```
In [149...
         from collections import Counter
         from operator import itemgetter
         from functools import reduce
         import numpy as np
         import pandas as pd
         import plotly.express as px
         import plotly.offline as pyo
         from mongoengine import connect
         import src.settings as settings
         from src.visualization.statistics import *
         from src.features.preprocessing import convert salary
         from src.data.vacancy import Vacancy
In [7]:
         connect (
             host=settings.db host,
             port=settings.db port,
             db=settings.db name
         )
        MongoClient(host=['localhost:27017'], document class=dict, tz aware=False, connect=True,
Out[7]:
        read preference=Primary())
In [8]:
         pyo.init notebook mode()
In [9]:
         % load ext autoreload
         % autoreload 2
        The autoreload extension is already loaded. To reload it, use:
          %reload ext autoreload
```

Получение данных

```
In [10]:
          df: pd.DataFrame = (
              Vacancy
                  .objects
                   .to dataframe(include=[
                   ' id',
                   'name',
                   'description',
                  'salary',
                   'schedule.name',
                   'experience',
                   'employment.name',
                   'area.name',
                   'address.lat',
                   'address.lng',
                   'address.city',
                   'specializations',
                   'employer.name',
                   'professional roles',
                   'key skills',
              ])
          )
```

```
df.set index(' id', inplace=True)
In [11]:
In [12]:
         cp = df.copy()
In [13]:
         df = cp.copy()
        Обработка
        Удаление вакансий без зарплаты
In [14]:
         df['salary.to'].fillna(df['salary.from'], inplace=True)
         df = df[df['salary.from'].notna()]
         df = df[df['salary.to'].notna()]
         df = df[df['salary.currency'].notna()]
In [15]:
         df['salary.currency'].isna().sum()
Out[15]:
In [16]:
         df.shape
         (47440, 18)
Out[16]:
        Перевод всех зарплат в рубли
In [17]:
         df[['salary.from', 'salary.to', 'salary.currency']] = df[['salary.from', 'salary.to', 's
             lambda row: [
                 convert salary(row['salary.from'], from currency=row['salary.currency'], db=sett
                 convert salary(row['salary.to'], from currency=row['salary.currency'], db=setting
                 row['salary.currency']
```

df['mean salary'] = np.round((df['salary.to'] + df['salary.from']) / 2)

], axis=1, result type='expand')

df[df['salary.currency'] != 'RUR'].head(10)

In [89]:

In [19]:

	description key_skills schedule.name experi		experience.id	experience.name	employment.name		
_id							
49810443	Требуемый опыт работы: 1–3 года Частичная заня	[Internet, Голландский язык, Работа в команде,	Удаленная работа	between1And3	От 1 года до 3 лет	Частичная занятость	8
49226918	Сеть магазинов "Соседи" приглашает на работу з	[Управление персоналом, Пользователь ПК, Работ	Сменный график	between1And3	От 1 года до 3 лет	Полная занятость	3
49225403	Обязанности: ручная бережная и качественная м	0	Полный день	noExperience	Нет опыта	Полная занятость	2
49225631	Приглашаем водителей для работы в "Такси Алмаз	0	Гибкий график	noExperience	Нет опыта	Частичная занятость	4
50155391	Обязанности: - Обработка входящего потока сооб	[Грамотная речь, Пользователь ПК, Работа в ком	Удаленная работа	noExperience	Нет опыта	Полная занятость	4
50157216	Please note that by applying to this vacancy y	[Английский язык, Coaching, Leadership Skills,	Полный день	noExperience	Нет опыта	Стажировка	6
50155707	Обязанности: Запуск рекламных компаний Google,	[Английский язык, Маркетинговый анализ, Подгот	Полный день	between1And3	От 1 года до 3 лет	Полная занятость	26
50156232	Makeomatic расширяет свою команду! Уже 7 лет м	[Git, JavaScript, Node.js, Docker, GitHub, Dev	Полный день	between3And6	От 3 до 6 лет	Полная занятость	33
50157118	Топ- менеджер/ Руководитель/ Управление (банковск	[Работа в команде, CRM, Телефонные переговоры,	Удаленная работа	between1And3	От 1 года до 3 лет	Полная занятость	33
50157432	Julia Valler Event Staffing is a high-end mode	[Английский язык, Работа в команде, MS PowerPo	Полный день	noExperience	Нет опыта	Полная занятость	7

Out[19]:

_id						
49810439	Обязанности: Своевременная подача автомобиля;	0	Полный день	between3And6	От 3 до 6 лет	Полная занятос
49810551	Обязанности: Уборка дома 500 кв.м., стирка, г	[Русский язык, Чистоплотность]	Полный день	between1And3	От 1 года до 3 лет	Полная занятос
49810468	Студия Красоты и здоровья Кристалл ищет парикм	[Пользователь ПК, Работа в команде, Грамотная	Полный день	between1And3	От 1 года до 3 лет	Полная занятос
45788942	Условия: ЗП от 50 тысяч на руки (оклад 22 тыся	[Складская логистика, Терминалы Сбора Данных,	Сменный график	noExperience	Нет опыта	Полная занятос
49810601	Уважаемые соискатели, рассматриваются кандидат	0	Полный день	moreThan6	Более 6 лет	Полная занятос
49810507	Логопедический Пункт 1 приглашает Администрато	[Обучение персонала, Пользователь ПК, Организа	Полный день	between1And3	От 1 года до 3 лет	Полная занятос
49810469	Студия Красоты и здоровья Кристалл ищет парикм	[Пользователь ПК, Работа в команде, Грамотная	Полный день	between1And3	От 1 года до 3 лет	Полная занятос
49810426	Обязанности: выполнение услуг массажа на высок	[антицеллюлитный, класический, спортивный, лим	Полный день	between3And6	От 3 до 6 лет	Полная занятос
47003369	Медиахолдинг "Май Медиа" ищет менеджера по про	[Прямые продажи, Телефонные переговоры, Навыки	Полный день	between1And3	От 1 года до 3 лет	Полная занятос
43592367	Обязанности: Запрос цен и анализ по счетам от	[MS PowerPoint, MS Access, Работа с базами дан	Сменный график	noExperience	Нет опыта	Полная занятос

key_skills schedule.name experience.id experience.name employment.nan

Добавление средней зарплаты

Out[90]:

description

```
Out[22]:
              area.name total_salary
           0
                             770000.0
                   Абаза
                              86000.0
           1
                    Абай
           2
                  Абакан
                            8340594.0
           3
                             119921.0
                    Абан
                Абатское
                             195047.5
           4
           5
                  Абинск
                              65000.0
                             131500.0
           6
               Авсюнино
               Агалатово
                              30000.0
                Агаповка
                              86000.0
           9
                  Агеево
                              66000.0
```

Анализ

Разделение зарплат по городам

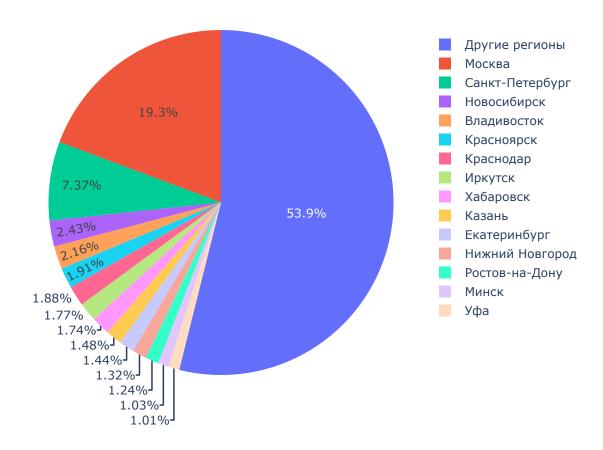
```
In [23]:
         other = total salary by area.total salary < (total salary / 100)
                                                                            # общая зарплата мены
         other value = total salary by area.total salary[other].agg('sum')
         total salary by area = total salary by area[~other]
         total salary by area = total salary by area.append({'area.name': 'Другие регионы', 'tota
                                                             ignore index=True)
In [24]:
         total salary by area
```

total_salary Out[24]: area.name Владивосток 6.015153e+07 0 1 Екатеринбург 4.013486e+07 2 Иркутск 4.925897e+07 3 Казань 4.131740e+07 4 Краснодар 5.243045e+07 5 Красноярск 5.313064e+07 6 Минск 2.859788e+07 7 Москва 5.370685e+08 8 Нижний Новгород 3.684292e+07 9 Новосибирск 6.767413e+07 10 Ростов-на-Дону 3.439070e+07 11 Санкт-Петербург 2.051561e+08 12 Уфа 2.819119e+07 13 Хабаровск 4.851375e+07 14

Другие регионы 1.499604e+09

In [110... px.pie(total_salary_by_area, names='area.name', values='total_salary', title='Разделение

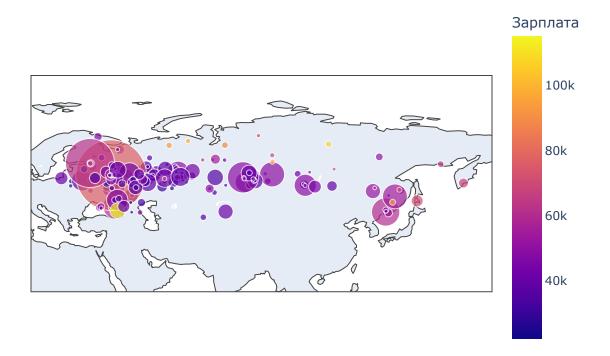
Разделение зарплат по городам



Количество вакансий и средняя зарплата относительно местоположения

```
In [74]:
         geo df = df.reset index()[[' id', 'address.city', 'address.lat', 'address.lng', 'mean sa
              .groupby('address.city', as_index=False)\
              .agg({'mean_salary': 'mean', '_id': 'count', 'address.lat': 'mean', 'address.lng':
              .rename(columns={' id': 'count'}) \
In [106...
         px.scatter geo(
             geo df[(geo df['count'] > 10) & (geo df['mean salary'] < 200 000)],</pre>
             lat='address.lat',
             lon='address.lng',
             size='count',
             fitbounds='locations',
             color='mean salary',
             hover data=['address.city'],
             center={'lat': 53, 'lon': 83},
             size max=50,
             labels={'mean salary': 'Зарплата'},
             title='Количество вакансий и средняя зарплата относительно города'
         )
```

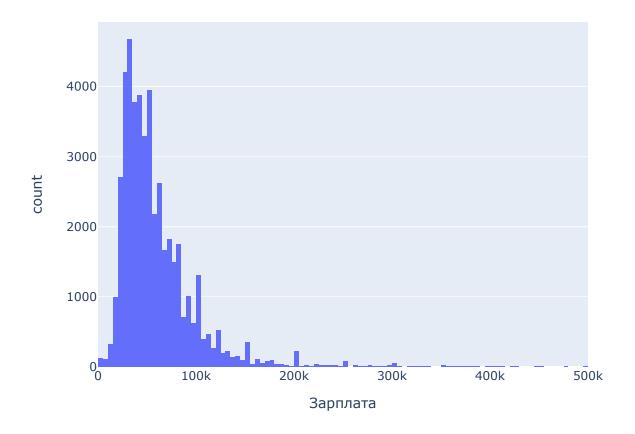
Количество вакансий и средняя зарплата относительно города



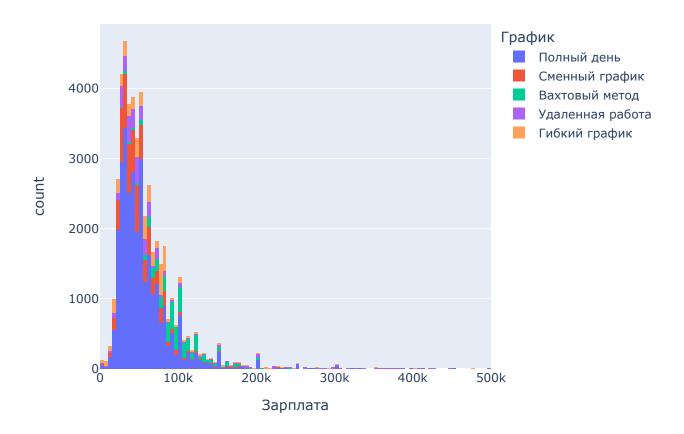
Распределения

```
In [116...
    px.histogram(
        df[df.mean_salary < 500_000],
        x='mean_salary',
        nbins=100,
        title='Распределение зарплат',
        labels={'mean_salary': 'Зарплата'}
)</pre>
```

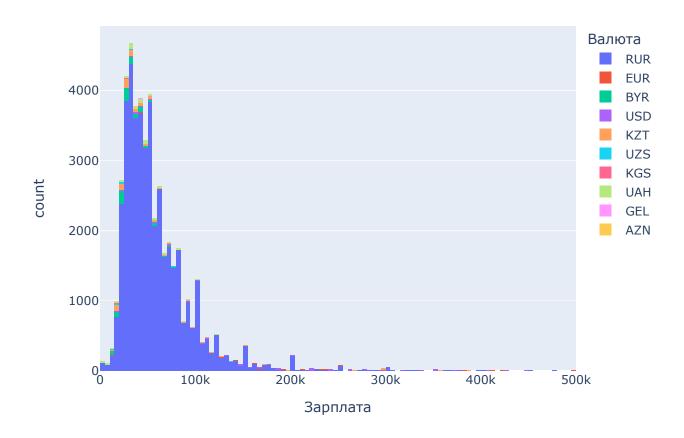
Распределение зарплат



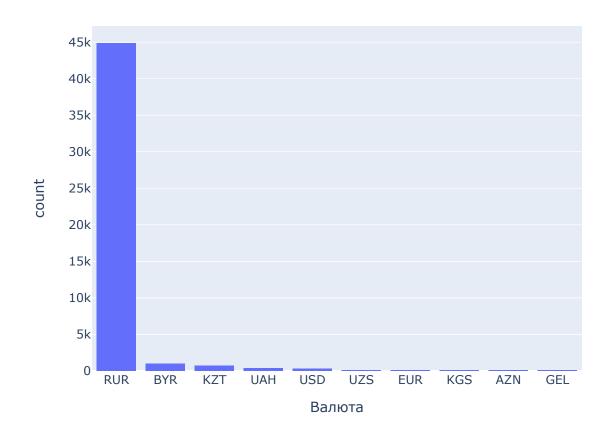
Распределение зарплат с учетом графика работы



Распределение зарплат с учетом валюты работы



Количество вакансий для каждой валюты



Анализ зарплат относительно профобластей

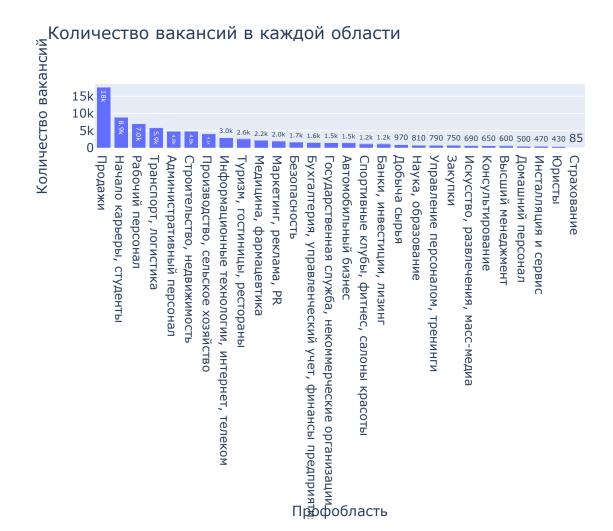
```
In [245... df_specs = df.copy()
    df_specs.specializations = df_specs.specializations.map(lambda specs: list(map(itemgettedf_specs = df_specs[df_specs.specializations.notna()]
    df_specs['specialization_profarea_names'] = df.specializations.map(lambda specs: list(sedf_specs = df_specs[df_specs.specialization_profarea_names.notna()]
In [246... df_specs[['specialization_profarea_names', 'specializations']].head(10)
```

```
Out[246]:
                                                                                                 specializations
                                      specialization_profarea_names
                 id
           49810439
                                                                   [Автоперевозки, Водитель, Логистика, Экспедитор]
                                             [Транспорт, логистика]
                             [Административный персонал, Домашний
                                                                   [Уборщица/уборщик, домработница/домработник,
           49810551
                                                       персонал]
           49810468
                          [Спортивные клубы, фитнес, салоны красоты]
                                                                                                  [Парикмахер]
           45788942
                                             [Транспорт, логистика]
                                                                            [Кладовщик, Рабочий склада, Логистика]
           49810601
                       [Банки, инвестиции, лизинг, Бухгалтерия, управ...
                                                                   [Учет заработной платы, Основные средства, Нал...
           49810507
                                      [Административный персонал]
                                                                  [Управляющий офисом (Office manager), Персонал...
           49810469
                          [Спортивные клубы, фитнес, салоны красоты]
                                                                                                  [Парикмахер]
           49810426
                          [Спортивные клубы, фитнес, салоны красоты]
                                                                                                   [Массажист]
                                                                          [Прямые продажи, Менеджер по работе с
           47003369
                                                       [Продажи]
                                                                                                    клиентами]
           43592367
                      [Бухгалтерия, управленческий учет, финансы пре...
                                                                               [Аудит, Другое, Финансовый анализ]
In [247...
            all specializations = list(reduce(set.union, df specs.specializations, set()))
           all specializations[:15]
           ['Мебельное производство',
Out[247]:
            'CRM системы',
            'Акции, Ценные бумаги',
            'Железнодорожные перевозки',
            'Оптимизация сайта (SEO)',
            'Кассир, Инкассатор',
            'Информационные технологии, Интернет, Мультимедиа',
            'Управляющий офисом (Office manager)',
            'Арт-директор',
            'Секретарь',
            'Машинист производства',
            'Закупки и снабжение',
            'Диспетчер',
            'Персональный ассистент',
            'Компьютерная безопасность']
In [248...
           len(all specializations)
           504
Out[248]:
In [249...
            count by specialization = {spec: df specs.specializations.map({spec}.issubset).sum() for
           count by specialization = Counter(count by specialization)
           count by specialization.most common(10)
           [('Розничная торговля', 10704),
Out[249]:
            ('Начальный уровень, Мало опыта', 9135),
            ('Торговые сети', 8017),
            ('Продукты питания', 7397),
            ('Продажи', 6681),
            ('Продавец в магазине', 6055),
            ('Менеджер по работе с клиентами', 5314),
            ('Прямые продажи', 4366),
            ('Другое', 3127),
            ('Водитель', 2872)]
```

```
all profareas = reduce(set.union, df specs.specialization profarea names, set())
In [250...
In [251...
          len(all profareas)
          28
Out[251]:
In [242...
          {profarea: df specs[df specs.specialization profarea names.map({profarea}.issubset)]['me
          {'Административный персонал': 48667.45219370861,
Out[242]:
           'Строительство, недвижимость': 84771.85741049125,
           'Туризм, гостиницы, рестораны': 47756.217606707316,
           'Информационные технологии, интернет, телеком': 92008.00538176925,
           'Инсталляция и сервис': 61575.19444444445,
           'Искусство, развлечения, масс-медиа': 56821.15873015873,
           'Высший менеджмент': 123710.24584717608,
           'Автомобильный бизнес': 72177.20721925133,
           'Производство, сельское хозяйство': 64457.76760048721,
           'Управление персоналом, тренинги': 65502.94584382872,
           'Транспорт, логистика': 67427.33646295663,
           'Бухгалтерия, управленческий учет, финансы предприятия': 48283.09805153991,
           'Юристы': 55641.35897435898,
           'Наука, образование': 45231.578881987574,
           'Государственная служба, некоммерческие организации': 52380.44400785855,
           'Добыча сырья': 94832.55590062111,
           'Безопасность': 53167.152825836216,
           'Спортивные клубы, фитнес, салоны красоты': 51376.46395250212,
           'Рабочий персонал': 64773.36851851852,
           'Медицина, фармацевтика': 55659.44958753437,
           'Маркетинг, реклама, PR': 60350.047784967646,
           'Консультирование': 92617.73353751915,
           'Страхование': 72418.31764705882,
           'Закупки': 62442.23834886817,
           'Банки, инвестиции, лизинг': 57242.99230111206,
           'Домашний персонал': 41872.405241935485,
           'Продажи': 49176.52389049481,
           'Начало карьеры, студенты': 43474.821203244705}
In [276...
          df profarea = pd.DataFrame({
              profarea: df specs[
                  df specs.specialization profarea names
                       .map({profarea}.issubset)
              ['mean salary'].agg(['mean', 'sum', 'count'])
              for profarea in all profareas
          df profarea = df profarea.astype(np.int64).reset index().rename(columns={'index': 'profe
In [277...
         df profarea.head(10)
```

	profarea	mean	sum	count
0	Административный персонал	48667	235161129	4832
1	Строительство, недвижимость	84771	407244003	4804
2	Туризм, гостиницы, рестораны	47756	125312315	2624
3	Информационные технологии, интернет, телеком	92008	273539800	2973
4	Инсталляция и сервис	61575	28817191	468
5	Искусство, развлечения, масс-медиа	56821	39377063	693
6	Высший менеджмент	123710	74473568	602
7	Автомобильный бизнес	72177	107977102	1496
8	Производство, сельское хозяйство	64457	264599136	4105
9	Управление персоналом, тренинги	65502	52009339	794

Out[277]:



Доля вакансий для каждой области

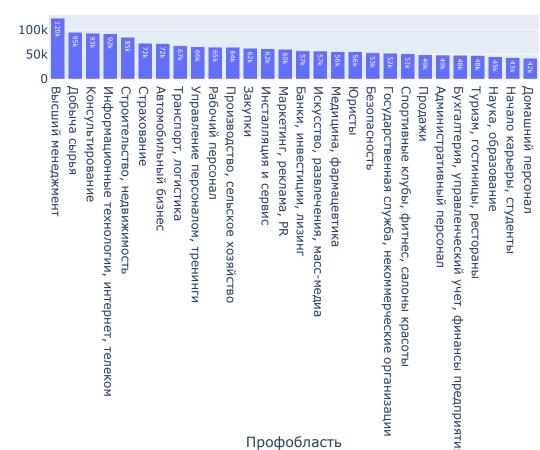


```
In [285...

px.bar(
    df_profarea,
    x='profarea',
    y='mean',
    labels={'profarea': 'Профобласть', 'mean': 'Средняя зарплата'},
    text_auto='.2s',
    title='Средняя зарплата в каждой области'
    ).update_xaxes(categoryorder='total descending')
```

Средняя зарплата в каждой области

Средняя зарплата



```
In [286...
          px.bar(
              df profarea,
              x='profarea',
              y='sum',
              labels={'profarea': 'Профобласть', 'sum': 'Сумма всех зарплат'},
              text auto='.2s',
              title='Сумма зарплат в каждой области'
          ).update xaxes(categoryorder='total descending')
```

Профобласть

