1 Введение

Python – высокоуровневый язык программирования общего назначения с динамической строгой типизацией и автоматическим управлением паматью, ориентированный на повышение производительности разработчика, читаемости кода и его качества, а также на обеспечение переносимости написанных на нём программ.

Язык является полностью объектно-ориентированным в том плане, что всё является объектами. Необычной особенностью языка является выделение блоков кода пробельными отступами. Недостатками языка являются зачастую более низкая скорость работы и более высокое потребление памяти написанных на нём программ по сравнению с аналогичным кодом, написанным на компилируемых языках, таких как С или C++.

Стандартная библиотека включает большой набор полезных переносимых функций, начиная от функционала для работы с текстом и заканчивая средствами для написания сетевых приложений. Дополнительные возможности, такие как математическое моделирование, работа с оборудованием, написание веб-приложений или разработка игр, могут реализовываться посредством обширного количества сторонних библиотек, а также интеграцией библиотек, написанных на Си или С++, при этом и сам интерпретатор Python может интегрироваться в проекты, написанные на этих языках. Существует и специализированный репозиторий программного обеспечения, написанного на Python, — PyPI. Данный репозиторий предоставляет средства для простой установки пакетов в операционную систему и стал стандартом де-факто для Рython. По состоянию на 2019 год в нём содержалось более 175 тысяч пакетов.

Рутhоп стал одним из самых популярных языков, он используется в анализе данных, машинном обучении, DevOps и веб-разработке, а также в других сферах, включая разработку игр. За счёт читабельности, простого синтаксиса и отсутствия необходимости в компиляции язык хорошо подходит для обучения программированию, позволяя концентрироваться на изучении алгоритмов, концептов и парадигм. Отладка же и экспериментирование в значительной степени облегчаются тем фактом, что язык является интерпретируемым. Применяется язык многими крупными компаниями, такими как Google или Facebook. По состоянию на октябрь 2021 года Рутhоп занимает первое место в рейтинге TIOBE популярности языков программирования с показателем 11,27%. «Языком года» по версии TIOBE Рутhоп объявлялся в 2007, 2010, 2018 и 2020 годах.

1.1 Основные редакторы кода

В рамках данной работы предлагается работать с Python в трёх редакторах кода: VS Code, Colab и Pycharm.

1.1.1 Visual Studio Code

Visual Studio Code (VS Code) — редактор исходного кода, разработанный Microsoft для Windows, Linux и macOS. Позиционируется как «лёгкий» редактор кода для кроссплатформенной разработки веб- и облачных приложений. Включает в себя отладчик, инструменты для работы с Git, подсветку синтаксиса, IntelliSense и средства для рефакторинга. Имеет широкие возможности для кастомизации: пользовательские темы, сочетания клавиш и файлы конфигурации. Распространяется бесплатно, разрабатывается как программное обеспечение с открытым исходным кодом.

Данный редактор поддерживает подсветку синтаксиса и отладку Python (при установленном плагине Python).

Для скачивания библиотек необходимо написать в терминале:

pip install название библиотеки

Скачать редактор можно по ссылке: https://code.visualstudio.com

1.1.2 Colab

Colab – это бесплатная интерактивная облачная среда для работы с кодом от Google. В основе лежит блокнот Jupyter для работы на Python, только с базой на Google Диске, а не на компьютере. Главная особенностью являются бесплатные мощные графические процессоры GPU и TPU, благодаря которым можно заниматься не только базовой аналитикой данных, но и более сложными исследованиями в области машинного обучения.

Еще одно достоинство Colab — интеграция с GitHub. Он открывает доступ к любому хранилищу, если ему предоставить профиль на сервисе.

Для скачивания библиотек необходимо написать в блокноте:

%рір install название_библиотеки

Bоспользоваться редакторов можно по ссылке: https://colab.research.google.com (необходимо иметь Google-аккаунт).

1.1.3 Pycharm

Pycharm – это среда разработки от компании JetBrains, которая специализируется на создании продуктов для программистов, в том числе всяких IDE (Integrated Development Environment). Предоставляет средства для анализа кода, графический отладчик, инструмент для запуска юнит-тестов и поддерживает веб-разработку на Django. Pycharm совместим с Windows, macOS, Linux; он также имеет несколько вариантов лицензий, которые отличаются функциональностью, стоимостью и условиями использования. Pycharm Community Edition – бесплатная версия данного продукта.

Для скачивания библиотек необходимо написать в терминале:

pip install название библиотеки

Скачать редактор можно по ссылке: https://www.jetbrains.com/ru-ru/pycharm/download/#section=windows

2 Пример использования

Рассмотрим пример для обработки данных по численности постоянного населения Москвы и Санкт-Петербурга за период 2000-2021 годов.

Наши данные выглядят следующим образом:



Всего Росстат выделяет нам 6 строчек, из которых нужные нам – 4ая и 6ая.

Открываем Pycharm (Visual Studio Code) и создаем .py-файл. Перво-наперво подключаем нужные нам библиотеки и модули при помощи функции *import*:

```
import pandas as pd
import numpy as np
import scipy.stats as stat
import matplotlib.pyplot as plt
```

Pandas нужен для чтения .xlsx-файла и дальнешей работы с данными; Numpy — для работы с массивами и вычислениями основным статистик; модуль stats из библиотеки Scipy позволяет вычислять некоторые иными статистики, которых нет в Numpy; и, наконец, модуль pyplot для рисования графиков. Приписка ... аs ... в каждой строчке упрощает обращение к библиотекам — теперь нет необходимости писать её длинное название, достаточно лишь написать сокращение, которое мы сами можем выбрать.

Далее следует скачать таблицу и поместить её в одну папку с .py-файлом. Для простоты я переименовал её в "moscow_spb.xlsx". Таким образом, воспользуемся функцией из Pandas для чтения .xlsx-файла:

```
df = pd.read_excel('moscow_spb.xlsx')
```

Теперь мы можем посмотреть, что внутри переменной df.

print(df)

И мы получим:

Да, он не вывел нам всю таблицу, но можно увидеть, что сейчас в датафрейме 6 строк и 24 колонки. Изначально мы уже определили, что нам нужно 2 строчки, а период с 2000 по 2021 составляет 22 значения. Соответственно, нам необходимо "почистить" эти данные.

Со строчками мы определились выше – 4ая и 6ая, а с колонками всё иначе. Первые две колонки содержат ненужные индексы, а их названия слишком громоздки. Программно это выглядит следующим образом:

```
main_df = pd.DataFrame()
main_df = main_df.append(df.iloc[-3])
main_df = main_df.append(df.iloc[-1])

del main_df["Unnamed: 0"]
del main_df["Unnamed: 1"]

main_df = main_df.reset_index(drop=True)
main_df.columns = np.array([year for year in range(2000, 2022)])
```

Сначала мы создаем пустой датафрейм, куда мы положим нужные нам столбцы и строки. Затем мы добавляем нужную строку при помощи метода .append. То, что находится в скоб-ках после .append – это то, что мы добавляем в main_df. Метод .iloc позволяет обращаться к строкам датафрейма по индексу. Этот индекс начинается с нуля, то есть, df.iloc[0] выдаст нам первую строчку, df.iloc[1] – вторую и т.д.. Однако массивы в Python позволяют принимать отрицательные значения, что равносильно "проходу по массиву"в обратную сторону. Это значит, что df.iloc[-1] выдаст последнюю строку, a df.iloc[-3] - третью с конца. Итак, строки добавлены.

Далее мы определили, что первые две колонки содержат незначащие индексы и подписи, поэтому при помощи функции del эти колонки последовательно удаляются. Так как у них не было названия, к ним можно обратиться как "Unnamed: 0"и "Unnamed: 1"соответственно.

Если мы посмотрим на наш датафрейм сейчас, то увидим громоздкие названия столбцов и неверые индексы у строк. К названиям столбцов можно обратиться при помощи метода .columns, а присвоение чего-либо соизмеримого их просто переименует. Так показано, что мы добавляем массив (array), в котором последовательно указаны все года (все целые значения), принадлежащие полуинтервалу [2000, 2022). У любого датафрейма также есть возможность сбросить по умолчанию нумерацию строк – .reset_index(drop=True).

"Очищенные" данные выглядят следующим образом:

```
2002
        2000
                                                    2019
                     2001
                                                                 2020
                                                                              2021
  9932932.0
                           10269900.0
                                                                       12655050.0
              10114203.0
                                             12615279.0
                                                          12678079.0
  4741923.0
               4714844.0
                            4688414.0
                                               5383890.0
                                                           5398064.0
                                                                        5384342.0
[2 rows x 22 columns]
```

Первый город – Москва, второй – Санкт-Петербург. То есть, наша задача сводится к тому, чтобы пройти датафрейм построчно, описать данные и нанести их на график.

Meтод .iterrows() выдает нам 2 значения — индекс строки и саму строку. Таким образом, запустив цикл, мы можем "пройтись" по всем строкам. То есть,

```
for i, row in main_df.iterrows():
```

На каждой из двух итераций в переменную row будет записан массив с 22мя значениями. Для начала поделим все значения в row на 1е6, чтобы было удобнее воспринимать значения:

row = row / 1e6

Теперь можно вычислить следующие величины:

- min минимум;
- тах максимум;
- mean среднее;
- median медиана;
- sd (std) стандартное отклонение;
- interquartile range (iqr) интерквартильный размах;
- range размах;
- skewness (skew) коэффициент асимметрии;
- kurtosis эксцесс.

```
print('min: ', np.min(row), main_df.columns[np.argmin(row)])
print('max: ', np.max(row), main_df.columns[np.argmax(row)])
print('mean: ', np.mean(row))
print('median: ', np.median(row))
print('sd: ', np.std(row, ddof=1))
print('interquartile range: ', stat.iqr(row))
print('range: ', np.max(row) - np.min(row))
print('skewness: ', stat.skew(row))
print('kurtosis: ', stat.kurtosis(row))
```

Наконец, построим графики.

Чтобы для каждого города отобразить отдельно 2 графика, можно воспользоваться следующим блоком кода:

```
plt.figure()
plt.xlabel("years")
plt.ylabel("mln people")
plt.plot(x, y, label=f'{cities[i]}', marker='o')
plt.axhline(y=np.mean(y), linestyle='--', color='red', label=f'{cities[i]}_mean')
plt.fill_between(x, y, alpha=0.5)
plt.grid(True)
plt.legend()
plt.savefig('moscow_spb.png')
plt.show()
```

Итак,

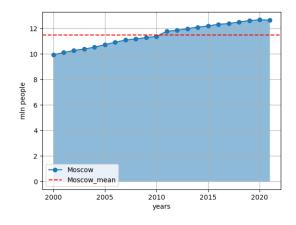
- 1. plt.figure() создает пространство для графиков;
- 2. plt.xlabel("years") обозначает имя у оси асбцисс;
- 3. plt.ylabel("mln people") обозначает имя у оси ординат;
- 4. plt.plot(x, y, label=..., marker=...) наносит обычный график на пространство для графиков, подписывая его значением из label, и маркируя каждую точку (каждое значение) фигурой из marker. x и y:

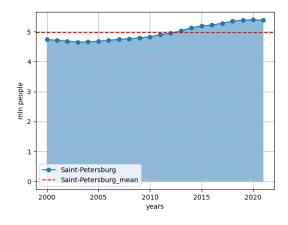
```
x = main_df.columns
y = row
```

где x – это годы, а y – это число людей;

- 5. plt.axhline(y=np.mean(y)) строит горизонтальную прямую на уровне y=np.mean(y). Для выделения этой прямой из общего графика были изменены стиль (linestyle) и цвет (color) линии;
- 6. plt.fill_between(x, y, alpha=0.5) закрашивает область под графиком с прозрачностью alpha;
- 7. plt.grid() создает прозрачную сетку (опционально);
- 8. plt.legend() создает легенду графика. Сюда автоматически попадают все элементы, у которых прописан параметр label;
- 9. plt.savefig() сохраняет полученный график в файл;
- 10. plt.show() показывает полученный график без сохранения.

Запустив программу, в консоле мы увидим описательную статистику, а также в отдельном окне последовательно появятся два графика:





Moscow

min: 9.932932 2000 max: 12.678079 2020

mean: 11.496194136363636

median: 11.5794625

sd: 0.9010235074165748

interquartile range: 1.5212312499999996

range: 2.745147000000001

skewness: -0.24241100795725168 kurtosis: -1.2845735761574169

Saint-Petersburg

min: 4.656474 2003 max: 5.398064 2020

mean: 4.965300863636363

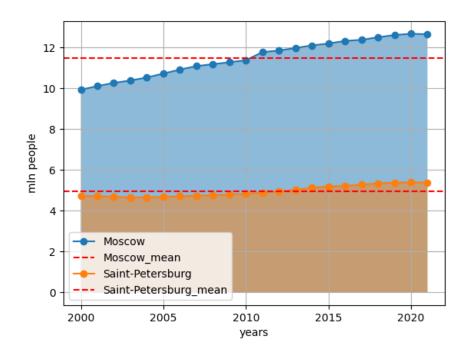
median: 4.8660515

sd: 0.2754972989837858

interquartile range: 0.49557625000000005

range: 0.7415899999999995 skewness: 0.425938810141327 kurtosis: -1.4248108915554498

Чтобы построить два графика в одном пространстве, неодходимо определить первые 3 и последние 2 строчки из блока кода выше до и после цикла "for"соответственно. Тогда получим:



Полный код можно найти здесь.