Модуль 1

1.1 Парсинг данных

```
In [24]:
```

```
# Импорт библиотек для работы import re #библиотека поддержки регулярных выражений import json #библиотека для работы с json файлами import requests #библиотека для выполнения HTML запросов import pandas as pd #библиотека для работы с датафреймом from tqdm import notebook #библиотека для красоты from bs4 import BeautifulSoup #библиотека для парсинга HTML
```

In [25]:

```
#Парсим данные для работы с WEB-сайта
url = f"https://dtp-stat.ru/opendata/" #Вводим сайт в переменную URL
req = requests.get(url) #Делаем запрос с сайта
result = req.content # Берём результат контента сайта
soup = BeautifulSoup(result, 'lxml')
#Ищем файлы для парсинга с сайта
areas urls list = []
for tag in soup.find all("a", 'button')[1:]:
    area info = tag.get("href")
    areas urls list.append('https://dtp-stat.ru/' + area info)
total data = pd.DataFrame() #Создаём пустой датафрейм для парсинга данных
for url in notebook.tqdm(areas urls list[:-3]):
    data = pd.read json(url)
    data dict = data['features']
    data from dict = pd.DataFrame(list(data dict))
    data geo = data from dict['geometry'] #Датасет с геопозицией
    data new = data from dict['properties']
    data_new = pd.DataFrame(list(data_new))
    total data = pd.concat([total data, data new]) #Объединяем старый дата
ферйм с помощью цикла с новыми
total data.info() #Проверяем информацию о созданном датасете
```

```
//2284 non-null int64
         ıd
  U
                                                                                            772284 non-null object
   1 tags
   2 light
                                                                                          772284 non-null object
                                                                                        772284 non-null object
   3 point
 4 nearby 772284 non-null object
5 region 772284 non-null object
6 scheme 716323 non-null object
7 address 735096 non-null object
8 weather 772284 non-null object
9 category 772284 non-null object
10 datetime 772284 non-null object
11 severity 772284 non-null object
12 vehicles 772284 non-null object
13 dead_count 772284 non-null object
14 participants 772284 non-null int64
15 injured_count 772284 non-null int64
16 parent_region 772284 non-null int64
17 road_conditions 772284 non-null object
18 participants_count 772284 non-null object
19 participants_count 772284 non-null object
17 road_conditions 772284 non-null object
18 participants_count 772284 non-null int64
19 participant categories 772284 non-null object
                                                                                         772284 non-null object
   4 nearby
   19 participant_categories 772284 non-null object
dtypes: int64(4), object(16)
```

memory usage: 123.7+ MB

1.3 Описание набора данных

Исходные данные были представленны:

- id идентификатор 0% пропущенных значений, большой разброс данных
- tags показатель с оф. сайта ГИБДД
- light время суток 0% пропущенных значений
- point координаты 0% пропущенных значений
- nearby что расположено рядом с проишествием 0% пропущенных значений
- region регион 0% пропущенных значений
- address адресс 4.5% пропущенных значений, большой разброс данных
- weather погода 0% пропущенных значений
- category тип ДТП 0% пропущенных значений
- datetime дата и время проишествия 0% пропущенных значений, большой разброс данных
- severity тяжесть ДТП, причинён ли вред здоровью\какой 0% пропущенных значений
- vehicles описание ТС 0% пропущенных значений
 - year год выпуска
 - brand бренд
 - color **ЦВЕТ**
 - model модель
 - category категория ТС
- perticipants участники ДТП внутри ТС 0% пропущенных значений
 - role роль участника
 - gender пол участника
 - violations нарушение правил участником
 - health status состояние здоровья после ДТП
 - years of driving experience стаж вождения участником
- dead count кол-во смертей в ДТП 0% пропущенных значений

- participants участники без ТС 0% пропущенных значений
- injured count кол-во раненых в ДТП 0% пропущенных значений
- parent region Регион 0% пропущенных значений
- road conditions состояние дорожного покрытия 0% пропущенных значений
- participants count кол-во участников ДТП 0% пропущенных значений
- participant categories категория участников 0% пропущенных значений

1.2 Предобработка данных и выделение значимых атрибутов

In [26]:

```
#Удаляем ненужные данные для нашего проекта

df = total_data.drop(['id','tags', 'nearby', 'scheme', 'weather', 'datetim
e', 'vehicles', 'dead_count', 'participants', 'participant_categories'], a

xis=1) #Удаляем ненужные данные

df = df.dropna(axis=0) #Удаляем пропущенные значения

geopisition = df['point'].copy() #Копируем координаты в новую таблицу
df = df.drop(['point'], axis=1) #Удаляем ненужные данные
```

In [27]:

df

Out [27]:

	light	region	address	category	severity	ir
0	Светлое время суток	Барнаул	г Барнаул, пр-кт Калинина, 16В	Столкновение	Легкий	
2	Светлое время суток	Первомайский район	Р-256 Чуйский тракт Новосибирск - Барнаул - Го	Столкновение	Тяжёлый	
3	Светлое время суток	Тальменский район	Р-256 Чуйский тракт Новосибирск - Барнаул - Го	Опрокидывание	Тяжёлый	
4	В темное время суток, освещение отсутствует	Ключевский район	Змеиногорск - Рубцовск - Волчиха - Михайловско	Наезд на пешехода	С погибшими	
5	В темное время суток, освещение включено	Барнаул	г Барнаул, ул Солнечная Поляна, 37Б	Наезд на пешехода	Тяжёлый	
12704	В темное время суток, освещение включено	Борисоглебский район	п Борисоглебский, пл Советская, 1	Наезд на пешехода	Тяжёлый	

12705	Светлое время суток	Борисоглебский район	УГЛИЧ- РОСТОВ, 68 км	Наезд на стоящее ТС	С погибшими
12706	В темное время суток, освещение отсутствует	Борисоглебский район	БОРИСОГЛЕБ- ЗАЧАТЬЕ, 27 км	Наезд на велосипедиста	С погибшими
12707	Светлое время суток	Борисоглебский район	УГЛИЧ- РОСТОВ, 70 км	Столкновение	Легкий
12708	Светлое время суток	Борисоглебский район	УГЛИЧ- РОСТОВ, 69 км	Съезд с дороги	Тяжёлый

735096 rows x 9 columns

In [28]:

```
geopisition
```

```
Out[28]:
```

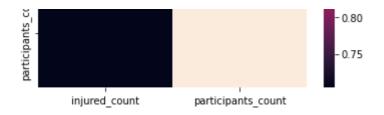
```
{'lat': 53.361674, 'long': 83.770891}
          {'lat': 53.379437, 'long': 83.997624}
{'lat': 53.852527, 'long': 83.47219}
2
3
          {'lat': 52.21802, 'long': 79.190655}
4
          {'lat': 53.358966, 'long': 83.659204}
                 {'lat': 57.26, 'long': 39.154}
12704
12705
          {'lat': 57.270551, 'long': 39.13197}
                {'lat': 57.149, 'long': 37.794}
12706
          {'lat': 57.261182, 'long': 39.153482}
12707
12708
          {'lat': 57.272106, 'long': 39.154383}
Name: point, Length: 735096, dtype: object
```

Визуализация зависимостей данных

In [29]:

```
# Импорт библиотеки
import seaborn as sns
# Отображение тепловой карты
sns.heatmap(df.corr());
```





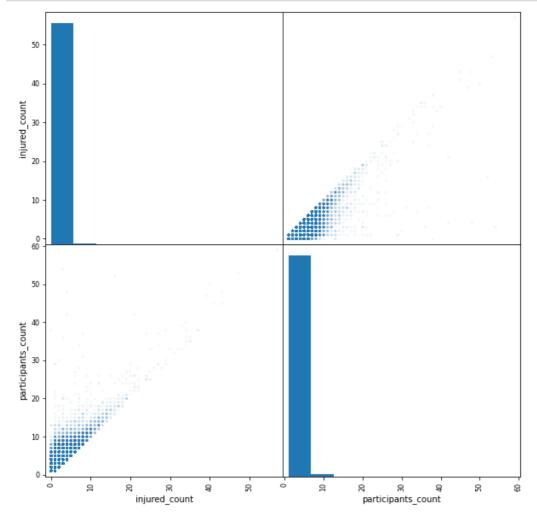
In [30]:

```
# Импорт библиотеки

from pandas.plotting import scatter_matrix

# Отображение матрицы

scatter_matrix(df, alpha=0.05, figsize=(10, 10));
```



Из визуализации данных видно, что кол-во участников в ДТП не коррелирует с кол-вом пострадавших в ДТП

Для продолжения работы нужно понять, какие признаки нам будут нужны, а какие нет. Убираем данные, которые по логике нам не нужны, а именно:

- id признак не несёт в себе информации по статистике ДТП
- tags признак не несёт в себе информации по статистике ДТП
- scheme признак не несёт в себе информации по статистике ДТП
- datetime признак не несёт в себе информации по статистике ДТП
- weather признак не зависящий от человеческой воли
- vehicles признак, который не поможет определить влияние на кластеры
- nearby признак, который содержит объекты, находящиеся рядом с ДТП

1.4 Отчёт

```
In [31]:
```

```
#Coxpaнeние в CSV
df.to_csv('C3_M1.csv')
geopisition.to_csv('Geoposition.csv')
```

In [32]:

```
#Сохранение HTML
!jupyter nbconvert C3_M1.ipynb --to html
```

[NbConvertApp] Converting notebook C3_M1.ipynb to html [NbConvertApp] Writing 317768 bytes to C3_M1.html