Формирование итогового датасета СОДЕРЖАНИЕ 0 Импортирование библиотек <u> 1 Загрузка реестра МСП</u> <u> 2 Загрузка данных по доходам и расходам</u> <u> 3 Загрузка данных по системам налогообложения</u> 4 Загрузка данных по неуплаченным налогам <u> 5 Загрузка данных по уплаченным налогам</u> <u> 6 Загрузка данных по МСП без указания ОКВЭД</u> <u> 7 Формирование итогового датасета</u> О ИМПОРТИРОВАНИЕ БИБЛИОТЕК In [1]: import pandas as pd import copy Библиотека pandas потребуется для работы с данными в табличном представлении. Библиотека сору потребуется для создания глубоких копий объектов. 1 ЗАГРУЗКА РЕЕСТРА МСП Загружаем ранее сформированный CSV файл, содержащий сведения о субъектах малого и среднего предпринимательства Приморского края. In [2]: # Создаем переменную names с названием колонок датафрейма names = ['Наименование МСП', 'ИНН', 'Код региона', 'Вид', 'Категория', 'Регион', 'Район', 'Город', 'Населенный пункт', 'Код ОКВЭД', 'Вид деятельности'] # Создадим датафрейм df = pd.read_csv('reestr_msp_2019.csv', # Указываем название файла sep='[q]', # Указываем разделитель encoding='utf-8', # Указываем кодировку # Передаем названия колонок names=names, # Выбираем движок (python, так как в нем реализованно engine='python') # указание регулярного выражения в качестве разделителя) # Выводим первые 5 строк датафрейма df.head() Out[2]: Населенный ИНН Вид Категория Регион Район Город Наименование МСП региона ОКВЭД пункт де КРАЙ ГОРОД Вид Категория 1 ПРИМОРСКИЙ ФОКИНО бытс Дı ГОРОД Категория КРАЙ Вид легко КУРКИН ЕВГЕНИЙ 870100455199 25 49.32 1 ПРИМОРСКИЙ **УССУРИЙСК** ГОРОД Вид Категория **2** ГОДУНОВА СВЕТЛАНА 870600600221 владивосток ПРИМОРСКИЙ преим ПИП Pe Вид Край Город Категория **НАВРОСЬ ДМИТРИЙ** 870600537308 95.29 Приморский Владивосток потре ОБЩЕСТВО С BŁ ОГРАНИЧЕННОЙ Категория ГОРОД 7017227901 прочи ОТВЕТСТВЕННОСТЬЮ ВЛАДИВОСТОК ПРИМОРСКИЙ и ягод "АГРО... В данном представлении данных не очень удобно работать, непонятно к какому муниципальному образованию принадлежит субъект малого и среднего предпринимательства (есть районы, городские округа, населенные пункты), а также непонятно к какому виду и категории относится субъект (вид 1 или вид 2, категория 1, 2 или 3). Создадим единую колонку с наименованием муниципального образования. In [3]: # Конкатенируем данные из двух колонок df['Муниципальное образование'] = df['Район'] + df['Город']Выведем в принт содержание созданной колонки. In [4]: # Используем set, чтобы оставить только уникальные значения set(df['Муниципальное образование']) Out[4]: {' ГОРОД АРСЕНЬЕВ', ГОРОД АРТЕМ', город большой камень', ГОРОД ВЛАДИВОСТОК', ГОРОД ДАЛЬНЕГОРСК', ГОРОД ДАЛЬНЕРЕЧЕНСК', город лесозаводск', ГОРОД НАХОДКА', ГОРОД ПАРТИЗАНСК', ГОРОД СПАССК-ДАЛЬНИЙ', город уссурийск', город фокино', Город Арсеньев', Город Артем', Город Большой Камень', Город Владивосток', Город Дальнегорск', Город Дальнереченск', Город Лесозаводск', Город Находка', Город Партизанск', Город Спасск-Дальний', Город Уссурийск', Город Фокино', 'РАЙОН АНУЧИНСКИЙ 'РАЙОН ДАЛЬНЕРЕЧЕНСКИЙ 'РАЙОН КАВАЛЕРОВСКИЙ 'РАЙОН КИРОВСКИЙ 'РАЙОН КРАСНОАРМЕЙСКИЙ 'РАЙОН ЛАЗОВСКИЙ 'РАЙОН МИХАЙЛОВСКИЙ 'РАЙОН НАДЕЖДИНСКИЙ 'РАЙОН ОКТЯБРЬСКИЙ 'РАЙОН ОЛЬГИНСКИЙ 'РАЙОН ПАРТИЗАНСКИЙ 'РАЙОН ПОГРАНИЧНЫЙ 'РАЙОН ПОЖАРСКИЙ ', 'РАЙОН СПАССКИЙ ', 'РАЙОН ТЕРНЕЙСКИЙ ' 'РАЙОН ХАНКАЙСКИЙ 'РАЙОН ХАСАНСКИЙ 'РАЙОН ХОРОЛЬСКИЙ 'РАЙОН ЧЕРНИГОВСКИЙ ', 'РАЙОН ЧУГУЕВСКИЙ ', 'РАЙОН ШКОТОВСКИЙ 'РАЙОН ЯКОВЛЕВСКИЙ ', 'Район Анучинский ', 'Район Дальнереченский 'Район Кавалеровский ', 'Район Кировский ', 'Район Красноармейский ', 'Район Лазовский ', 'Район Михайловский ', 'Район Надеждинский ', 'Район Октябрьский ' 'Район Ольгинский 'Район Партизанский 'Район Пограничный ', 'Район Пожарский ', 'Район Спасский ', 'Район Тернейский 'Район Ханкайский ', 'Район Хасанский 'Район Хорольский 'Район Черниговский ' 'Район Чугуевский ', 'Район Шкотовский 'Район Яковлевский '} Как можно заметить данные имеют разное написание (что приводит к дублированию) и появились пробелы (чуть позднее все приведем к одному виду). Кроме района и города в датафрейме также есть данные о населенных пунктах, которые необходимо конвертировать в муниципальное образование. In [5]: set(df['Населенный пункт']) Out[5]: {' ', 'ПОСЕЛОК ГОРОДСКОГО ТИПА ПОГРАНИЧНЫЙ', 'ПОСЕЛОК ГОРОДСКОГО ТИПА СЛАВЯНКА', 'СЕЛО ВЛАДИМИРО-АЛЕКСАНДРОВСКОЕ', 'СЕЛО ВОЛЬНО-НАДЕЖДИНСКОЕ', 'СЕЛО ГЛАЗОВКА', 'СЕЛО ИЛЬМОВКА', 'СЕЛО ИННОКЕНТЬЕВКА', 'СЕЛО ЛЕСНОЕ', 'СЕЛО HEBCKOE', 'СЕЛО ПАНТЕЛЕЙМОНОВКА', 'СЕЛО ПОЛЕВОЕ', 'СЕЛО РУЖИНО', 'СЕЛО ТАМГА', 'СЕЛО ФИЛАРЕТОВКА', 'СЕЛО ЧУГУЕВКА'} Добавим с помощью фильтрации каждому населенному пункту принадлежность к муниципальному образованию и запишем все в созданную ранее колонку с наименованием муниципального образования к которому принадлежит субъект малого и среднего предпринимательства Приморсеого края. In [6]: # Если в колонке населенный пункт встречается ПОСЕЛОК ГОРОДСКОГО ТИПА ПОГРАНИЧНЫЙ, то в колонку муницип альное # образование записываем РАЙОН ПОГРАНИЧНЫЙ и так дальше по аналогии df.loc[df['Населенный пункт'] == 'ПОСЕЛОК ГОРОДСКОГО ТИПА ПОГРАНИЧНЫЙ', 'Муниципальное образование'] = 'РАЙОН ПОГРАНИЧНЫЙ' df.loc[df['Населенный пункт'] == 'ПОСЕЛОК ГОРОДСКОГО ТИПА СЛАВЯНКА', 'Муниципальное образование'] = 'РА df.loc[df['Населенный пункт'] == 'СЕЛО ВЛАДИМИРО-АЛЕКСАНДРОВСКОЕ', 'Муниципальное образование'] = 'РАЙО н партизанский' df.loc[df['Населенный пункт'] == 'СЕЛО ВОЛЬНО-НАДЕЖДИНСКОЕ', 'Муниципальное образование'] = 'РАЙОН НАДЕ ждинский' df.loc[df['Населенный пункт'] == 'СЕЛО ЧУГУЕВКА', 'Муниципальное образование'] = 'РАЙОН ЧУГУЕВСКИЙ' df.loc[df['Населенный пункт'].isin(['СЕЛО ГЛАЗОВКА', 'СЕЛО ИЛЬМОВКА' 'СЕЛО ИННОКЕНТЬЕВКА', 'СЕЛО ЛЕСНОЕ', 'СЕЛО НЕВСКОЕ', 'СЕЛО ПАНТЕЛЕЙМОНОВКА', 'СЕЛО ПОЛЕВОЕ', 'СЕЛО РУЖИНО', 'СЕЛО ТАМГА', 'СЕЛО ФИЛАРЕТОВКА']), 'Муниципальное образование'] = 'ГОРОД ЛЕСОЗАВ ОДСК' Уберем пробелы и приведем данные к верхнему регистру. In [7]: # str.strip() - убирает пробелы # str.upper() - приводит к верхнему регистру df['Муниципальное образование'] = df['Муниципальное образование'].str.strip().str.upper() In [8]: set(df['Муниципальное образование']) Out[8]: {'ГОРОД АРСЕНЬЕВ', 'ГОРОД APTEM', 'ГОРОД БОЛЬШОЙ КАМЕНЬ', 'ГОРОД ВЛАДИВОСТОК', 'ГОРОД ДАЛЬНЕГОРСК', 'ГОРОД ДАЛЬНЕРЕЧЕНСК', 'ГОРОД ЛЕСОЗАВОДСК', 'ГОРОД НАХОДКА', 'ГОРОД ПАРТИЗАНСК', 'ГОРОД СПАССК-ДАЛЬНИЙ', 'ГОРОД УССУРИЙСК', 'ГОРОД ФОКИНО', 'РАЙОН АНУЧИНСКИЙ', 'РАЙОН ДАЛЬНЕРЕЧЕНСКИЙ', 'РАЙОН КАВАЛЕРОВСКИЙ', 'РАЙОН КИРОВСКИЙ', 'РАЙОН КРАСНОАРМЕЙСКИЙ', 'РАЙОН ЛАЗОВСКИЙ', 'РАЙОН МИХАЙЛОВСКИЙ', 'РАЙОН НАДЕЖДИНСКИЙ', 'РАЙОН ОКТЯБРЬСКИЙ', 'РАЙОН ОЛЬГИНСКИЙ', 'РАЙОН ПАРТИЗАНСКИЙ', 'РАЙОН ПОГРАНИЧНЫЙ', 'РАЙОН ПОЖАРСКИЙ', 'РАЙОН СПАССКИЙ', 'РАЙОН ТЕРНЕЙСКИЙ', 'РАЙОН ХАНКАЙСКИЙ', 'РАЙОН ХАСАНСКИЙ', 'РАЙОН ХОРОЛЬСКИЙ' 'РАЙОН ЧЕРНИГОВСКИЙ', 'РАЙОН ЧУГУЕВСКИЙ', 'РАЙОН ШКОТОВСКИЙ' 'РАЙОН ЯКОВЛЕВСКИЙ'} Сделаем проверку, по всем ли муниципальным образованиям содержится информация. Всего в Приморском крае 34 муниципальных образований. In [9]: **if** len(set(df["Муниципальное образование"])) == 34: print('Данные содержат информацию по всем муниципальным образованиям') print('Данные содержат информацию не по всем муниципальным образованиям') Данные содержат информацию по всем муниципальным образованиям Также отформатируем колонки Вид и Категория, присвоив нужные значения (можно сверить с данными единого реестра субъектов малого и среднего предпринимательства на сайте www.nalog.ru). In [10]: # Виду 1 присвоим вид МСП юридическое лицо df.loc[df['Вид'] == 'Вид 1', 'Вид'] = 'Юридическое лицо' # Виду 2 присвоим вид МСП индивидуальный предприниматель df.loc[df['Вид'] == 'Вид 2', 'Вид'] = 'Индивидуальный предприниматель' # Категории 1 присвоим категорию микропредприятие df.loc[df['Категория'] == 'Категория 1', 'Категория'] = 'Микропредприятие'# Категории 2 присвоим категорию малое предприятие df.loc[df['Категория'] == 'Категория 2', 'Категория'] = 'Малое предприятие' # Категории 3 присвоим категорию среднее предприятие df.loc[df['Категория'] == 'Категория 3', 'Категория'] = 'Среднее предприятие'Выведем датафрейм. In [11]: df.head() Out[11]: Код Населен ИНН Наименование МСП Вид Категория Регион Район Город региона пу Индивидуальный КРАЙ ГОРОД 0 СТЕПАНОВА ИРИНА 644934682794 Микропредприятие ПРИМОРСКИЙ ФОКИНО предприниматель ГОРОД Индивидуальный КРАЙ КУРКИН ЕВГЕНИЙ 870100455199 Микропредприятие ПРИМОРСКИЙ УССУРИЙСК предприниматель Индивидуальный ГОРОД **2** ГОДУНОВА СВЕТЛАНА 870600600221 Микропредприятие ВЛАДИВОСТОК ПРИМОРСКИЙ предприниматель Индивидуальный Край Город НАВРОСЬ ДМИТРИЙ 870600537308 Микропредприятие предприниматель Приморский Владивосток ОБЩЕСТВО С ОГРАНИЧЕННОЙ ГОРОД Юридическое 7017227901 25 Микропредприятие ОТВЕТСТВЕННОСТЬЮ ПРИМОРСКИЙ владивосток "АГРО... Уберем лишние данные (данные, которые в дальнейшем не несут никакой ценности). Для удобства выведем название колонок. df.columns In [12]: Out[12]: Index(['Наименование МСП', 'ИНН', 'Код региона', 'Вид', 'Категория', 'Регион', 'Район', 'Город', 'Населенный пункт', 'Код ОКВЭД', 'Вид деятельности', 'Муниципальное образование'], dtype='object') In [13]: # Создадим новый датафрейм, оставив нужные колонки reestr = df[['Наименование МСП', 'ИНН', 'Муниципальное образование', 'Вид', 'Категория', 'Код ОКВЭД', 'Вид деятельности']] reestr.head() Out[13]: Вид Муниципальное Код Наименование МСП Вид Категория образование ОКВЭД деятельности Индивидуальный СТЕПАНОВА ИРИНА 644934682794 ГОРОД ФОКИНО Микропредприятие 95.21 электронной предприниматель бытовой техники Деятельность ГОРОД легкового такси и Индивидуальный КУРКИН ЕВГЕНИЙ 870100455199 Микропредприятие 49.32 1 **УССУРИЙСК** предприниматель арендованных ле... Торговля ГОРОД Индивидуальный розничная 2 47.11 ГОДУНОВА СВЕТЛАНА 870600600221 Микропредприятие преимущественно владивосток предприниматель пищевыми пр... Ремонт прочих ГОРОД Индивидуальный предметов 3 НАВРОСЬ ДМИТРИЙ 870600537308 95.29 Микропредприятие владивосток предприниматель личного потребления и ... Выращивание ОБЩЕСТВО С ОГРАНИЧЕННОЙ ГОРОД Юридическое 7017227901 4 Микропредприятие 01.25.1 прочих плодовых ОТВЕТСТВЕННОСТЬЮ "АГРО... владивосток ЛИЦО и ягодных культур Сделаем проверку, все ли данные на месте, нет ли ошибок в наименованиях муниципалитетов. In [14]: # Создадим сводную таблицу # Сгруппируем данные по наименованию муниципалитета # В значение считаем количество субъектов МСП # Сортируем данные по убыванию pivot = reestr.groupby('Муниципальное образование').count()['Наименование МСП'] .reset index()\ .sort values('Наименование МСП', ascending=False) pivot Out[14]: Муниципальное образование Наименование МСП 3 ГОРОД ВЛАДИВОСТОК 43383 10 8785 ГОРОД УССУРИЙСК ГОРОД НАХОДКА 7020 1 ГОРОД АРТЕМ 4360 0 ГОРОД АРСЕНЬЕВ 1692 РАЙОН НАДЕЖДИНСКИЙ 19 1432 ГОРОД ДАЛЬНЕГОРСК 1267 2 ГОРОД БОЛЬШОЙ КАМЕНЬ 1236 6 ГОРОД ЛЕСОЗАВОДСК 1123 ГОРОД СПАССК-ДАЛЬНИЙ 9 1090 ГОРОД ПАРТИЗАНСК 8 1035 28 РАЙОН ХАСАНСКИЙ 942 РАЙОН КАВАЛЕРОВСКИЙ 14 871 5 ГОРОД ДАЛЬНЕРЕЧЕНСК 842 РАЙОН МИХАЙЛОВСКИЙ 18 780 РАЙОН ОКТЯБРЬСКИЙ 20 742 22 РАЙОН ПАРТИЗАНСКИЙ 683 РАЙОН ПОЖАРСКИЙ 24 683 ГОРОД ФОКИНО 11 651 РАЙОН ЧЕРНИГОВСКИЙ 30 592 РАЙОН ХОРОЛЬСКИЙ 29 580 31 РАЙОН ЧУГУЕВСКИЙ 523 РАЙОН СПАССКИЙ 25 523 РАЙОН КИРОВСКИЙ 15 469 РАЙОН ХАНКАЙСКИЙ 423 РАЙОН ШКОТОВСКИЙ 32 404 16 РАЙОН КРАСНОАРМЕЙСКИЙ 381 РАЙОН ПОГРАНИЧНЫЙ 23 369 РАЙОН ТЕРНЕЙСКИЙ 26 284 РАЙОН ЛАЗОВСКИЙ 17 279 РАЙОН АНУЧИНСКИЙ 12 273 33 РАЙОН ЯКОВЛЕВСКИЙ 238 РАЙОН ОЛЬГИНСКИЙ 21 221 РАЙОН ДАЛЬНЕРЕЧЕНСКИЙ 159 13 In [15]: # Считаем количество субъектов МСП (должно быть 84 335) print(f'Данные содержат информацию о {sum(pivot["Наименование МСП"])} субъектов МСП.') Данные содержат информацию о 84335 субъектов МСП. 2 ЗАГРУЗКА ДАННЫХ ПО ДОХОДАМ И РАСХОДАМ Загружаем ранее сформированный CSV файл, содержащий сведения о доходах и расходах субъектов малого и среднего предпринимательства Приморского края. In [16]: # Создаем переменную names_2 с названиями колонок names_2 = ['Hauмeнoвaние MCП', 'ИНН', 'Доход', 'Pacход'] # Создадим датафрейм company_revenue = pd.read_csv('company_revenue_2019.csv', # Указываем название файла sep='[q]', # Указываем разделитель encoding='utf-8', # Указываем кодировку names=names_2, # Передаем названия колонок engine='python') # Выбираем движок (python, так как в нем реал изованно # указание регулярного выражения в качестве р азделителя) # Выводим первые пять строк company_revenue.head() Out[16]: ИНН Наименование МСП Доход Расход ОБЩЕСТВО С ОГРАНИЧЕННОЙ ОТВЕТСТВЕННОСТЬЮ "ФОРТЕ" 2536299160 14057000.0 5511000.0 1 ОБЩЕСТВО С ОГРАНИЧЕННОЙ ОТВЕТСТВЕННОСТЬЮ "НОКС" 2511100506 1934000.0 1934000.0 ОБЩЕСТВО С ОГРАНИЧЕННОЙ ОТВЕТСТВЕННОСТЬЮ "АВТО... 2540224873 2 149389000.0 148529000.0 ОБЩЕСТВО С ОГРАНИЧЕННОЙ ОТВЕТСТВЕННОСТЬЮ "ПРОГ... 2543105120 0.0 0.0 ОБЩЕСТВО С ОГРАНИЧЕННОЙ ОТВЕТСТВЕННОСТЬЮ "АРГЕСТ" 2540224866 49000.0 1010000.0 Сформируем датафрейм для последующего объединения с реестром. In [17]: company_revenue = company_revenue[['ИНН', 'Доход', 'Расход']] company revenue.head() Out[17]: ИНН Доход Расход **0** 2536299160 14057000.0 5511000.0 **1** 2511100506 1934000.0 1934000.0 **2** 2540224873 149389000.0 148529000.0 3 2543105120 0.0 0.0 4 2540224866 49000.0 1010000.0 Выведем количество записей в датафрейме. In [18]: | print(f'Данные содержат {len(company revenue)} запись(ей).') Данные содержат 33319 запись (ей). З ЗАГРУЗКА ДАННЫХ ПО СИСТЕМАМ НАЛОГООБЛОЖЕНИЯ Загружаем ранее сформированный CSV файл, содержащий сведения о системах налогообложения, применяющихся субъектами малого и среднего предпринимательства Приморского края. In [19]: # Создаем переменную names 3 с названиями колонок names 3 = ['Наименование МСП', 'ИНН', 'ECXH', 'УСН', 'EHBД', 'СРП'] # Создадим датафрейм company tax regime = pd.read csv('company tax regime 2019.csv', # Указываем название файла sep='[q]', # Указываем разделитель encoding='utf-8', # Указываем кодировку names=names 3, # Передаем названия колонок engine='python') # Выбираем движок (python, так как в не м реализованно # указание регулярного выражения в каче стве разделителя) # Выводим первые пять строк company tax regime.head() Out[19]: Наименование МСП ИНН ЕСХН УСН ЕНВД СРП 0 ОБЩЕСТВО С ОГРАНИЧЕННОЙ ОТВЕТСТВЕННОСТЬЮ "СПЕК... 2508058043 1 ОБЩЕСТВО С ОГРАНИЧЕННОЙ ОТВЕТСТВЕННОСТЬЮ "СНАЙ... 2507005666 0 2 ОБЩЕСТВО С ОГРАНИЧЕННОЙ ОТВЕТСТВЕННОСТЬЮ АУДИТ... 2508052330 3 ОБЩЕСТВО С ОГРАНИЧЕННОЙ ОТВЕТСТВЕННОСТЬЮ "КОНЦ... 2508059390 0 0 0 ЗАКРЫТОЕ АКЦИОНЕРНОЕ ОБЩЕСТВО "СТРОИТЕЛЬ-4" 2508016999 0 Сформируем датафрейм для последующего объединения с реестром. In [20]: company tax regime = company tax regime[['NHH', 'ECXH', 'YCH', 'EHBД', 'CPП']] company tax regime.head() Out[20]: ИНН ЕСХН УСН ЕНВД СРП **0** 2508058043 1 2507005666 0 2 2508052330 **3** 2508059390 1 0 0 4 2508016999 Выведем количество записей в датафрейме. In [21]: print(f'Данные содержат {len(company_tax_regime)} запись(ей).') Данные содержат 21974 запись (ей). 4 ЗАГРУЗКА ДАННЫХ ПО НЕУПЛАЧЕННЫМ НАЛОГАМ Загружаем ранее сформированный CSV файл, содержащий сведения о неуплаченных суммах налога субъектами малого и среднего предпринимательства Приморского края. In [22]: # Создаем переменную names 4 с названиями колонок $names_4 = ['Наименование МСП', 'ИНН', 'Налог', 'СумНедНалог', 'СумПени', 'СумШтраф', 'ОбщСумНедоим']$ # Создадим датафрейм df_2 = pd.read_csv('msp_arrears_2019.csv', # Указываем название файла sep='[q]', # Указываем разделитель encoding='utf-8', # Указываем кодировку names=names 4, # Передаем названия колонок engine='python') # Выбираем движок (python, так как в нем реализованно # указание регулярного выражения в качестве разделителя) # Выводим первые пять строк df_2.head() Out[22]: инн Наименование МСП СумПени СумШтраф ОбщСумНедоим Налог СумНедНалог НЕНАЛОГОВЫЕ ДОХОДЫ, ОБЩЕСТВО С ОГРАНИЧЕННОЙ 2540221270 1250.0 0 0.00 1250.00 администрируемые 0.00 ОТВЕТСТВЕННОСТЬЮ "НАДЕ... налоговы... ОБЩЕСТВО С ОГРАНИЧЕННОЙ Налог на имущество 1 2540221270 4923.00 215.74 0.0 5138.74 ОТВЕТСТВЕННОСТЬЮ "НАДЕ... организаций ОБЩЕСТВО С ОГРАНИЧЕННОЙ Налог на добавленную 2540221270 2 1847609.17 14581.66 0.0 1862190.83 ОТВЕТСТВЕННОСТЬЮ "НАДЕ... стоимость ОБЩЕСТВО С ОГРАНИЧЕННОЙ 3 2540221270 0.00 0.0 Налог на прибыль 290654.00 290654.00 ОТВЕТСТВЕННОСТЬЮ "НАДЕ... ОБЩЕСТВО С ОГРАНИЧЕННОЙ Страховые и другие взносы 2540221270 16067203.09 1593577.48 0.0 17660780.57 ОТВЕТСТВЕННОСТЬЮ "НАДЕ... на обязательное пен... Сформируем датафрейм для последующего объединения с реестром. In [23]: # Создадим сводную таблицу # Групируем данные по ИНН # В значение считаем сумму недоимки msp arrears = df 2.pivot table(index='MHH', columns='Налог', values='ОбщСумНедоим', aggfunc=sum).fillna(0).reset index() msp_arrears.head() Out[23]: Задолженность и перерасчеты Единый ОТМЕНЕННЫМ **НЕНАЛОГОВЫЕ** налог на Единый вмененный НАЛОГАМ и доходы, Акцизы, Водный Земельный Налог доход для сельскохозяйственный сборам и иным администрируемые добав налог налог отдельных налог обязательным налоговыми видов платежам органами деятельности (кроме ЕСН, страх. Взносов) **0** 1831187536 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 **1** 2308178618 0.0 200.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 2311228114 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 3 2320178371 8045.7 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 **4** 2461031942 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 Переименуем название колонок. Выведем для удобства текущие названия колонок. In [24]: msp_arrears.columns Out[24]: Index(['ИНН', ' Акцизы, всего', ' Водный налог', ' Единый налог на вмененный доход для отдельных видов деятельности', ' Единый сельскохозяйственный налог', ' Задолженность и перерасчеты по ОТМЕНЕННЫМ НАЛОГАМ и сборам и иным обязательным платежам роме ЕСН, страх. Взносов)', ' Земельный налог', ' НЕНАЛОГОВЫЕ ДОХОДЫ, администрируемые налоговыми органами', ' Налог на добавленную стоимость', ' Налог на добычу полезных ископаемых', ' Налог на доходы физических лиц', ' Налог на имущество организаций', ' Налог на прибыль', ' Налог, взимаемый в связи с применением упрощенной системы налогообложения', ' Сборы за пользование объектами животного мира и за пользование объектами ВБР', ' Страховые взносы на обязательное медицинское страхование работающего населения, зачисляемые в бюджет Федерального фонда обязательного медицинского страхования', ' Страховые взносы на обязательное социальное страхование на случай временной нетрудоспособнос ти и в связи с материнством', ' Страховые и другие взносы на обязательное пенсионное страхование, зачисляемые в Пенсионный ф онд Российской Федерации', ' Торговый сбор', ' Транспортный налог'], dtype='object', name='Налог') In [25]: msp arrears.columns = ['NHH', 'Акцизы н', 'Водный налог н', 'ЕНВД н', 'ECXH H', 'Задолженность и перерасчеты по отмененным налогам н', 'Земельный налог н', 'Неналоговые доходы, администрируемые налоговыми органами н', 'НДС н', 'НДПИ н', 'НДФЛ н', 'Налог на имущество организаций н', 'Налог на прибыль н', 'Сборы за пользование объектами животного мира и за пользование объектами ВБР н' 'Страховые взносы мед н', 'Страховые взносы соц н', 'Страховые и другие взносы пенс н', 'Торговый сбор н', 'Транспортный налог н'] msp arrears.head() Out[25]: Неналоговые Задолженность Налог ндс н НДПИ НДФЛ доходы, Акцизы Водный ЕНВД ЕСХН и перерасчеты Земельный имущес администрируемые н по отмененным налог н н налог н н организац налоговыми налогам н органами н **0** 1831187536 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.00 0.0 0.0 **1** 2308178618 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 200.0 0.00 0.0 0.0 2 2311228114 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 197773.77 0.0 0.0 **3** 2320178371 0.0 0.0 8045.7 0.0 0.0 0.0 0.0 1000.05 0.0 3727.0 4 2461031942 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.00 0.0 0.0 Выведем количество записей в датафрейме. print(f'Данные содержат {len(msp_arrears)} запись(ей).') In [26]: Данные содержат 7922 запись (ей). 5 ЗАГРУЗКА ДАННЫХ ПО УПЛАЧЕННЫМ НАЛОГАМ Загружаем ранее сформированный CSV файл, содержащий сведения об уплаченных суммах налогов субъектми малого и среднего предпринимательства Приморского края. In [27]: # Создаем переменную names 5 с названиями колонок names 5 = ['Наименование МСП', 'ИНН', 'Налог', 'СумУплНал'] # Создадим датафрейм df 3 = pd.read csv('msp tax 2019.csv', # Указываем название файла sep='[q]', # Указываем разделитель encoding='utf-8', # Указываем кодировку # Передаем названия колонок names=names 5, # Выбираем движок (python, так как в нем реализованно engine='python') # указание регулярного выражения в качестве разделителя) # Выводим первые пять строк df 3.head() Out[27]: Наименование МСП инн Налог СумУплНал ОБЩЕСТВО С ОГРАНИЧЕННОЙ ОТВЕТСТВЕННОСТЬЮ 2543077218 Налог на добавленную стоимость 0.0 "ФЛАГ... ОБЩЕСТВО С ОГРАНИЧЕННОЙ ОТВЕТСТВЕННОСТЬЮ 1 2543077218 Налог на прибыль 0.0 ОБЩЕСТВО С ОГРАНИЧЕННОЙ ОТВЕТСТВЕННОСТЬЮ 2 2543077218 Страховые и другие взносы на обязательное пен... 0.0 "ФЛАГ... ОБЩЕСТВО С ОГРАНИЧЕННОЙ ОТВЕТСТВЕННОСТЬЮ НЕНАЛОГОВЫЕ ДОХОДЫ, администрируемые 3 2543077218 0.0 налоговы... ОБЩЕСТВО С ОГРАНИЧЕННОЙ ОТВЕТСТВЕННОСТЬЮ 2501017111 346437.0 Страховые взносы на обязательное социальное с... "CEME... Сформируем датафрейм для последующего объединения с реестром. In [28]: # Создадим сводную таблицу # Групируем данные по ИНН # В значение считаем сумму уплаченного налога msp_tax = df_3.pivot_table(index='NHH', columns='Налог', values='СумУплНал', aggfunc=sum).fillna(0).reset_index() msp tax.head() Out[28]: Задолженность и перерасчеты Единый **ОТМЕНЕННЫМ НЕНАЛОГОВЫЕ** налог на НАЛОГАМ и доходы, Единый вмененный Акцизы, Водный Земельный Налог доход для сельскохозяйственный сборам и иным администрируемые добав всего налог налог отдельных налог обязательным налоговыми CTC видов платежам органами деятельности (кроме ЕСН, страх. Взносов) 814069428 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 4553.00 0.0 **1** 1435260214 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.00 0.0 0.0 0.0 **2** 1701050844 0.0 0.0 0.0 0.0 0.00 1831187536 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 221487.77 0.0 4 2308178618 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 91889.00 0.0 5 rows × 22 columns Переименуем название колонок. Выведем для удобства текущие названия колонок. msp_tax.columns In [29]: Out[29]: Index(['ИНН', ' Акцизы, всего', ' Водный налог', ' Единый налог на вмененный доход для отдельных видов деятельности', ' Единый сельскохозяйственный налог', ' Задолженность и перерасчеты по ОТМЕНЕННЫМ НАЛОГАМ и сборам и иным обязательным платежам (к роме ЕСН, страх. Взносов)', ' Земельный налог', ' НЕНАЛОГОВЫЕ ДОХОДЫ, администрируемые налоговыми органами', ' Налог на добавленную стоимость', ' Налог на добычу полезных ископаемых', ' Налог на доходы физических лиц', ' Налог на игорный', ' Налог на имущество организаций', ' Налог на прибыль', ' Налог, взимаемый в связи с применением упрощенной системы налогообложения', ' Сборы за пользование объектами животного мира и за пользование объектами ВБР', ' Страховые взносы на обязательное медицинское страхование работающего населения, зачисляемые в бюджет Федерального фонда обязательного медицинского страхования', ' Страховые взносы на обязательное социальное страхование на случай временной нетрудоспособнос ти и в связи с материнством', ' Страховые и другие взносы на обязательное пенсионное страхование, зачисляемые в Пенсионный ф онд Российской Федерации', ' Торговый сбор', ' Транспортный налог', ' Утилизационный сбор'], dtype='object', name='Налог')

In [30]: msp_tax.columns = ['NHH', 'Акцизы у', 'Водный налог у', 'ЕНВД у', 'ECXH y', 'Задолженность и перерасчеты по отмененным налогам у', 'Земельный налог у', 'Неналоговые доходы, администрируемые налоговыми органами у', 'НДС у', 'ндпи у', 'НДФЛ у', 'Налог на игорный бизнес у', 'Налог на имущество организаций у', 'Налог на прибыль у', 'УСН у', 'Сборы за пользование объектами животного мира и за пользование объектами ВБР у', 'Страховые взносы мед у', 'Страховые взносы соц у', 'Страховые и другие взносы пенс у', 'Торговый сбор у', 'Транспортный налог у', 'Утилизационный сбор у'] msp tax.head() Out[30]: Неналоговые Задолженность Налог на доходы, Акцизы Водный ЕНВД ЕСХН ндпи и перерасчеты Земельный имущество администрируемые НДС у у по отмененным налог у организаций у налог у налоговыми налогам у органами у **0** 814069428 0.0 ... 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 4553.00 0.0 0.0 0.0 **1** 1435260214 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.00 0.0 0.0 ... 0.0 **2** 1701050844 0.0 6270866.5 4956.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.00 0.0 ... 0.0 **3** 1831187536 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 221487.77 0.0 0.0 ... 0.0 0.0 ... 4 2308178618 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 91889.00 0.0 0.0 0.0 5 rows × 22 columns Выведем количество записей в датафрейме. In [31]: print(f'Данные содержат {len(msp_tax)} запись(ей).') Данные содержат 35103 запись (ей). 6 ЗАГРУЗКА ДАННЫХ ПО МСП БЕЗ УКАЗАНИЯ ОКВЭД Загружаем ранее сформированный CSV файл, содержащий сведения о субъектах малого и среднего предпринимательства Приморского края, у которых не указан основной вид деятельности. In [32]: # Создаем переменную names_5 с названиями колонок names_6 = ['Haumehobahue MC Π ', 'NHH', ' Π pushak'] # Создадим датафрейм activity_list = pd.read_csv('activity_list.csv', # Указываем название файла sep='[q]', # Указываем разделитель encoding='utf-8', # Указываем кодировку names=names_6, # Передаем названия колонок engine='python') # Выбираем движок (python, так как в нем реализованно # указание регулярного выражения в качестве разделител я) # Выводим первые пять строк activity_list.head() Out[32]: Наименование МСП ИНН Признак ОБЩЕСТВО С ОГРАНИЧЕННОЙ ОТВЕТСТВЕННОСТЬЮ "КЛУБ... 2502029222 Оквэд не указан "КРОВЛЯ" ОБЩЕСТВО С ОГРАНИЧЕННОЙ ОТВЕТСТВЕННОСТЬЮ 2536013862 Оквэд не указан ОБЩЕСТВО С ОГРАНИЧЕННОЙ ОТВЕТСТВЕННОСТЬЮ "ЦЕНТ... 2536005773 Оквэд не указан 3 ОБЩЕСТВО С ОГРАНИЧЕННОЙ ОТВЕТСТВЕННОСТЬЮ "АВИОР" 2536023155 Оквэд не указан ОБЩЕСТВО С ОГРАНИЧЕННОЙ ОТВЕТСТВЕННОСТЬЮ НАУЧН... 2536006174 Оквэд не указан Сформируем датафрейм для последующего объединения с реестром. activity_list = activity_list[['ИНН', 'Признак']] In [33]: activity list.head() Out[33]: ИНН Признак 0 2502029222 Оквэд не указан 1 2536013862 Оквэд не указан 2 2536005773 Оквэд не указан **3** 2536023155 Оквэд не указан 4 2536006174 Оквэд не указан Выведем количество записей в датафрейме. In [34]: print(f'Данные содержат {len(activity_list)} запись(ей).') Данные содержат 135 запись (ей). 7 ФОРМИРОВАНИЕ ИТОГОВОГО ДАТАСЕТА Соберем все данные в единый датасет. In [35]: # Создадм единый датафрейм data = reestr.merge(company_revenue, how='left') \ .merge(company_tax_regime, how='left')\ .merge(msp_arrears, how='left')\ .merge(msp_tax, how='left')\ .merge(activity_list, how='left') # Выводим первые пять строк data.head() Out[35]: Муниципальное Код Вид Вид Наименование МСП Доход Расхо Категория ОКВЭД образование деятельности Ремонт Индивидуальный СТЕПАНОВА ИРИНА 644934682794 ГОРОД ФОКИНО Микропредприятие 95.21 электронной NaN Na предприниматель бытовой техники Деятельность ГОРОД Индивидуальный легкового такси и КУРКИН ЕВГЕНИЙ 870100455199 Микропредприятие 49.32 NaN Na УССУРИЙСК предприниматель арендованных ле... Торговля ГОРОД Индивидуальный розничная **2** ГОДУНОВА СВЕТЛАНА 870600600221 Микропредприятие 47.11 NaN Na преимущественно предприниматель пищевыми пр... Ремонт прочих ГОРОД Индивидуальный предметов **НАВРОСЬ ДМИТРИЙ** 870600537308 Микропредприятие 95.29 NaN Na ВЛАДИВОСТОК предприниматель личного потребления и ... ОБЩЕСТВО С Выращивание ОГРАНИЧЕННОЙ ГОРОД Юридическое 7017227901 Микропредприятие 01.25.1 прочих плодовых 0.0 3000. ОТВЕТСТВЕННОСТЬЮ ВЛАДИВОСТОК и ягодных культур "АГРО... 5 rows × 54 columns Проверим, все ли даные корректно попали в итоговый датафрейм. In [36]: data.info() <class 'pandas.core.frame.DataFrame'> Int64Index: 84335 entries, 0 to 84334 Data columns (total 54 columns): Column Non-Null Count Dtype 0 Наименование МСП 84335 non-null object 84335 non-null 1 ИНН int64 84335 non-null Муниципальное образование object 84335 non-null 3 Вид object Категория 84335 non-null object 84335 non-null Код ОКВЭД object 6 Вид деятельности 84335 non-null object 33319 non-null 7 Доход float64 8 Расход 33319 non-null float64 21974 non-null 9 ECXH float64 10 УСН 21974 non-null float64 21974 non-null 11 ЕНВД float64 12 СРП 21974 non-null float64 13 Акцизы н 7922 non-null float64 14 Водный налог н 7922 non-null float64 15 ЕНВД н 7922 non-null float64 16 ЕСХН н 7922 non-null float64 17 Задолженность и перерасчеты по отмененным налогам н 7922 non-null float64 18 Земельный налог н 7922 non-null float64 19 Неналоговые доходы, администрируемые налоговыми органами н 7922 non-null float64 20 НДС н 7922 non-null float64 7922 non-null 21 НДПИ н float64 22 НДФЛ н 7922 non-null float64 7922 non-null 23 Налог на имущество организаций н float64 24 Налог на прибыль н 7922 non-null float64 25 УСН н 7922 non-null float64 26 Сборы за пользование объектами животного мира и за пользование объектами BBP н 7922 non-null float64 7922 non-null 27 Страховые взносы мед н float64 28 Страховые взносы соц н 7922 non-null float64 7922 non-null 29 Страховые и другие взносы пенс н float64 30 Торговый сбор н 7922 non-null float64 7922 non-null 31 Транспортный налог н float64 32 Акцизы у 35103 non-null float64 35103 non-null 33 Водный налог у float64 34 ЕНВД у 35103 non-null float64 35103 non-null 35 ECXH y float64 36 Задолженность и перерасчеты по отмененным налогам у 35103 non-null 35103 non-null 37 Земельный налог у float64 35103 non-null 38 Неналоговые доходы, администрируемые налоговыми органами у float64 35103 non-null 39 НДС у float64 40 НДПИ у 35103 non-null float64 35103 non-null 41 НДФЛ у float64 35103 non-null 42 Налог на игорный бизнес у float64 35103 non-null 43 Налог на имущество организаций у float64 35103 non-null 44 Налог на прибыль у float64 35103 non-null 45 УСН у 46 Сборы за пользование объектами животного мира и за пользование объектами BEP у 35103 non-null float64 35103 non-null 47 Страховые взносы мед у float64 48 Страховые взносы соц у 35103 non-null float64 35103 non-null 49 Страховые и другие взносы пенс у 50 Торговый сбор у 35103 non-null float64 51 Транспортный налог у 35103 non-null float64 52 Утилизационный сбор у 35103 non-null float64 53 Признак 135 non-null object dtypes: float64(46), int64(1), object(7) memory usage: 35.4+ MB Разделим датафрейм на два (создадим глубокие копии датафрейма). Один будет содержать информацию по юридическим лицам второй по индивидуальным предпринимателям. In [37]: legal entity = copy.deepcopy(data[data['Вид'] == 'Юридическое лицо']) = copy.deepcopy(data[data['Вид'] == 'Индивидуальный предприниматель']) Посмотрим еще раз на данные. In [38]: legal_entity.info() <class 'pandas.core.frame.DataFrame'> Int64Index: 38366 entries, 4 to 83991 Data columns (total 54 columns): Non-Null Count # Column Dtype 38366 non-null 0 Наименование МСП object 38366 non-null 1 инн int64 Муниципальное образование 38366 non-null object 38366 non-null 3 Вид object 38366 non-null 4 Категория object 38366 non-null 5 Код ОКВЭД object 38366 non-null 6 Вид деятельности object 33319 non-null 7 Доход float64 33319 non-null 8 Расход float64 9 ECXH 21974 non-null float64 10 УСН 21974 non-null float64 21974 non-null 11 ЕНВД float64 12 СРП 21974 non-null float64 13 Акцизы н 7922 non-null float64 14 Водный налог н 7922 non-null float64 7922 non-null 15 ЕНВД н float64 16 ЕСХН н 7922 non-null float64 17 Задолженность и перерасчеты по отмененным налогам н 7922 non-null float64 7922 non-null 18 Земельный налог н float64 19 Неналоговые доходы, администрируемые налоговыми органами н 7922 non-null float64 7922 non-null 20 НДС н float64 21 НДПИ н 7922 non-null float64 22 НДФЛ н 7922 non-null float64 7922 non-null 23 Налог на имущество организаций н 7922 non-null 24 Налог на прибыль н float64 25 УСН н 7922 non-null float64 26 Сборы за пользование объектами животного мира и за пользование объектами BBP н 7922 non-null float64 27 Страховые взносы мед н 7922 non-null 7922 non-null 28 Страховые взносы соц н float64 7922 non-null 29 Страховые и другие взносы пенс н float64 7922 non-null 30 Торговый сбор н float64 7922 non-null 31 Транспортный налог н float64 35103 non-null 32 Акцизы у float64 33 Водный налог у 35103 non-null float64 34 ЕНВД у 35103 non-null float64 35103 non-null 35 ЕСХН у float64 35103 non-null 36 Задолженность и перерасчеты по отмененным налогам у 37 Земельный налог у 35103 non-null float64 38 Неналоговые доходы, администрируемые налоговыми органами у 35103 non-null float64 39 НДС у 35103 non-null float64 35103 non-null 40 НДПИ у float64 41 НДФЛ у 35103 non-null float64 42 Налог на игорный бизнес у 35103 non-null float64 43 Налог на имущество организаций у 35103 non-null 35103 non-null 44 Налог на прибыль у float64 35103 non-null 45 УСН у float64 46 Сборы за пользование объектами животного мира и за пользование объектами BEP у 35103 non-null float64 35103 non-null 47 Страховые взносы мед у float64 35103 non-null 48 Страховые взносы соц у float64 35103 non-null 49 Страховые и другие взносы пенс у float64 35103 non-null 50 Торговый сбор у float64 35103 non-null 51 Транспортный налог у float64 52 Утилизационный сбор у 35103 non-null float64 53 Признак 135 non-null object dtypes: float64(46), int64(1), object(7) memory usage: 16.1+ MB In [39]: entrepreneur.info() <class 'pandas.core.frame.DataFrame'> Int64Index: 45969 entries, 0 to 84334 Data columns (total 54 columns): # Column Non-Null Count Dtype Наименование МСП 45969 non-null 0 object 1 инн 45969 non-null int64 Муниципальное образование 45969 non-null object 45969 non-null object 4 Категория 45969 non-null object Код ОКВЭД 45969 non-null 5 object Вид деятельности 45969 non-null 6 object 7 Доход 0 non-null float64 0 non-null Расход 8 float64 0 non-null 9 ECXH float64 0 non-null 10 УСН float64 0 non-null 11 ЕНВД float64 0 non-null 12 СРП float64 0 non-null 13 Акцизы н float64 0 non-null 14 Водный налог н float64 0 non-null 15 ЕНВД н float64 16 ЕСХН н 0 non-null float64 17 Задолженность и перерасчеты по отмененным налогам н 0 non-null float64 0 non-null 18 Земельный налог н 0 non-null 19 Неналоговые доходы, администрируемые налоговыми органами н float64 0 non-null 20 НДС н float64 0 non-null 21 НДПИ н float64 0 non-null 22 НДФЛ н float64 0 non-null 23 Налог на имущество организаций н float64 0 non-null 24 Налог на прибыль н float64 25 УСН н 0 non-null float64 26 Сборы за пользование объектами животного мира и за пользование объектами BEP н 0 non-null 27 Страховые взносы мед н 0 non-null float64 28 Страховые взносы соц н 0 non-null float64 0 non-null 29 Страховые и другие взносы пенс н float64 0 non-null 30 Торговый сбор н float64 31 Транспортный налог н 0 non-null float64 32 Акцизы у 0 non-null float64 33 Водный налог у 0 non-null float64 34 ЕНВД у 0 non-null float64 0 non-null 35 ECXH y float64 0 non-null 36 Задолженность и перерасчеты по отмененным налогам у float64 37 Земельный налог у 0 non-null 0 non-null 38 Неналоговые доходы, администрируемые налоговыми органами у 39 НДС у 0 non-null float64 40 ндпи у 0 non-null float64 41 НДФЛ у 0 non-null float64 42 Налог на игорный бизнес у 0 non-null float64 0 non-null 43 Налог на имущество организаций у float64 44 Налог на прибыль у 0 non-null float64 0 non-null 45 УСН у float64 46 Сборы за пользование объектами животного мира и за пользование объектами BEP у 0 non-null float64 47 Страховые взносы мед у 0 non-null float64 0 non-null 48 Страховые взносы соц у float64 49 Страховые и другие взносы пенс у 0 non-null float64 0 non-null 50 Торговый сбор у float64 51 Транспортный налог у 0 non-null float64 0 non-null 52 Утилизационный сбор у float64 53 Признак 0 non-null object dtypes: float64(46), int64(1), object(7) memory usage: 19.3+ MB Так как в итоговом датафрейме информация по индивидуальни предпринимателям в большинстве отсутствует, будем проводить последующий анализ по данным о юридических лицах. Кроме того приведем информацию по видам деятельности в соответствие. У субъектов малого и среднего предпринимательства, где основной вид экономической деятельности не указан проставим соответствующий признак. legal entity.loc[legal entity['Признак'] == 'Оквэд не указан', 'Код ОКВЭД'] = 'Не указан' In [40]: legal entity.loc[legal entity['Признак'] == 'Оквэд не указан', 'Вид деятельности'] = 'Не указан' Больше колонка признак не понадобится, удалим ее. In [41]: del legal entity['Признак'] Выгрузим итоговый датасет. In [42]: legal_entity.to_csv('data_msp.csv', index=False, encoding='utf-8')