	Курс: Анализ Данных в Индустрии от Тинькофф Банка  Задача  Для того чтобы отслеживать, как выглядит путь клиента от знакомства с продуктом до его получения, и какие в нем есть проблемные места, аналитики часто строят воронки. Этот инструмент позволяет понять, сколько клиентов "теряется" на каждом из этапов процесса и сколько в итоге совершает целевое действие.
	Перед вами схема данных проекта Тинькофф квест. Постройте воронку, которая показывала бы в динамике по неделям и месяцам, сколько клиентов посещает наш сайт, и какая доля из них регистрируется на нем \ подает заявку на игру \ по факту приходит на нее. Количество клиентов и конверсии необходимо изобразить на одном графике.  Какие выводы можно сделать исходя из построенной воронки, какие точки роста продукта вы видите?  Задание нужно выполнить в JupyterNotebook \ Google Colab.  Как выполнять задание:
In [1]:	1) Подключиться к базе данных с помощью Python в JupyterNotebook \ Google Colab 2) Собрать датасет с необходимыми полями, 3) Посчитать конверсии и сделать визуализацию на Python. 4) Прикрепить файл с выполненным заданием  Автор: Потапов Глеб  !pip3 install SQLAlchemy  Peruirement already satisfied: SQLAlchemy in d:\anaconda\lib\site-packages (1.4.32)
In [2]: In [3]:	Requirement already satisfied: SQLAlchemy in d:\anaconda\lib\site-packages (1.4.32) Requirement already satisfied: greenlet!=0.4.17 in d:\anaconda\lib\site-packages (from SQLAlchemy) (1.1.1)  import numpy as np import pandas as pd from sqlalchemy import create_engine  # Устанавливаем соединение с базой данных, используя SQLAlchemy db_url = f"postgresql://student:JvLda93aA@158.160.52.106:5432/postgres" conn = create_engine(db_url)
In [4]:	## Сделаем SQL запросы, где получим количество клиентов за каждый месяц месяц в 2022 и 2023 годах  df1_c = pd.read_sql("""
	SELECT DATE_PART('month', visit_dttm) AS month, COUNT(client_rk) AS clients     FROM msu_analytics.client  WHERE DATE_PART('year', visit_dttm) = 2023     GROUP BY DATE_PART('month', visit_dttm)  ORDER BY DATE_PART('month', visit_dttm);  """, conn)  ## Οδъединим πολυνιβωμίας βα ματαφρέμμα β ομιμ  df_c = pd.concat([df1_c, df2_c], ignore_index = True)  print(df_c)
In [5]:	month clients 0 9.0 778 1 10.0 843 2 11.0 786 3 12.0 805 4 1.0 852 5 2.0 32  ## Сделаем SQL запросы, где получим количество регистраций за каждый месяц месяц в 2022 и 2023 годах  df1_r = pd.read_sql(""" SELECT COUNT(account_rk) AS accounts, DATE_PART('month', registration_dttm) AS month
	FROM msu_analytics.account  WHERE DATE_PART('year', registration_dttm) = 2022  GROUP BY DATE_PART('month', registration_dttm)  ORDER BY DATE_PART('month', registration_dttm)  """, conn)  df2_r = pd.read_sql("""  SELECT COUNT(account_rk) AS accounts, DATE_PART('month', registration_dttm) AS month  FROM msu_analytics.account  WHERE DATE_PART('year', registration_dttm) = 2023  GROUP BY DATE_PART('month', registration_dttm)
	ORDER BY DATE_PART('month', registration_dttm) """, conn)  ## Объединим получившиеся два датафрейма в один df_r = pd.concat([df1_r, df2_r], ignore_index = True) print(df_r)  accounts month 0  186  9.0 1  219  10.0 2  195  11.0
In [6]:	3 200 12.0 4 215 1.0 5 9 2.0  ## Сделаем SQL запросы, где получим количество заявок от разных клиентов на игру за каждый месяц месяц в 2022 и 2023 годах ## Не учитываем повторные заявки клиентов. Один клиент - одна заявка  df1_a = pd.read_sql("""      SELECT COUNT(DISTINCT account_rk) AS clients, DATE_PART('month', application_dttm) AS month     FROM msu_analytics.application     WHERE DATE_PART('year', application_dttm) = 2022     GROUP BY DATE_PART('month', application_dttm)
	ORDER BY DATE_PART('month', application_dttm) """, conn)  df2_a = pd.read_sql("""
	## Объединим получившиеся два датафрейма в один  df_a = pd.concat([df1_a, df2_a], ignore_index = True)  print(df_a)  clients month 0
In [7]:	## Теперь посмотрим, сколько разных клиентов пришли на игры ## Ориентироваться будем на даты заявки  df1_g = pd.read_sql("""      SELECT COUNT(DISTINCT account_rk) AS clients, DATE_PART('month', application_dttm) AS month     FROM msu_analytics.application         INNER JOIN msu_analytics.game
	<pre>""", conn)  df2_g = pd.read_sql("""     SELECT COUNT(DISTINCT account_rk) AS clients, DATE_PART('month', application_dttm) AS month     FROM msu_analytics.application         INNER JOIN msu_analytics.game         ON msu_analytics.application.game_rk = msu_analytics.game.game_rk         WHERE (DATE_PART('year', application_dttm) = 2023) AND (msu_analytics.game.game_flg = 1)         GROUP BY DATE_PART('month', application_dttm)  ORDER BY DATE_PART('month', application_dttm) """, conn)</pre>
	## Объединим получившиеся два датафрейма в один  df_g = pd.concat([df1_g, df2_g], ignore_index = True)  print(df_g)  ## Отмечу что в базе данных последняя дата это 2 февраля, поэтому за февраль всего 3 заявки, а игр пока не состоялось  clients month  0
In [8]: In [9]: In [10]:	<pre>import matplotlib as mpl import matplotlib.pyplot as plt import seaborn as sns %matplotlib inline  month = ["Sep_2022", "Oct_2022", "Dec_2022", "Jan_2023", "Feb_2023"]  plt.bar(     month,</pre>
	<pre>df_c["clients"] ) plt.bar(     month,     df_r["accounts"] ) plt.bar(     month,     df_a["clients"] ) plt.bar(     month,</pre>
Out[10]:	np.append(df_g["clients"].to_numpy(), 0) <pre></pre>
In [11]:	d00 - 200 -
In [12]:	acc = df_r['accounts'].to_numpy() apl = df_a['clients'].to_numpy() gms = df_g['clients'].to_numpy()  ## Создадим df из клиентов на каждом этапе array = ([ cls,
Out[12]:	<pre>index = ["Clients", "Accounts", "Applications", "Games"]  df = pd.DataFrame(array, index, columns)     df['Feb_2023'].fillna(0, inplace = True)     df ##print(df)  Sep_2022  Oct_2022  Nov_2022  Dec_2022  Jan_2023  Feb_2023  Clients</pre>
In [13]:	Applications 40 68 66 65 77 3.0  Games 29 59 54 45 24 0.0  ## Вставим в таблицу значения конверсий  df.loc["Clients"]  df.loc["Conv_Cls_Acc"] = round((df.loc['Accounts'] / df.loc['Clients']) * 100, 2)  df.loc["Conv_Acc_Apl"] = round((df.loc['Applications'] / df.loc['Accounts']) * 100, 2)  df.loc["Conv_Apl_Gms"] = round((df.loc['Games'] / df.loc['Applications']) * 100, 2)  df.loc["Conv_Clients_Games"] = round((df.loc['Games'] / df.loc['Clients']) * 100, 2)
	Sep_2022 Oct_2022 Nov_2022 Dec_2022 Jan_2023 Feb_2023           Clients         778.00         843.00         786.00         805.00         852.00         32.00           Accounts         186.00         219.00         195.00         200.00         215.00         9.00           Applications         40.00         68.00         66.00         65.00         77.00         3.00           Games         29.00         59.00         54.00         45.00         24.00         0.00           Conv_Cls_Acc         23.91         25.98         24.81         24.84         25.23         28.12           Conv_Acc_Apl         21.51         31.05         33.85         32.50         35.81         33.33           Conv_Apl_Gms         72.50         86.76         81.82         69.23         31.17         0.00           Conv_Clients_Games         3.73         7.00         6.87         5.59         2.82         0.00
In [14]: Out[14]:	## Теперь займемся визуализацией конверсий ## Начнем с конверсии из посетителя сайта в зарегистрированного пользователя plt.plot(df.loc["Conv_Cls_Acc"])  [ <matplotlib.lines.line2d 0x11acafb81c0="" at="">]  28 -</matplotlib.lines.line2d>
	26 - 25 - 24 - 26 - 27 - 27 - 27 - 28 - 27 - 28 - 27 - 28 - 28
In [15]: Out[15]:	## Конверсия из зарегистрированного пользователя в заявку на игру plt.plot(df.loc["Conv_Acc_Apl"])  [ <matplotlib.lines.line2d 0x11acb02fe80="" at="">]  36 34 32 30</matplotlib.lines.line2d>
In [16]:	28 26 24 22
Out[16]:	[ <matplotlib.lines.line2d 0x11acb09c4c0="" at="">]  80 -</matplotlib.lines.line2d>
In [17]: Out[17]:	20 - Sep_2022 Oct_2022 Nov_2022 Dec_2022 Jan_2023 Feb_2023  ## Общая конверсия plt.plot(df.loc["Conv_Clients_Games"]) [ <matplotlib.lines.line2d 0x11acb0f66a0="" at="">]</matplotlib.lines.line2d>
	7-6-5-4-3-2-
In [18]:	1 — Sep_2022 Oct_2022 Nov_2022 Dec_2022 Jan_2023 Feb_2023  Теперь сделаем тоже самое, только по неделям  ## Сделаем SQL запросы, где получим количество клиентов за каждую неделю месяц в 2022 и 2023 годах  df1_c = pd.read_sq1("""
	<pre>SELECT DATE_PART('week', visit_dttm) AS week, COUNT(client_rk) AS clients</pre>
	ORDER BY DATE_PART('week', visit_dttm) """, conn) ##print(df2_c)  ## Объединим получившиеся два датафрейма в один df_c = pd.concat([df1_c, df2_c], ignore_index = True) print(df_c)  week clients 0 35.0 111 1 36.0 184
	2 37.0 167 3 38.0 181 4 39.0 195 5 40.0 204 6 41.0 190 7 42.0 171 8 43.0 189 9 44.0 197 10 45.0 173 11 46.0 179 12 47.0 180 13 48.0 177
In [19]:	14 49.0 168 15 50.0 196 16 51.0 192 17 52.0 192 18 1.0 201 19 2.0 205 20 3.0 181 21 4.0 182 22 5.0 81
	<pre>df1_r = pd.read_sql("""     SELECT DATE_PART('week', registration_dttm) AS week, COUNT(account_rk) AS clients     FROM msu_analytics.account     WHERE DATE_PART('week', registration_dttm) &gt; 30         GROUP BY DATE_PART('week', registration_dttm)     ORDER BY DATE_PART('week', registration_dttm) """, conn) ##print(df1_r) df2_r = pd.read_sql("""     SELECT DATE_PART('week', registration_dttm) AS week, COUNT(account_rk) AS clients     FROM msu_analytics.account</pre>
	WHERE DATE_PART('week', registration_dttm) < 30
	1       36.0       38         2       37.0       42         3       38.0       46         4       39.0       56         5       40.0       59         6       41.0       46         7       42.0       42         8       43.0       48         9       44.0       46         10       45.0       43         11       46.0       36         12       47.0       52
	13 48.0 45 14 49.0 44 15 50.0 52 16 51.0 46 17 52.0 44 18 1.0 55 19 2.0 54 20 3.0 42 21 4.0 40 22 5.0 26
in [20]:	## Сделаем SQL запросы, где получим количество заявок от разных клиентов на игру за каждую неделю в 2022 и 2023 годах ## Не учитываем повторные заявки клиентов. Один клиент - одна заявка  df1_a = pd.read_sql("""
	SELECT COUNT(DISTINCT account_rk) AS clients, DATE_PART('week', application_dttm) AS week FROM msu_analytics.application WHERE DATE_PART('week', application_dttm) < 30 GROUP BY DATE_PART('week', application_dttm)  ORDER BY DATE_PART('week', application_dttm) """, conn)  ## Объединим получившиеся два датафрейма в один df_a = pd.concat([df1_a, df2_a], ignore_index = True) print(df_a)  clients week
	7 36.0 1 12 37.0 2 21 38.0 3 16 39.0 4 23 40.0 5 24 41.0 6 24 42.0 7 13 43.0 8 22 44.0 9 20 45.0 10 19 46.0
	11
In [21]:	## Теперь посмотрим, сколько разных клиентов пришли на игры ## Ориентироваться будем на даты заявки  df1_g = pd.read_sql("""  SELECT COUNT(DISTINCT account_rk) AS clients, DATE_PART('week', application_dttm) AS week  FROM msu_analytics.application  INNER JOIN msu_analytics.game  ON msu_analytics.application.game_rk = msu_analytics.game.game_rk  WHERE (DATE_PART('week', application_dttm) > 30) AND (msu_analytics.game.game_flg = 1)  GROUP BY DATE_PART('week', application_dttm)  ORDER BY DATE_PART('week', application_dttm)
	<pre>df2_g = pd.read_sql("""     SELECT COUNT(DISTINCT account_rk) AS clients, DATE_PART('week', application_dttm) AS week     FROM msu_analytics.application</pre>
	## Объединим получившиеся два датафрейма в один  df_g = pd.concat([df1_g, df2_g], ignore_index = True)  print(df_g)   clients week  0
	6
In [22]:	18 8 2.0 19 7 3.0 20 5 4.0 ## Заменим первые пять недель 2023 года на 53, 54 и т.д. weeks = df_c["week"].to_numpy() weeks[18] = 53 weeks[19] = 54 weeks[20] = 55 weeks[21] = 56 weeks[22] = 57
Out[22]: In [23]: In [24]:	weeks  array([35., 36., 37., 38., 39., 40., 41., 42., 43., 44., 45., 46., 47., 48., 49., 50., 51., 52., 53., 54., 55., 56., 57.])  cls = df_c['clients'].to_numpy()     acc = df_r['clients'].to_numpy()     apl = df_a['clients'].to_numpy()     gms = df_g['clients'].to_numpy()  ## Создадим df из клиентов на каждом этапе array = ([ cls,
Out[24]:	array = ([ cls,
	35.0 36.0 37.0 38.0 39.0 40.0 41.0 42.0 43.0 44.0 48.0 49.0 50.0 51.0 52.0 53.0 54.0 55.0 56.0 57.0  Clients 111 184 167 181 195 204 190 171 189 197 177 168 196 192 192 201 205 181 182.0 81.0  Accounts 22 38 42 46 56 59 46 42 48 46 45 44 52 46 44 55 54 42 40.0 26.0  Applications 7 12 21 16 23 24 24 13 22 20 17 16 22 19 20 21 28 17 7.0 0.0  Games 3 9 12 12 17 20 22 8 16 14 12 10 11 9 3 8 7 5 0.0 0.0  4 rows × 23 columns
In [25]: Out[25]:	## Вставим в таблицу значения конверсий  df.loc["Clients"]  df.loc["Conv_Cls_Acc"] = round((df.loc['Accounts'] / df.loc['Clients']) * 100, 2)  df.loc["Conv_Acc_Apl"] = round((df.loc['Applications'] / df.loc['Accounts']) * 100, 2)  df.loc["Conv_Apl_Gms"] = round((df.loc['Games'] / df.loc['Clients']) * 100, 2)  df.loc["Conv_Clients_Games"] = round((df.loc['Games'] / df.loc['Clients']) * 100, 2)  df.loc["Conv_C
	Accounts         22.00         38.00         42.00         46.00         59.00         46.00         42.00         48.00         46.00          45.00         44.00         52.00         46.00         55.00         54.00         42.00         40.00         26.0           Applications         7.00         12.00         16.00         23.00         24.00         13.00         22.00         20.00          17.00         16.00         22.00         17.00         7.00         12.00         17.00         7.00         0.0           Games         3.00         9.00         12.00         17.00         20.00         22.00         8.00         16.00         14.00          12.00         10.00         11.00         9.00         3.00         8.00         7.00         5.00         0.00         0.0           Conv_Cls_Acc         19.82         20.65         25.15         25.41         28.72         28.92         24.21         24.56         25.40         23.35          25.42         26.19         26.53         23.96         22.92         27.36         26.34         23.20         21.98         32.1           Conv_Acc_Apl Gms         42.86         75.00
In [26]: Out[26]:	8 rows × 23 columns  ## Теперь займемся визуализацией конверсий  ## Начнем с конверсии из посетителя сайта в зарегистрированного пользователя plt.plot(df.loc["Conv_Cls_Acc"])  [ <matplotlib.lines.line2d 0x11acb1743d0="" at="">]  32</matplotlib.lines.line2d>
	28 - 26 - 24 - 22 - 20 - 20 - 20 - 20 - 20 - 20
<pre>In [27]: Out[27]:</pre>	## Kohbepcus us saperucrpupobahhoro nonbsobarens b sassky ha urpy plt.plot(df.loc["Conv_Acc_Apl"])  [ <matplotlib.lines.line2d 0x11acb1bc6a0="" at="">]  50-40-40-40-40-40-40-40-40-40-40-40-40-40</matplotlib.lines.line2d>
	40 -
In [28]: Out[28]:	## Конверсия из заявки на игру в посещение самой игры plt.plot(df.loc["Conv_Apl_Gms"])  [ <matplotlib.lines.line2d 0x11acb209e80="" at="">]  80 - 60 - 60 - 60 - 60 - 60 - 60 - 60 -</matplotlib.lines.line2d>
In [29]:	40 — — — — — — — — — — — — — — — — — — —
In [29]: Out[29]:	## Общая конверсия plt.plot(df.loc["Conv_Clients_Games"])  [ <matplotlib.lines.line2d 0x11acc236be0="" at="">]  12 10 8 6 1 12 10 10 11 12 10 11 12 10 11 12 10 13 14 15 15 16 16 17 17 18 18 18 18 18 18 18 18 18 18 18 18 18</matplotlib.lines.line2d>
	можно увидеть, что конверсия из посетителя сайта в зарегистрированного пользователя колевается от 20 до 30 процентов Значит, стоить сделать регистрацию более простой и привлекательной за счет какихлибо подарков, розыгрышей, визуальной составляющей
	Также мы видим, что конверсия из зарегистрированных пользователей в заявки на игру находится в пределах от 30 до 50 процентов Стоит повысить и этот показатель с помощью каких-либо стимулов (Например, скидка на игру при заявке сразу после регистрации)  Конверсия из заявки в состоявшуюся игру составляет от 40 до 90 процентов, причем до Нового года она росла Падение в конце можно обхяснить тем, что нам неизвестно, состоялись ли игры после 2 февраля, многие из них были запланированы В целом, показатель этой конверсии хороший и нет большой необходимости здесь что-либо предпринимать  Если предпринять шаги, описанные выше, итоговая конверсия должна расти. Также стоит добавлять новые квесты и локации, чтобы у клиентов был стимул снова посещать сайт и бронировать квесты. Также необходима рекламная компания, чтобы привлечь больше клиентов