         if p > alpha:
              print('Нормальное распределение')
         else:
             print('Распределение не является нормальным')
          executed in 3ms, finished 23:41:23 2021-06-07
         Нормальное распределение
In [35]: # Проверка распределения на нормальность control group
         data = control group.arppu
         stat, p = normaltest(data)
         alpha = 0.05
         if p > alpha:
              print('Нормальное распределение')
         else:
              print('Распределение не является нормальным')
          executed in 6ms, finished 23:41:23 2021-06-07
         Распределение не является нормальным
         Для оценки статистической значимости будет использован непараметрический метод. Нулевая гипотеза - Группы не имеют ст
         гипотеза - Группы имеют значимые различия
In [36]: from scipy.stats import mannwhitneyu
         # generate two independent samples
         data1 = test group.arppu
         data2 = control group.arppu
         # compare samples
         stat, p = mannwhitneyu(data1, data2)
         print('Statistics=%.3f, p=%.3f' % (stat, p))
         # interpret
         alpha = 0.05
         if p > alpha:
               print('Не можем отклонить нулевую гипотезу ')
         else:
              print('Отклоняем нулевую гипотезу')
          executed in 6ms, finished 23:41:23 2021-06-07
         Statistics=401.000, p=0.237
         Не можем отклонить нулевую гипотезу
```

4.2 Как изменения в тестовой группе влияют на конверсию

Contents 2 &

- Посчитайте различные КРІ метрики игрь
- 2 Рейтинг оружия
- 3 Критерии лояльности
- ▼ 4 AB-тест
 - 4.1 Как изменения в тестовой группе влиз
 - 4.2 Как изменения в тестовой группе влия
 - 4.3 Вывод:

```
In [37]: # Проверка распределения на нормальность test group
          data = test_group.conversion_rate
         stat, p = normaltest(data)
         alpha = 0.05
         if p > alpha:
              print('Нормальное распределение')
         else:
              print('Распределение не является нормальным')
          executed in 8ms, finished 23:41:23 2021-06-07
         Распределение не является нормальным
In [38]: # Проверка распределения на нормальность control group
          data = control group.conversion rate
         stat, p = normaltest(data)
         alpha = 0.05
         if p > alpha:
              print('Нормальное распределение')
         else:
              print('Распределение не является нормальным')
         executed in 5ms, finished 23:41:23 2021-06-07
         Распределение не является нормальным
         Для оценки статистической значимости будет использован непараметрический метод. Нулевая гипотеза - Группы не имеют ст
         гипотеза - Группы имеют значимые различия
In [39]: from scipy.stats import mannwhitneyu
         # generate two independent samples
         data1 = test group.conversion rate
         data2 = control group.conversion rate
         # compare samples
         stat, p = mannwhitneyu(data1, data2)
         print('Statistics=%.3f, p=%.3f' % (stat, p))
         # interpret
         alpha = 0.05
         if p > alpha:
               print('He можем отклонить нулевую гипотезу ')
         else:
              print('Отклоняем нулевую гипотезу')
          executed in 4ms, finished 23:41:23 2021-06-07
         Statistics=372.000, p=0.126
         Не можем отклонить нулевую гипотезу
```

4.3 Вывод:

- Посчитайте различные КРІ метрики игрь
- 2 Рейтинг оружия
- 3 Критерии лояльности
- ▼ 4 AB-тест
 - 4.1 Как изменения в тестовой группе влиз
 - 4.2 Как изменения в тестовой группе влиз
 - 4.3 Вывод:

```
In [40]: # -- сравнение метрик в группах
         comp_metrics = pd.read_sql(
              """select ab group,
                      count(distinct user_id) all_users_in_group,
                      count(product_id) count_pay_users_in_group,
                      sum(price) revenue,
                      sum(count_purchse) count_purchse,
                      sum(price)/count(product_id) ARPPU,
                      (cast(sum(count purchse) as float) / cast (count(distinct user id) as float) *100) conversion rate
          from test.grooping group by 1;
             conn)
          executed in 39.1s, finished 23:42:02 2021-06-07
```

In [41]: comp metrics.head()

executed in 8ms, finished 23:42:02 2021-06-07

Out[41]:

	ab_group	all_users_in_group	count_pay_users_in_group	revenue	count_purchse	arppu	conversion_rate
0	0	252242	3909	34262.41	384546.0	8.765006	152.451217
1	1	252792	3935	33887.16	468151.0	8.611731	185.192174

```
(0- контрольная, 1 - тестовая)
```

В тесте мы хотели проверить гипотезу о том, что изменения в тестовой группе положительно повлияют на денежные показатели: ARPU и конверсию.

Группы не имеют статистически значимых различий.

Проведите анализ АБ-теста: подтвердилась ли наша гипотеза, какая группа победила в тесте?

Гипотеза не подтвердилась, учитывая отсутствие статистически значимых различий, нельзя утверждать, что изменения в те показатели: ARPU и конверсию.