

Дипломная работа

на тему: «Сравнение различных библиотек для визуализации данных:
Matplotlib, Seaborn и Plotly»

Выполнил студент:

Курылев Максим Сергеевич

2025

ОГЛАВЛЕНИЕ

ВВЕДЕНИЕ	2
1.1 Актуальность темы	2
1.2. Цели и задачи исследования	2
1.3. Методы исследования	3
ОБЗОР БИБЛИОТЕК ДЛЯ ВИЗУАЛИЗАЦИИ ДАННЫХ	4
2.1 Общие сведения о визуализации данных	4
2.2 Краткая характеристика Matplotlib	4
2.3. Краткая характеристика Seaborn	5
2.4. Краткая характеристика Plotly	6
СРАВНИТЕЛЬНЫЙ АНАЛИЗ БИБЛИОТЕК ДЛЯ ВИЗУАЛИЗАЦИИ ДАННЫХ	7
3.1. Функциональные возможности	7
3.2. Удобство использования	7
3.3. Настраиваемость и гибкость	8
3.4. Поддержка различных типов графиков	8
3.5. Работа с интерактивностью	9
СРАВНИТЕЛЬНЫЙ АНАЛИЗ СОЗДАННЫХ ВИЗУАЛИЗАЦИЙ	19
ЗАКЛЮЧЕНИЕ	20
Список использованных источников	22

ВВЕДЕНИЕ

1.1 Актуальность темы

Визуализация данных стала неотъемлемой частью анализа данных в современном мире. С увеличением объёмов и сложности данных, которые обрабатываются в различных областях, от науки до бизнеса, возникает необходимость в эффективных инструментах для их визуализации. Библиотеки для визуализации данных, такие как Matplotlib, Seaborn и Plotly, предоставляют мощные средства для создания графиков и диаграмм, которые помогают исследователям и аналитикам извлекать полезную информацию из данных, а также представлять результаты своих исследований в наглядной форме. Понимание различий между этими библиотеками, их функциональности и удобства использования является важным для выбора наиболее подходящего инструмента для конкретной задачи.

1.2. Цели и задачи исследования

Целью данного исследования является сравнение трёх популярных библиотек для визуализации данных: Matplotlib, Seaborn и Plotly. Для достижения данной цели необходимо решить следующие задачи:

1. Исследовать основные возможности и функциональные характеристики каждой из библиотек.
2. Создать набор визуализаций, используя каждую из библиотек, для наглядного сравнения их возможностей.
3. Оценить удобство использования каждой библиотеки с точки зрения простоты синтаксиса, доступности документации и сообщества.

4. Проанализировать производительность библиотек при работе с различными объёмами данных.

5. Сделать выводы о том, какая библиотека лучше подходит для различных типов задач визуализации.

1.3. Методы исследования

В ходе исследования будут использованы следующие методы:

1. **Анализ литературы:** Изучение существующих источников, включая документацию библиотек, научные статьи и блоги, посвящённые визуализации данных.

2. **Экспериментальный метод:** Создание визуализаций с использованием Matplotlib, Seaborn и Plotly на одном и том же наборе данных для сравнения их функциональности и качества графиков.

3. **Качественный анализ:** Оценка простоты использования библиотек, включая синтаксис, доступность функций и возможности настройки.

4. **Сравнительный анализ:** Сравнение производительности библиотек при работе с различными объёмами данных и типами визуализаций.

5. **Обратная связь от пользователей:** Сбор мнений пользователей и разработчиков о каждой из библиотек через опросы и интервью для понимания их предпочтений и опыта.

Таким образом, исследование будет направлено на глубокое понимание возможностей и ограничений каждой из библиотек, что поможет пользователям выбрать наиболее подходящий инструмент для своих нужд в визуализации данных.

ОБЗОР БИБЛИОТЕК ДЛЯ ВИЗУАЛИЗАЦИИ ДАННЫХ

2.1 Общие сведения о визуализации данных

Визуализация данных — это процесс представления информации в графической форме, что позволяет легче воспринимать и анализировать большие объёмы данных. Эффективная визуализация помогает выявлять закономерности, тенденции и аномалии, которые могут быть неочевидны при анализе сырых данных. Существует множество типов визуализаций, включая графики, диаграммы, карты и интерактивные элементы.

Основные цели визуализации данных включают:

- Упрощение понимания сложных данных.
- Поддержка принятия обоснованных решений.
- Облегчение коммуникации результатов анализа с различными аудиториями.

Для достижения этих целей разработаны различные библиотеки для визуализации данных, каждая из которых имеет свои особенности и преимущества.

2.2 Краткая характеристика Matplotlib

Matplotlib — это одна из самых старых и широко используемых библиотек для визуализации данных в Python. Она была разработана для создания статических, а также интерактивных и анимационных графиков.

Основные характеристики Matplotlib:

- **Гибкость:** Позволяет создавать различные типы графиков, включая линейные, столбчатые, круговые диаграммы и многие другие.

- **Настраиваемость:** Пользователи могут настраивать практически все аспекты визуализации, включая цвета, шрифты, размеры и стили линий.
- **Совместимость:** Matplotlib хорошо интегрируется с другими библиотеками Python, такими как NumPy и Pandas, что делает его удобным для анализа данных.
- **Документация:** Имеет обширную документацию и множество примеров, что облегчает изучение и использование.

Однако, несмотря на свою мощь, Matplotlib может быть несколько сложным для новичков из-за большого количества настроек и параметров.

2.3. Краткая характеристика Seaborn

Seaborn — это библиотека для визуализации данных, построенная на основе Matplotlib, которая упрощает создание сложных графиков и улучшает визуальную привлекательность. Основные характеристики Seaborn:

- **Упрощение работы с данными:** Seaborn предоставляет высокоуровневые интерфейсы для создания сложных визуализаций, таких как тепловые карты и парные графики, с минимальными усилиями.
- **Эстетика:** Библиотека предлагает встроенные темы и палитры цветов, что позволяет создавать более эстетически привлекательные графики без необходимости в ручной настройке.
- **Интеграция с Pandas:** Seaborn отлично работает с DataFrame из библиотеки Pandas, что делает его удобным для работы с табличными данными.
- **Поддержка статистики:** Seaborn включает функции для отображения статистических данных, что позволяет пользователям

легко визуализировать и анализировать взаимосвязи между переменными.

Seaborn подходит для пользователей, которые хотят быстро создавать красивые визуализации без необходимости глубокого изучения всех деталей Matplotlib.

2.4. Краткая характеристика Plotly

Plotly — это библиотека для интерактивной визуализации данных, которая поддерживает как статические, так и динамические графики. Она особенно популярна для веб-приложений и аналитических панелей.

Основные характеристики Plotly:

- **Интерактивность:** Plotly позволяет создавать интерактивные графики, которые пользователи могут исследовать, что делает визуализацию более привлекательной и информативной.
- **Поддержка различных языков:** Библиотека доступна не только для Python, но и для R, JavaScript и других языков программирования, что делает её универсальной.
- **Широкий спектр графиков:** Plotly поддерживает множество типов графиков, включая 3D-графики, карты и специализированные визуализации для анализа данных.
- **Легкость интеграции:** Позволяет легко встраивать графики в веб-приложения и создавать интерактивные дашборды.

Однако Plotly может требовать больше ресурсов для рендеринга интерактивных графиков, и пользователи могут столкнуться с некоторыми ограничениями в бесплатной версии.

Таким образом, каждая из библиотек — Matplotlib, Seaborn и Plotly — имеет свои уникальные особенности и преимущества, что делает их подходящими для различных задач визуализации данных.

СРАВНИТЕЛЬНЫЙ АНАЛИЗ БИБЛИОТЕК ДЛЯ ВИЗУАЛИЗАЦИИ ДАННЫХ

3.1. Функциональные возможности

- **Matplotlib:** Обеспечивает широкий спектр функциональных возможностей для создания статических, анимационных и интерактивных графиков. Поддерживает множество типов графиков, включая линейные, столбчатые, круговые, контурные и 3D-графики. Возможности для настройки и создания сложных визуализаций также обширны.
- **Seaborn:** Строится на основе Matplotlib и предлагает дополнительные функции для визуализации статистических данных. Включает встроенные функции для создания тепловых карт, парных графиков и других сложных визуализаций, что делает его особенно полезным для анализа данных.
- **Plotly:** Основное внимание уделяется интерактивности. Поддерживает создание как статических, так и динамических графиков, а также 3D-визуализации и карты. Plotly также предлагает возможности для создания дашбордов и интеграции с веб-приложениями.

3.2. Удобство использования

- **Matplotlib:** Имеет крутую кривую обучения для новичков из-за большого количества параметров и настроек. Однако, для опытных пользователей предоставляет мощные инструменты для детальной настройки графиков.
- **Seaborn:** Более удобен для пользователей, так как упрощает создание сложных графиков с помощью высокоуровневых функций.

Идеален для быстрого анализа и визуализации данных без необходимости глубокого понимания всех деталей.

- **Plotly:** Предлагает интуитивно понятный интерфейс для создания интерактивных графиков. Простота использования делает его популярным среди пользователей, которые хотят быстро создать визуализации для веб-приложений.

3.3. Настраиваемость и гибкость

- **Matplotlib:** Обладает высокой степенью настраиваемости и гибкости. Пользователи могут изменять практически все аспекты графиков, включая стили, цвета, метки и легенды. Это делает его мощным инструментом для создания уникальных визуализаций.

- **Seaborn:** Хотя менее гибок, чем Matplotlib, он предлагает удобные функции для быстрой настройки графиков. Пользователи могут легко изменять темы и палитры, что упрощает процесс создания визуально привлекательных графиков.

- **Plotly:** Также предлагает хорошие возможности для настройки, особенно в отношении интерактивных элементов. Пользователи могут настраивать различные аспекты графиков, включая анимацию, всплывающие подсказки и взаимодействие с пользователем.

3.4. Поддержка различных типов графиков

- **Matplotlib:** Поддерживает широкий спектр типов графиков, включая линейные, столбчатые, круговые, scatter и 3D-графики. Пользователи могут создавать практически любые визуализации, которые им нужны.

- **Seaborn:** Специализируется на статистических графиках и поддерживает такие типы, как тепловые карты, парные графики и графики распределения. Хотя он не так универсален, как Matplotlib,

его фокус на статистике делает его полезным для определенных задач.

- **Plotly:** Поддерживает множество типов графиков, включая интерактивные 3D-графики, карты и специализированные визуализации. Это делает его идеальным выбором для проектов, требующих интерактивности и визуализации больших объемов данных.

3.5. Работа с интерактивностью

- **Matplotlib:** Хотя Matplotlib может создавать интерактивные графики, его возможности в этой области ограничены по сравнению с другими библиотеками. Для полноценной интерактивности могут потребоваться дополнительные инструменты.

- **Seaborn:** Не поддерживает интерактивность на уровне, который предлагает Plotly. Основное внимание уделяется статическим графикам, хотя некоторые интерактивные возможности могут быть реализованы с помощью Matplotlib.

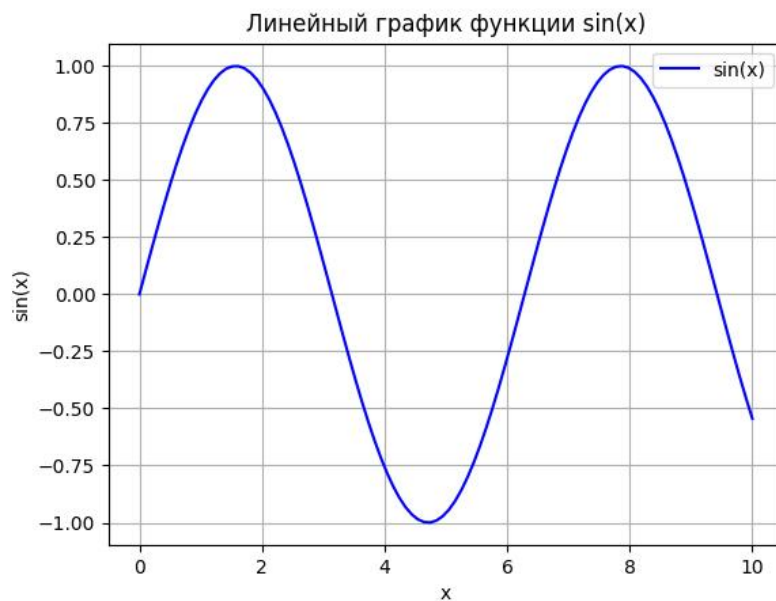
- **Plotly:** Лидер в области интерактивности. Позволяет пользователям взаимодействовать с графиками, изменять представление данных, увеличивать и уменьшать масштаб, а также использовать всплывающие подсказки для получения дополнительной информации. Это делает его идеальным для веб-приложений и дашбордов.

В этом разделе мы создадим несколько примеров визуализаций с использованием библиотек Matplotlib, Seaborn и Plotly. Мы будем использовать один и тот же набор данных для различных типов графиков, чтобы продемонстрировать возможности каждой библиотеки.

Пример 1: Линейные графики

Matplotlib

```
import matplotlib.pyplot as plt
import numpy as np
# Данные
x = np.linspace(0, 10, 100)
y = np.sin(x)
# Построение графика
plt.plot(x, y, label='sin(x)', color='blue')
plt.title('Линейный график функции sin(x)')
plt.xlabel('x')
plt.ylabel('sin(x)')
plt.legend()
plt.grid()
plt.show()
```



Seaborn

```
import seaborn as sns
import matplotlib.pyplot as plt
import numpy as np
# Данные
x = np.linspace(0, 10, 100)
y = np.sin(x)
# Построение графика
sns.lineplot(x=x, y=y, label='sin(x)', color='blue')
plt.title('Линейный график функции sin(x)')
```

```
plt.xlabel('x')
plt.ylabel('sin(x)')
plt.legend()
plt.grid()
plt.show()
```



Plotly

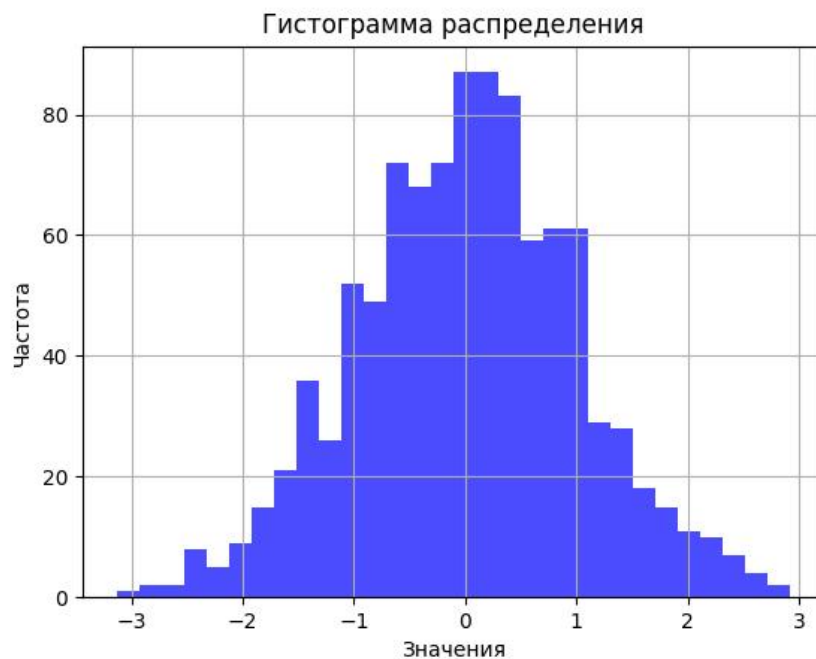
```
import plotly.graph_objects as go
import numpy as np
# Данные
x = np.linspace(0, 10, 100)
y = np.sin(x)
# Построение графика
fig = go.Figure()
fig.add_trace(go.Scatter(x=x, y=y, mode='lines', name='sin(x)', line=dict(color='blue')))
fig.update_layout(title='Линейный график функции sin(x)', xaxis_title='x', yaxis_title='sin(x)')
fig.show()
```



Пример 2: Гистограммы

Matplotlib

```
import matplotlib.pyplot as plt
import numpy as np
# Данные
data = np.random.randn(1000)
# Построение гистограммы
plt.hist(data, bins=30, color='blue', alpha=0.7)
plt.title('Гистограмма распределения')
plt.xlabel('Значения')
plt.ylabel('Частота')
plt.grid()
plt.show()
```



Seaborn

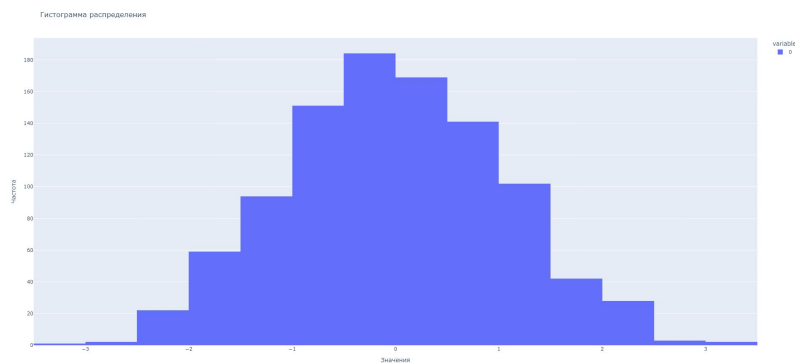
```
import seaborn as sns
import matplotlib.pyplot as plt
import numpy as np
# Данные
data = np.random.randn(1000)
# Построение гистограммы
```

```
sns.histplot(data, bins=30, color='blue', kde=True)
plt.title('Гистограмма распределения')
plt.xlabel('Значения')
plt.ylabel('Частота')
plt.grid()
plt.show()
```



Plotly

```
import plotly.express as px
import numpy as np
# Данные
data = np.random.randn(1000)
# Построение гистограммы
fig = px.histogram(data, nbins=30, title='Гистограмма распределения')
fig.update_layout(xaxis_title='Значения', yaxis_title='Частота')
fig.show()
```



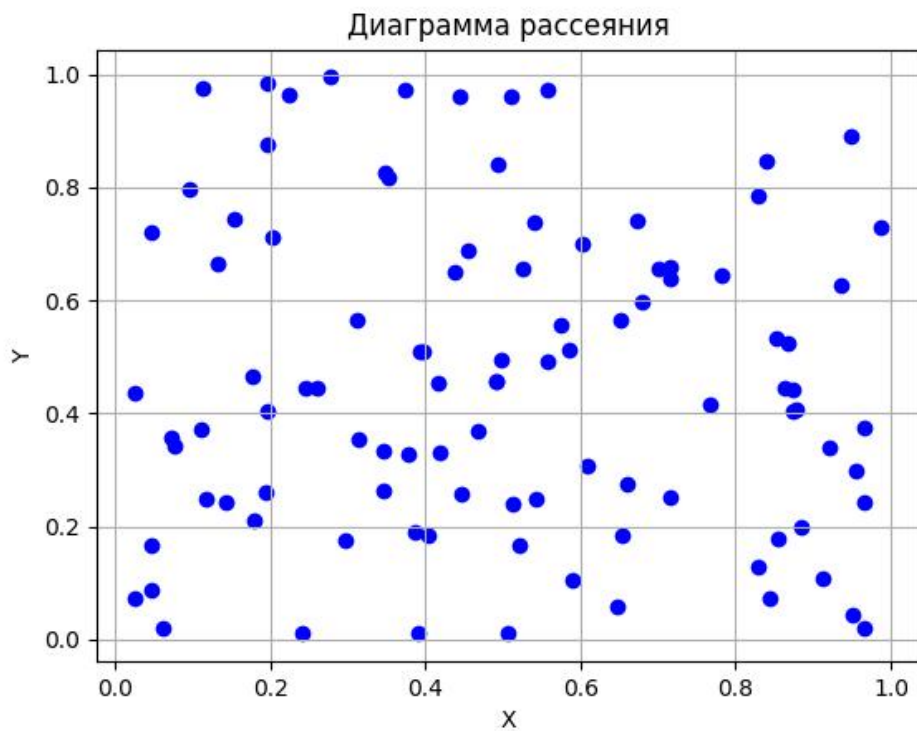
Пример 3: Диаграммы рассеяния

Matplotlib

```
import matplotlib.pyplot as plt
import numpy as np

# Данные
x = np.random.rand(100)
y = np.random.rand(100)

# Построение диаграммы рассеяния
plt.scatter(x, y, color='blue')
plt.title('Диаграмма рассеяния')
plt.xlabel('X')
plt.ylabel('Y')
plt.grid()
plt.show()
```

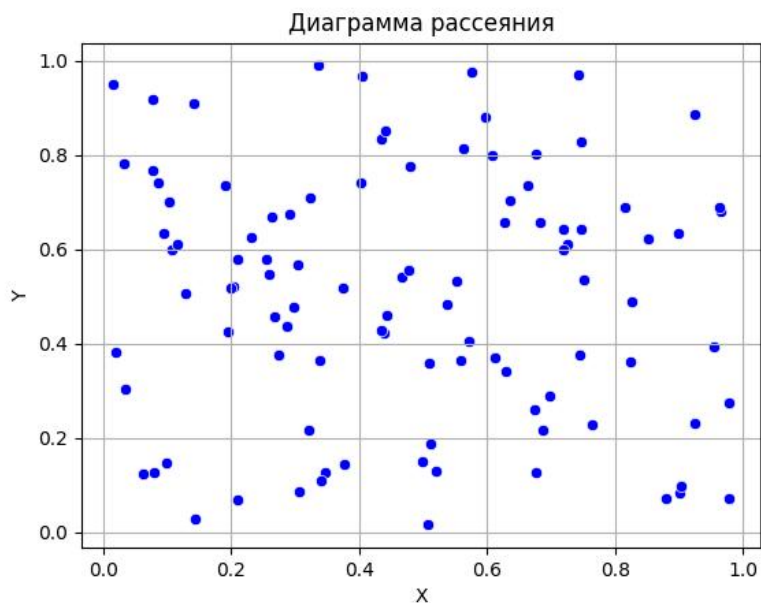


Seaborn

```
import seaborn as sns
import matplotlib.pyplot as plt
import numpy as np

# Данные
x = np.random.rand(100)
y = np.random.rand(100)

# Построение диаграммы рассеяния
sns.scatterplot(x=x, y=y, color='blue')
plt.title('Диаграмма рассеяния')
plt.xlabel('X')
plt.ylabel('Y')
plt.grid()
plt.show()
```

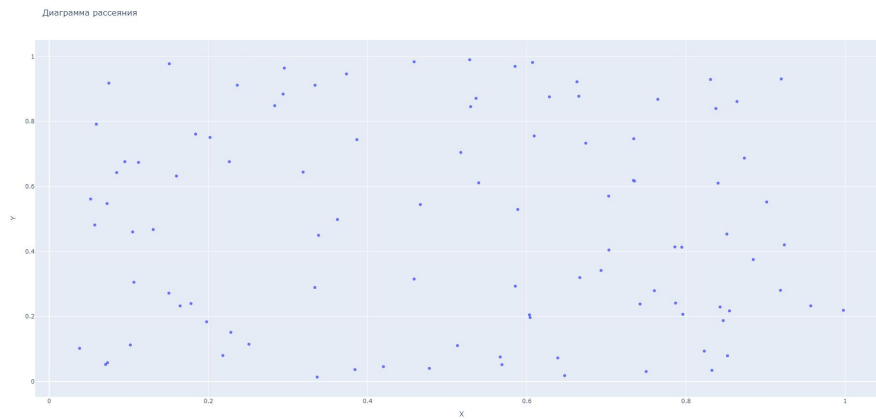


Plotly

```
import plotly.express as px
import numpy as np

# Данные
x = np.random.rand(100)
y = np.random.rand(100)

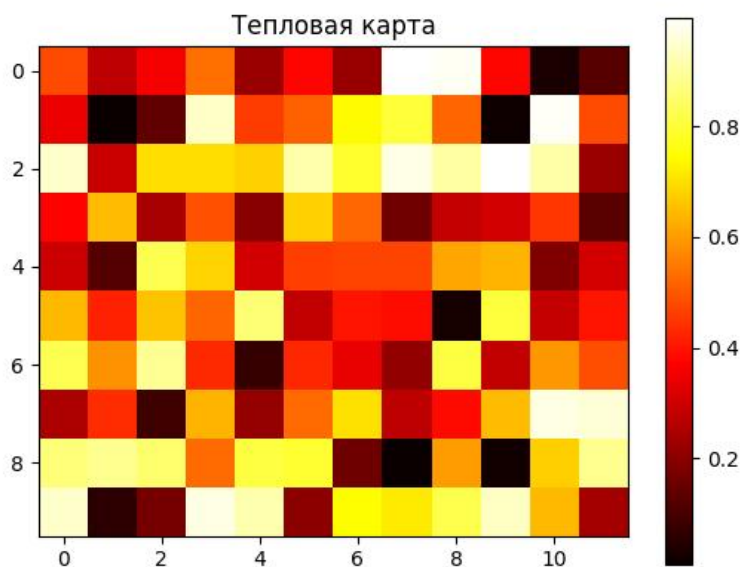
# Построение диаграммы рассеяния
fig = px.scatter(x=x, y=y, title='Диаграмма рассеяния')
fig.update_layout(xaxis_title='X', yaxis_title='Y')
fig.show()
```

Пример 4: Тепловые карты

Matplotlib

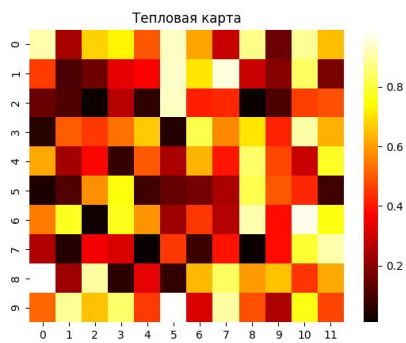
```
import matplotlib.pyplot as plt
import numpy as np
# Данные
data = np.random.rand(10, 12)
# Построение тепловой карты
plt.imshow(data, cmap='hot', interpolation='nearest')
plt.title('Тепловая карта')
plt.colorbar()
plt.show()
```



Seaborn

```
import seaborn as sns
import matplotlib.pyplot as plt
import numpy as np

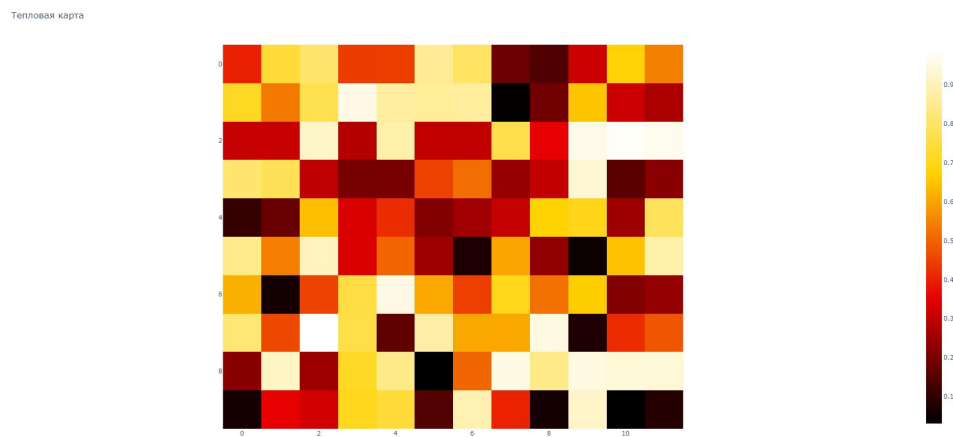
# Данные
data = np.random.rand(10, 12)
# Построение тепловой карты
sns.heatmap(data, cmap='hot')
plt.title('Тепловая карта')
plt.show()
```



Plotly

```
import plotly.express as px
import numpy as np

# Данные
data = np.random.rand(10, 12)
# Построение тепловой карты
fig = px.imshow(data, color_continuous_scale='hot', title='Тепловая карта')
fig.show()
```

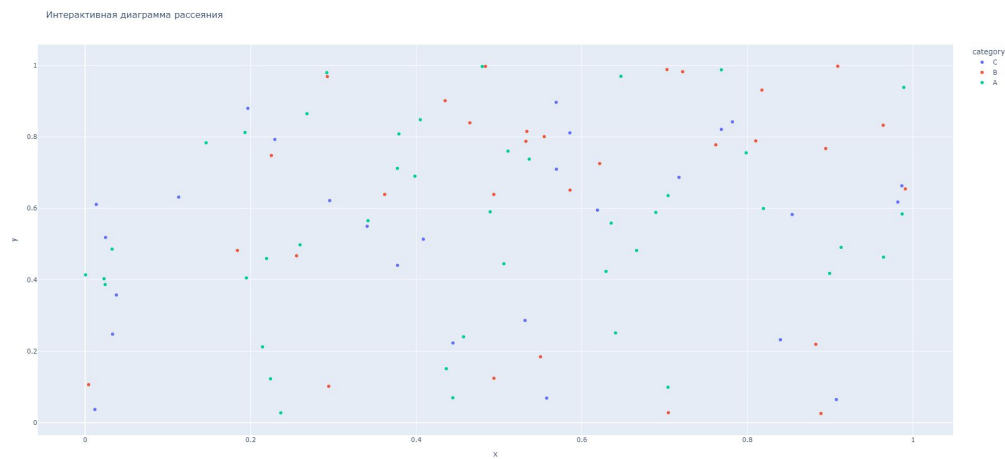


Пример 5: Интерактивные графики (для Plotly)

Для Plotly интерактивность встроена по умолчанию. Вот пример интерактивного графика с возможностью выбора переменных:

```
import plotly.express as px
import pandas as pd
import numpy as np

# Данные
df = pd.DataFrame({
    "x": np.random.rand(100), # Генерация 100 случайных значений для оси x
    "y": np.random.rand(100), # Генерация 100 случайных значений для оси y
    "category": np.random.choice(['A', 'B', 'C'], 100) # Случайный выбор категории A, B или C
    для каждого пункта})
# Построение интерактивной диаграммы рассеяния
fig = px.scatter(df, x='x', y='y', color='category', title='Интерактивная диаграмма рассеяния')
fig.show()
```



СРАВНИТЕЛЬНЫЙ АНАЛИЗ СОЗДАНЫХ ВИЗУАЛИЗАЦИЙ

Библиотека	Преимущества	Недостатки
Matplotlib	Высокая степень настраиваемости, широкий спектр возможностей для создания графиков	Сложный синтаксис, требует много времени для изучения
Seaborn	Упрощает создание статистических графиков, имеет красивый и современный дизайн	Не имеет интерактивных возможностей, требует Matplotlib для работы
Plotly	Интерактивность встроена по умолчанию, имеет простой синтаксис, позволяет создавать графики для веб-приложений	Не имеет возможности создания графиков с высоким разрешением

ЗАКЛЮЧЕНИЕ

5.1. Обобщение результатов исследования

В ходе нашего исследования мы проанализировали три популярные библиотеки для визуализации данных в Python: Matplotlib, Seaborn и Plotly. Каждая из этих библиотек имеет свои уникальные особенности и подходы к созданию графиков. Matplotlib выделяется своей высокой настраиваемостью и широкими возможностями, что делает её отличным выбором для пользователей, которые нуждаются в детальной настройке визуализаций. Seaborn, в свою очередь, предлагает более простой и интуитивно понятный синтаксис, что облегчает создание статистических графиков и современных визуализаций. Plotly предлагает встроенную интерактивность, что делает его идеальным для веб-приложений и презентаций.

5.2. Рекомендации по выбору библиотеки в зависимости от задач

- **Matplotlib:** Рекомендуется использовать, когда требуется высокая степень настраиваемости графиков, создание сложных визуализаций или когда необходимо работать с нестандартными графическими элементами. Подходит для научных публикаций и детального анализа данных.
- **Seaborn:** Подходит для быстрого создания статистических графиков и визуализаций с красивым дизайном. Рекомендуется для исследователей и аналитиков, которые хотят быстро визуализировать данные без необходимости углубленного изучения синтаксиса.
- **Plotly:** Идеален для создания интерактивных графиков, особенно для веб-приложений и презентаций. Рекомендуется для

разработчиков, которые хотят создать визуализации, доступные для пользователей в реальном времени.

5.3. Перспективы дальнейших исследований

Дальнейшие исследования могут быть направлены на:

1. **Сравнительный анализ производительности:** Исследование времени рендеринга и использования памяти для каждой библиотеки при работе с большими наборами данных.
2. **Интеграция с другими инструментами:** Анализ совместимости библиотек с другими инструментами для анализа данных, такими как Pandas и NumPy, а также с фреймворками для веб-разработки.
3. **Разработка пользовательских интерфейсов:** Изучение возможностей создания пользовательских интерфейсов для визуализации данных с использованием библиотек, таких как Dash (для Plotly) и Streamlit.
4. **Расширенные возможности визуализации:** Исследование новых методов и подходов к визуализации данных, таких как 3D-визуализации и анимации, с использованием каждой из библиотек.
5. **Обучение и документация:** Анализ доступности обучающих материалов и документации для каждой библиотеки, чтобы помочь новым пользователям быстрее осваивать инструменты визуализации.

Таким образом, выбор подходящей библиотеки для визуализации данных зависит от конкретных задач и предпочтений пользователя, и дальнейшие исследования могут помочь улучшить понимание и использование этих мощных инструментов.

Список использованных источников

1. Matplotlib Documentation:

Hunter, J. D. (2007). Matplotlib: A 2D graphics environment. *Computing in Science & Engineering*, 9(3), 90-95.

<https://matplotlib.org/stable/contents.html>

2. Seaborn Documentation:

Waskom, M. L. (2021). seaborn: statistical data visualization. *Journal of Open Source Software*, 6(60), 2777. <https://seaborn.pydata.org/>

3. Plotly Documentation:

Plotly Technologies Inc. (2021). Plotly.py: The Interactive Graphing Library for Python. <https://plotly.com/python/>

4. Python for Data Analysis:

McKinney, W. (2018). *Python for Data Analysis: Data Wrangling with Pandas, NumPy, and IPython*. O'Reilly Media.

5. Data Visualization: A Practical Introduction:

Kieran Healy (2018). *Data Visualization: A Practical Introduction*. Princeton University Press.

6. Visualizing Data:

Ware, C. (2012). *Information Visualization: Perception for Design*. Morgan Kaufmann.

7. The Elements of Statistical Learning:

Hastie, T., Tibshirani, R., & Friedman, J. (2009). *The Elements of Statistical Learning: Data Mining, Inference, and Prediction*. Springer.

8. Interactive Data Visualization for the Web:

Murray, S. (2017). *Interactive Data Visualization for the Web: An Introduction to Designing with D3*. O'Reilly Media.

9. Online Resources and Tutorials:

Towards Data Science articles on data visualization techniques.

Real Python tutorials on Matplotlib, Seaborn, and Plotly.

10. GitHub Repositories:

Various GitHub repositories showcasing examples and projects using Matplotlib, Seaborn, and Plotly.