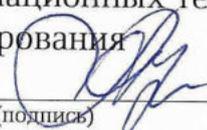


**ФГБОУ ВО НОВОСИБИРСКИЙ ГАУ**  
**Информационных технологий и моделирования**

Рег. № ПЧ.03-56  
«05» 10 2022г.

**УТВЕРЖДЕН**

на заседании кафедры  
Протокол от «23» 09 2022г. № 2  
Заведующий кафедрой  
информационных технологий и  
моделирования

  
\_\_\_\_\_  
(подпись) О.В. Агафонова

**ФОНД**  
**ОЦЕНОЧНЫХ СРЕДСТВ**

Б1.В.ДВ.03.01 Визуальный анализ данных  
Шифр и наименование дисциплины

09.03.03 Прикладная информатика  
Код и наименование направления подготовки

Прикладная информатика  
Направленность (профиль)

Новосибирск 2022

## Паспорт фонда оценочных средств

№ п/п	Контролируемые разделы (темы) дисциплины	Код контролируемой компетенции (или ее части)	Наименование оценочного средства
1	2	7	
1.	Библиотека NumPy. Работа с массивами NumPy.	ПК-2	Тест
2.	Библиотека Pandas для обработки и анализа данных. Обработка данных в Pandas.	ПК-2	Индивидуальное задание Тест
3.	Визуализация данных. Визуализация с помощью библиотеки Matplotlib и Seaborn. Возможности библиотеки Pandas для визуализации.	ПК-2	Индивидуальное задание Тест
4.	Элементы статистики. Подготовка и исследование данных.	ПК-2	Индивидуальное задание
	Контрольная работа, зачет с оценкой	ПК-2	Темы контрольной работы, вопросы к зачету с оценкой

## Тест

### Тема 1. Библиотека NumPy. Работа с массивами NumPy.

1. Что такое NumPy?
  - а. Python библиотека для работы с большими многомерными массивами и матрицами, имеющая большой набор математических функций для операций с этими массивами.
  - б. Библиотека Python для работы с числами, строками и другими типами данных.
  - в. Функция Python для анализа больших данных.
2. Как объявить массив numpy, если этот модуль импортирован как np? \*
  - а. array
  - б. np.array
  - в. list
  - г. np.list
3. Какой тип будет у элементов np.array([1, '2', 3.5])? \*
  - а. np.int
  - б. np.float
  - в. U (unicode)
  - г. возникнет ошибка при создании array
4. Какое максимальное число можно хранить в np.array с типом np.int16? (проверьте себя в Colab) \*
5. Можно ли задать n-мерный массив в numpy? \*
  - а. Да
  - б. Нет
6. Какая команда задаст массив размером 5\*5 заполненный единицами? \*
  - а. np.full((5,5), 1)
  - б. np.full((1,1), 5)
  - в. np.ones((5,5))
  - г. np.eye(5)
7. Сколько элементов содержится в np.zeros((4, 3, 12, 2)) \*
8. Какой атрибут позволяет узнать размерность np.array? \*
  - а. size
  - б. len
  - в. shape
  - г. reshape

### **Критерии оценки:**

- оценка «зачтено» выставляется студенту, если 80 и более % правильных ответов;
- оценка «не зачтено» выставляется студенту, если правильных ответов > 20%.

## Индивидуальное задание

### Тема 2. Библиотека Pandas для обработки и анализа данных. Обработка данных в Pandas.

#### Обработка данных в Pandas.

1. Загрузите данные из файла в объект *DataFrame*, добавьте заголовки к столбцам: «index», «year», «month», «day», «min\_t», «average\_t», «max\_t», «rainfall».

Расшифровка:

- index – индекс ВМО,
- year – год,
- month – месяц,
- day – день,
- min\_t – минимальная температура воздуха,
- average\_t – средняя температура воздуха,
- max\_t – максимальная температура воздуха,
- rainfall – количество осадков.

2. Удалите столбец index.

3. Используя метод info(), ответьте на вопросы:

- Есть ли в данных пропущенные значения?
- В каком столбце данных больше всего пропущенных значений?

4. В данных за какой год больше всего пропусков?

5. Объедините столбцы «Год», «Месяц» и «День» в один столбец «Дата» в формате гггг-мм-дд (2000-01-20). Данные в новом столбце должны иметь формат *datetime*;

6. Для каждого наблюдения рассчитайте размах температур (разность максимальной и минимальной суточных температур) и количество предшествующих ему дней без осадков (используйте циклы Python и условный оператор):

Мин. темп. воздуха	Сред. темп. воздуха	Макс. темп. воздуха	Кол-во осадков	Размах темп.	Кол-во дней без осадков
-12.4	-11.0	-9.9	3.9	2.5	0
-28.1	-14.8	-9.8	3.8	18.3	0
-38.5	-34.6	-26.6	0.0	11.9	0
-34.6	-30.1	-23.4	0.0	11.2	1
-26.8	-21.4	-16.6	1.1	10.2	2
-28.6	-24.2	-17.4	0.8	11.2	0
-31.0	-27.0	-24.0	0.0	7.0	0
-33.3	-30.3	-24.6	0.0	8.7	1

7. Определите самый длинный период засухи.

8. Для каждого года вычислите среднегодовую температуру и общее количество осадков. Запишите результаты в объекты Series.

- Какой год можно считать самым теплым? Какой самым холодным?

- В какой год выпало больше всего осадков? В какой меньше всего?

Используя запись `имя_серии.plot()` постройте график и посмотрите как изменялась температура. С помощью `имя_серии.plot.bar()` отобразите на столбиковой диаграмме количество осадков, выпавших в каждый год.

9. Выведете наблюдения, удовлетворяющие условиям:

- Средняя температура воздуха ниже  $-30$  °C (для некоторых регионов можно использовать  $-10$  °C,  $-35$  °C,  $-40$  °C).
- Средняя температура воздуха выше  $27$  °C и количество дней без осадков больше 3.

Ссылка на данные для задания

<https://public.edu.asu.ru/mod/url/view.php?id=49629>

### Критерии оценки:

Оценочная шкала для итоговой проверки заключается в следующем:

1. Для отметки «Зачтено» необходимо набрать свыше 6 баллов.
2. Для отметки «Не зачтено» – количество баллов от 0 до 6

### Шкала распределения баллов для оценки работы

Количество баллов	Оценка в баллах			
	Задание выполнено полностью, без ошибок	Задание в целом выполнено, имеются незначительные замечания	Задание выполнено наполовину, есть серьезные замечания	Задание практически не выполнено
	10	7-9	4-7	0-4

## Тест

### Тема 2. Библиотека Pandas для обработки и анализа данных. Обработка данных в Pandas.

1. У нас есть следующий объект DataFrame:

```
df = pd.DataFrame({  
    'country': ['Kazakhstan', 'Russia', 'Belarus', 'Ukraine'],  
    'population': [17.04, 143.5, 9.5, 45.5],  
    'square': [2724902, 17125191, 207600, 603628]  
})
```

При этом мы заменяем индексы следующим способом:

```
df.index = ['KZ', 'RU', 'BY', 'UA']
```

Что нам надо сделать, чтобы добавить наименование индексации?

- a. `df.index.name = 'Country Code'`
- б. `df.add(name='Country Code')`
- в. `df.append.name('Country Code')`

2. Имеется следующий объект типа Series:

```
my_series = pd.Series([5, 6, 7, 8, 9, 10])
```

При этом мы хотим заменить индексы следующим образом:

```
my_series.index = ['A', 'B', 'C', 'D', 'E']
```

Что мы получим в результате?

- a. Ошибку, т.к. количество заменяемых индексов не совпадает с количеством исходных элементов
- б. Замену всех индексов, кроме последнего. Он останется без изменений
- в. Замену всех индексов, последний будет продублирован
- г. Ошибку, т.к. таким методом нельзя производить замену индексов

3. Что будет содержать объект Series?

```
a. my_series = pd.Series([5, 6, 7, 8, 9, 10])
```

- б. 0 5  
1 6  
2 7  
3 8  
4 9  
5 10
- в. 1 5  
2 6  
3 7  
4 8

- 5 9
- 6 10
- г. 5
- 6
- 7
- 8
- 9
- 10

4. С помощью какого метода мы можем обратиться к строкам по индексу объекта DataFrame?

- а. .loc
- б. .get
- в. .index

5. У нас имеется файл с данными в формате "csv". Какой тип данных лучше всего подойдет, если мы хотим работать со всей информацией, хранящейся в данном файле?

- а. Series
- б. DataFrame
- в. Словарь
- г. Список

6. Что из себя представляет объект DataFrame?

- а. Объект библиотеки Pandas, представляющий из себя табличную структуру данных.
- б. Объект библиотеки Pandas, являющуюся словарем.
- в. Python объект, описывающий формат данных типа "Дата"

7. С помощью какого метода можно построить сводную таблицу в Pandas?

- а. .pivot\_table
- б. .groupby
- в. .read\_csv

8. Можно ли представить объект Series следующим образом?

```
my_series = pd.Series({'a': 5, 'b': 6, 'c': 7, 'd': 8})
```

- а. Да, можно
- б. Нет, нельзя

9. У нас есть объект DataFrame:

```
df = pd.DataFrame({
    'country': ['Kazakhstan', 'Russia', 'Belarus', 'Ukraine'],
    'population': [17.04, 143.5, 9.5, 45.5],
    'square': [2724902, 17125191, 207600, 603628]
})
```

В каком виде будут храниться данные?

- a. country population square  
0 Kazakhstan 17.04 2724902  
1 Russia 143.50 17125191  
2 Belarus 9.50 207600  
3 Ukraine 45.50 603628
- б. Id country population square  
0 Kazakhstan 17.04 2724902  
1 Russia 143.50 17125191  
2 Belarus 9.50 207600  
3 Ukraine 45.50 603628
- в. country population square  
Kazakhstan 17.04 2724902  
Russia 143.50 17125191  
Belarus 9.50 207600  
Ukraine 45.50 603628

10. Что такое Pandas?

- a. Библиотека Python для анализа данных.
- б. Библиотека Python для работы с графикой.
- в. Встроенная Python функция для анализа больших данных.

11. Имеется следующий код:

```
my_series = pd.Series([5, 6, 7, 8, 9, 10], index=['a', 'b', 'c', 'd', 'e', 'f'])
my_series[['a', 'b', 'f']] = 0
my_series[my_series > 0] * 2
```

Какой будет результат выполнения данного кода?

- a. c 14  
d 16  
e 18
- б. a 0  
b 0  
c 14  
d 16

- e 18
- f 0
- в. с 7
- d 8
- e 9

12. Что из себя представляет объект Series?

- а. Структура из библиотеки Pandas, похожая на одномерный массив с использованием ассоциированных меток.
- б. Структура из библиотеки Pandas, похожая на табличную структуру данных.
- в. Объект библиотеки NumPy, являющийся питоновским списком

13. Нужно ли обязательно указывать свой индекс при создании Pandas Series или Dataframe? \*

- а. Да
- б. Нет

14. Какие типы данных можно считать pd.read? \*

- а. excel
- б. jpeg
- в. csv
- г. json
- д. mp3

15. Что будет, если сложить два массива pd.Series (пример: s1+s2), у которых не полностью совпадают индексы? \*

- а. Будет ошибка
- б. Некоторые элементы будут nan
- в. Получится конкатенация массивов

16. Какой метод выводит первые 10 строк объекта pd.DataFrame? \*

- а. .first(10)
- б. .get(10)
- в. .top(10)
- г. .head(10)

17. Какой метод сбрасывает индекс у DataFrame? \*

- а. .drop\_index()
- б. .alter\_index()
- в. .reset\_index()
- г. .reindex()

18. Пусть df является объектом класса pd.DataFrame. Какой из следующих методов вставит вместо пропущенных значений строку 'unknown' и вернет новую таблицу? \*

- а. pd.fillna(df, 'unknown')
- б. df.fillna('unknown')
- в. df[df == np.nan] = 'unknown'
- г. df.fillna('unknown', inplace=True)

19. Для чего нужны сводные (pivot tables) таблицы? \*

- а. Функция, которая нужна для совместимости pandas и других программ для работы с таблицами
- б. Для компактного представления агрегированных данных
- в. Для более эффективного хранения данных

### **Критерии оценки:**

- оценка «зачтено» выставляется студенту, если 80 и более % правильных ответов;

- оценка «не зачтено» выставляется студенту, если правильных ответов > 20%.

## Индивидуальное задание

### Тема 3. Визуализация данных. Визуализация с помощью библиотек Matplotlib и Seaborn. Возможности библиотеки Pandas для визуализации.

В файле «vgsale\_1.csv» содержатся данные о видеоиграх, выпущенных с 1980 по 2020 гг. В файле представлены 16598 наблюдений, каждое из которых имеет 10 характеристик:

- Name – название игры,
- Platform – игровая платформа (PC, PSP, X360 и др.),
- Year – год выпуска игры,
- Genre – жанр игры,
- Publisher – издатель игры,
- Other\_Sales – продажи в странах мира (в миллионах),
- Global\_Sales – объем продаж по всему миру.

Загрузите файл «vgsales\_1.csv» в объект DataFrame, рассчитайте необходимые показатели и визуализируйте информацию, используя различные инструменты pandas.

Проанализируйте полученные графики и сделайте выводы:

1. Игры каких жанров были наиболее популярны до 2000 года, а какие после?

2. Оцените популярность жанров по количеству выпущенных игр и по объему продаж по всему миру.

Для визуализации полученных результатов используйте столбиковые диаграммы.

Замечание. Одна и та же игра может встречаться в выборке несколько раз, т.к. она может быть выпущена на нескольких платформах.

3. Отобразите на графике общее число видеоигр, выпущенных в каждом году.

4. Определите трех издателей, выпустивших наибольшее количество видеоигр.

5. Изобразите количество выпущенных издателями видеоигр для каждой платформы на столбиковой диаграмме (можно использовать диаграмму с накоплением).

6. Отобразите на круговых диаграммах доли суммарного объема продаж с 1980г. до 2000г. и с 2000г. до 2020г. по всему миру.

### Критерии оценки:

Оценочная шкала для итоговой проверки заключается в следующем:

1. Для отметки «Зачтено» необходимо набрать свыше 6 баллов.
2. Для отметки «Не зачтено» – количество баллов от 0 до 6

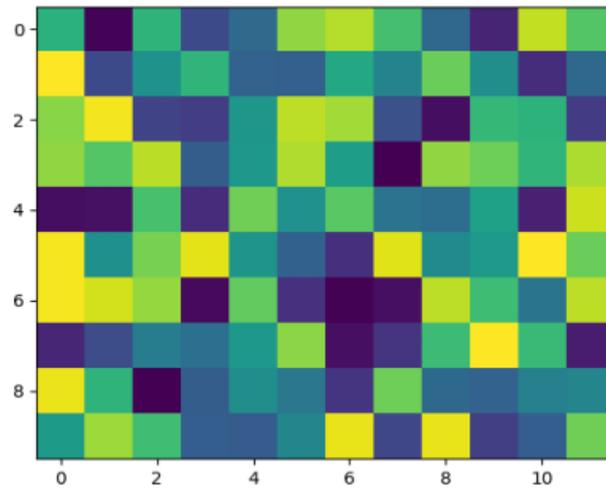
### Шкала распределения баллов для оценки работы

Количество баллов	Оценка в баллах			
	Задание выполнено полностью, без ошибок	Задание в целом выполнено, имеются незначительные замечания	Задание выполнено наполовину, есть серьезные замечания	Задание практически не выполнено
	10	7-9	4-7	0-4

## Тест

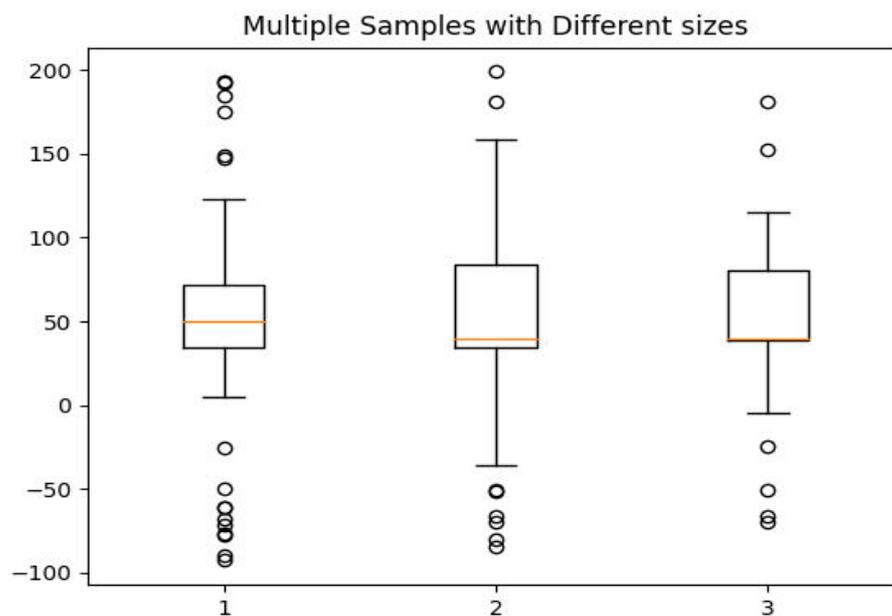
### Тема 3. Визуализация данных. Визуализация с помощью библиотек Matplotlib и Seaborn. Возможности библиотеки Pandas для визуализации.

1. Какого типа следующий график?



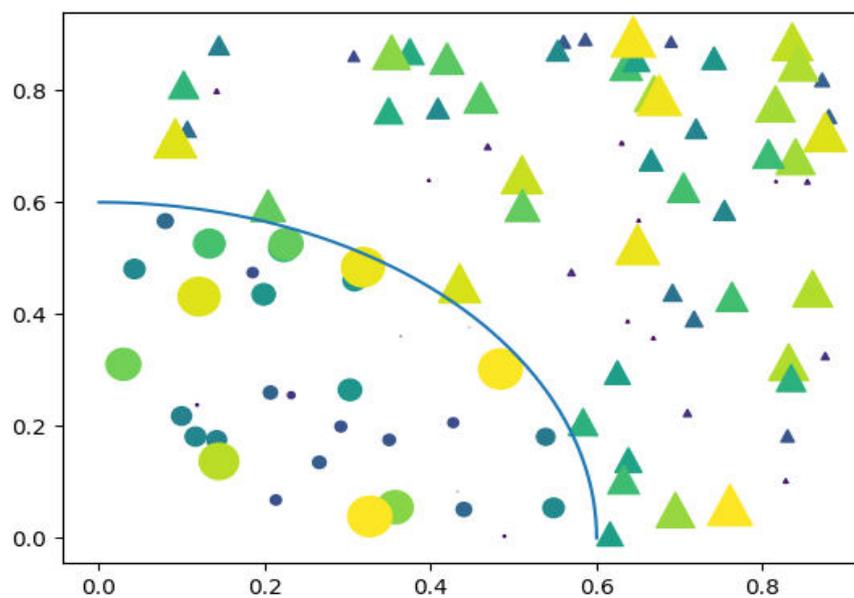
- a. bar
- б. hist
- в. box
- г. scatter
- д. heat map

2. Какого типа следующий график?



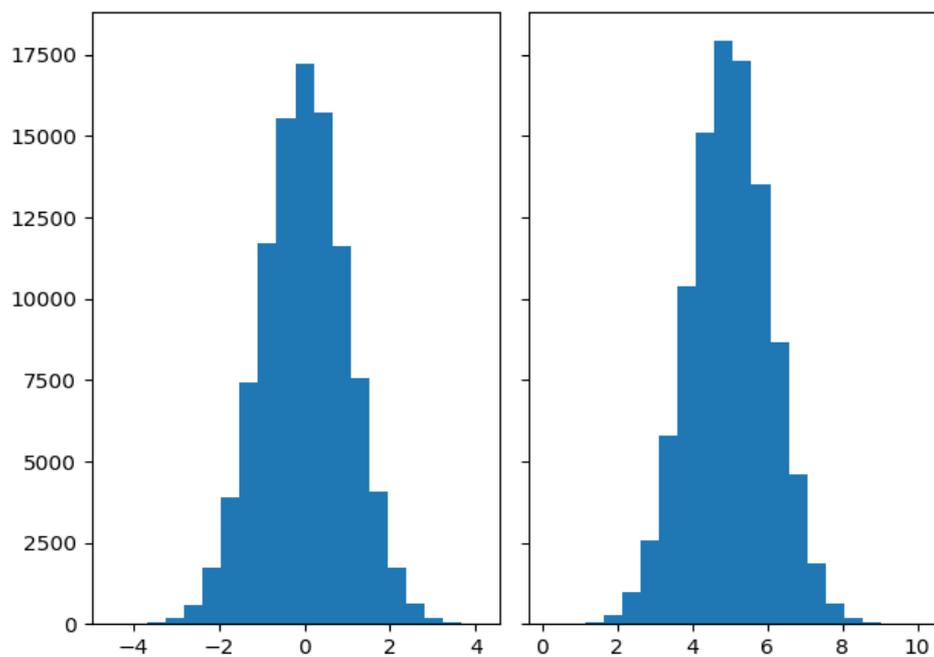
- a. bar
- b. hist
- c. box
- d. scatter
- e. heat map

3. Какого типа следующий график?



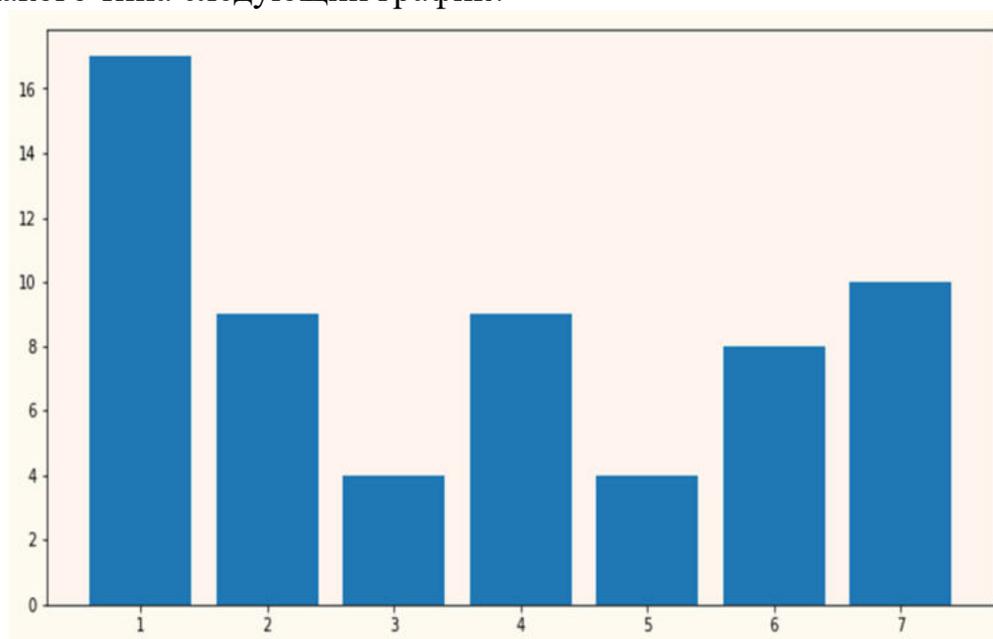
- a. bar
- б. hist
- в. box
- г. scatter
- д. heat map

4. Какого типа следующий график?



- a. bar
- б. hist
- в. box
- г. scatter
- д. heat map

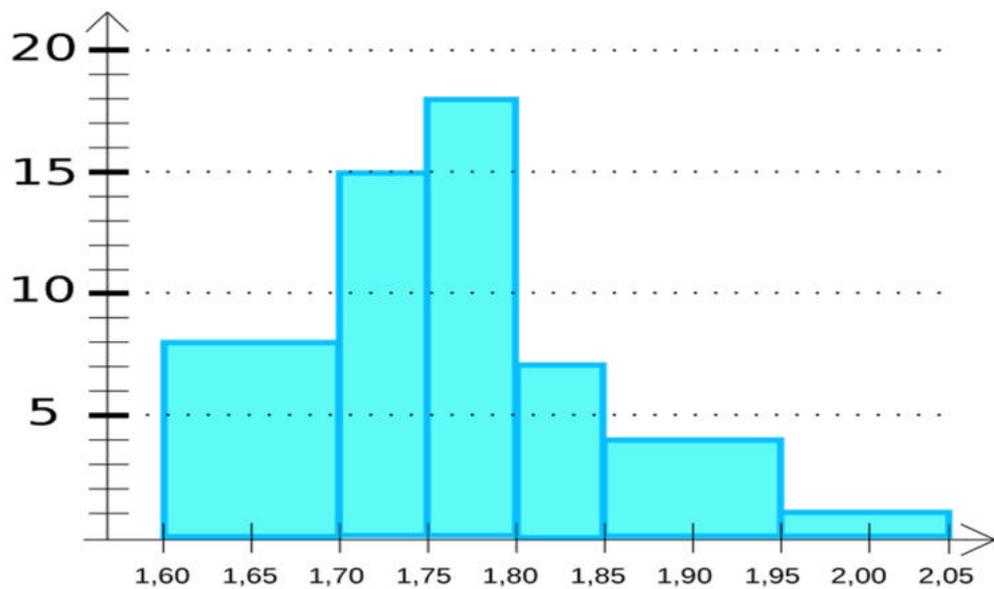
5. Какого типа следующий график?



- a. bar
- б. hist
- в. box
- г. scatter

д. heat map

6. Какой способ представления данных изображен на рисунке? \*

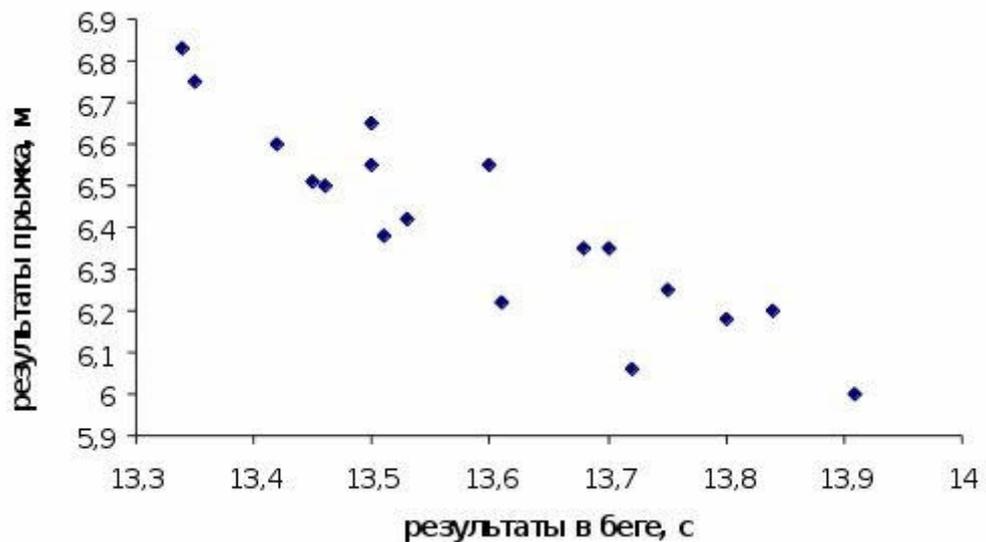


- а. Дендрограмма
- б. График функций
- в. Гистограмма

7. Какой размерности графики можно создавать в matplotlib? \*

- а. 2D
- б. 3D
- в. 4D

8. Какая зависимость наблюдается в данных? \*



- а. Чем дольше бег, тем короче прыжок (отрицательная корреляция)
- б. Чем дольше бег, тем длиннее прыжок (положительная корреляция)
- в. Заметной зависимости не наблюдается (нулевая корреляция)

**Критерии оценки:**

- оценка «зачтено» выставляется студенту, если 80 и более % правильных ответов;
- оценка «не зачтено» выставляется студенту, если правильных ответов > 20%.

## Индивидуальное задание

### Тема 4. Элементы статистики. Подготовка и исследование данных. Практическая статистика и визуализация с Python

Подготовьтесь к выполнению практического задания:

```
import pandas as pd
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
from sklearn.preprocessing import StandardScaler,
OneHotEncoder
from sklearn.model_selection import train_test_split
import seaborn as sns

# можно так: import seaborn as sb
from scipy.stats import norm
from scipy import stats
from pandas import DataFrame
%matplotlib inline
```

#### 1) Данные

Данные (house\_train.csv) представляют собой набор данных о ценах на жилье. Подготовьте информацию о датасете:

```
pd.set_option('display.max_columns', 100)
df = pd.read_csv('house_train.csv')
df.drop('Id', axis=1, inplace=True)
df.head()
```

Приведите описание датасета:

- Сколько данных в датасете?
- Сколько параметров? Выведите список всех параметров.
- Есть ли категориальные признаки? Перечислите / выведите их.
- Выведите первые пять строчек DataFrame.

По умолчанию pandas, ради экономии времени, указывает приблизительные сведения об использовании памяти объектом DataFrame. Если нас интересуют точные сведения, то нужно установить параметр `memory_usage` в значение `'deep'`:

Пусть Имя DataFrame – df, тогда исполняем инструкцию:  
`df.info(memory_usage='deep')`

2) Просмотреть основную информацию по датасету можно, выполнив инструкции (выполнить ниже)

```
df.columns#Просмотр имен столбцов функций
df.shape#Просмотр количества строк и столбцов
```

`df.describe()` #Просмотр основной статистики

Статистическая сводка для числовых данных включает в себя среднее, минимальное и максимальное значения данных, которые могут быть полезны для определения размера некоторых переменных и оценивания того, какие переменные могут быть наиболее важными.

С помощью метода `describe()` выведите описательную статистику числовых данных:

```
df.describe()
```

А что будет, если выполнить такую инструкцию: `df.describe().T` ?

– получим статистику отдельного показателя, например, "SalePrice":  
`df['SalePrice'].describe()`

Укажите:

а) чему равно среднее значение?

б) чему равно стандартное отклонение?

3) Проверьте, есть ли пропуски и повторы в данных.

Пропущенные и неопределённые значения выявляет метод `isna()`, а суммарное количество таких значений – метод `sum()`.

Вызов обоих методов можно записать в одну строку, разделив их точкой. Python сначала вызовет метод `isna()`, а затем результаты его работы передаст методу

```
sum():
```

```
print(df.isna().sum())
```

Количество пустых значений в наборе данных можно сохранить. Результат сохраним в переменной `na_number`:

```
na_number=(df.isna().sum())
```

```
print(na_number)
```

4) Повторяющиеся строки – дубликаты – выявляются методом `duplicated()` и подсчитываются тем же `sum()`. Если возвращаются нули, то данные пригодны для исследования:

```
print(df.duplicated().sum()) 0
```

Количество дубликатов в наборе данных можно сохранить, например, в переменной `duplicated_number`:

```
duplicated_number=df.duplicated().sum()
```

```
print(duplicated_number)
```

5) Получите список названий столбцов, запросив атрибут `columns`.

```
print(df.columns)
```

б) Анализ пропущенных значений и удаление

а) Выясним, в каких параметрах отсутствует статистика (данные):

```
na_count = df.isnull().sum().sort_values(ascending=False) #
```

Вычисляем, сколько пропущенных значений в параметрах `na_rate = na_count / len(df)` # Вычисляем частоту или вероятность, с которой

пропущенное значение встречается в каждом параметре. Если вероятность большая ( $>0.5$ ), столбцы параметры можно смело удалять).

```
# формируем массив для печати
na_data = pd.concat([na_count,
na_rate],axis=1,keys=['count','ratio'])
print(na_data)
```

Есть два способа обработать отсутствующие значения. Один – проанализировать, полезны ли параметры (признаки) с отсутствующими значениями для задачи. Бесплезные параметры удаляются.

Полезные же признаки зависят от количества отсутствующих значений. Если количество отсутствующих значений больше определенного количества (%) – удалите образцы, а если меньше определенного количества (%) – используйте среднее значение, медианное значение или моду для их восстановления.

Второй способ – проанализировать причины, по которым эти отсутствующие значения отсутствуют, и использовать определенный метод для их преобразования в тип данных (тип переменной).

Первые четыре параметра можно смело удалять.

Если количество отсутствующих данных для определенного признака достигает более 15%, то этот признак следует удалить, и считается, что такого признака нет в наборе данных – то есть мы не будем пытаться заполнить отсутствующие значения этих признаков).

Проследим за количеством оставшихся столбцов. Зафиксируем первоначальное количество столбцов с помощью функции:

```
df.shape (1460, 80)
```

Удалите столбцы с максимальным количеством отсутствующих данных:

'PoolQC', 'MiscFeature' и 'Alley'. Это не должно привести к уменьшению эффективного объема информации в данных, поскольку буквальное значения этих признаков, похоже, не имеют ничего общего с интересующим нас признаком – цена на жилье.

```
df = df.drop(['PoolQC', 'MiscFeature', 'Alley'], axis=1)или лучше создайте
новый файл и выведите столбцыdf_new=df.drop(['PoolQC', 'MiscFeature',
'Alley'], axis=1)
```

```
print(df_new.isna().sum())
```

Выведем отдельно количество оставшихся столбцов:

```
df_new.shape (1460, 77)
```

В оставшихся переменных с пропущенными значениями несколько функций GarageX. 'GarageQual' и 'GarageCond' имеют одинаковое количество пропущенных значений. На основании этого делаем вывод, что они могут представлять один и тот же набор наблюдений, поэтому удалим эти функции. Ту же операцию можно выполнить для Fence – изгородь – 1179 нулей.

```
df_new = df_new.drop(['GarageQual', 'GarageCond', 'Fence'],
axis=1)
```

```
print(df_new.isna().sum()) 74 столбца осталось
```

Что касается *MasVnrArea* и *MasVnrType*, в соответствии с их буквальным значением, мы думаем, что они не важны, и у них есть сильная корреляция (как мы увидим дальше) с *YearBuilt* и *GeneralQual*. Таким образом, мы не потеряем никакой информации, если удалим эти две функции.

```
df_new=df_new.drop(['MasVnrArea', 'MasVnrType'], axis=1)
```

```
print(df_new.isna().sum()) 72 столбца осталось
```

Выведем отдельно количество оставшихся столбцов:

```
df_new.shape # Размер данных после обработки пропущенного значения
```

В общем, мы удалили почти все переменные с пропущенными значениями.

## 7) Однофакторный анализ данных

– Переименуем опять файл:

```
df = df_new
```

Проверим размер данных:

```
df.shape
```

Считаем заново исходный файл с данными:

```
df = pd.read_csv('house_train.csv')
```

```
df.head()
```

### 7.1. Гистограмма

Построим гистограмму параметра *SalePrice* в библиотеке *seaborn*:

```
sns.distplot(df['SalePrice'])
```

Результат:

По рисунку: цена дома подчиняется нормальному распределению?

Можем рассчитать его асимметрию и эксцесс:

```
print("Skewness: %f" % df['SalePrice'].skew())
```

```
print("Kurtosis: %f" % df['SalePrice'].kurt())
```

Задание: Постройте гистограмму параметра *SalePrice* всех домов с заголовком

```
'Histogram of Sale Price', заголовокосих – 'price', заголовокосиу – 'count'.
```

### 7.2. Boxplot

Построить коробочную диаграмму (ящик с усами) признака *SalePrice* всех домов в данных. Боксплоты не показывают форму распределения, но они могут дать нам лучшее представление о центре и распространении распределения, а также о любых возможных выбросах, которые могут существовать. Боксплоты и гистограммы часто дополняют друг друга и помогают нам лучше понять данные.

Заголовок рисунка – *title='Box plot of Sale Price'*. Результат:

### 7.3. Гистограммы и Боксплоты по группам

На графиках по группам, мы можем видеть, как переменная меняется в ответ на изменение другой, например, как меняется стоимость дома SalePrice в зависимости от того, есть ли кондиционер или нет (параметр 'CentralAir'). Или, как цена дома SalePrice зависит от размера гаража и т.д.

а) Для построения *Boxplot* и гистограмм цены дома сгруппируем данные с кондиционером (`name = 'Withairconditioning'`) и без кондиционера (`name = 'Noairconditioning'`); для `Boxplot` `title = "BoxplotofSalePricebyairconditioning"`.

б) Для гистограммы – заголовок `title='Histogram of House Sale Price for both with and with no Central air conditioning'`

в) Выведем описательную статистику 'CentralAir' и 'SalePrice' с помощью инструкции:

```
df.groupby('CentralAir')['SalePrice'].describe()
```

Выход: 'N' – стоимость дома без кондиционера; 'Y' – стоимость дома с кондиционером. Очевидно, что средняя цена продажи домов без кондиционера ниже, чем у домов с кондиционером.

г) Постройте *Boxplot* и гистограмму цены продажи домов (параметр 'SalePrice'), сгруппированные по размеру гаража (параметр 'GarageCars'): `title = "BoxplotofSalePricebygaragesize"`.

Используйте при группировке `name = 'no garage'` и `name = '1-car garage'` – если гараж для одной машины; `name = '2-car garage'` – если гараж для двух машин; `name = '3-car garage'` – если гараж для трех машин; `name = '4-car garage'` – если гараж для четырех машин.

Судить о средней цене дома можно по черте внутри каждого блока.

Прокомментируйте среднюю цену дома в зависимости от размеров гаража.

Постройте:

д) Гистограмму цены продажи дома без гаража

`title='Histogram of Sale Price of houses with no garage'`

е) Гистограмму цены продажи дома с гаражом на 1 машину

`title='Histogram of Sale Price of houses with 1-car garage'`

ё) Гистограмму цены продажи дома с гаражом на 2 машины

`title='Histogram of Sale Price of houses with 2-car garage'`

ж) Гистограмму цены продажи дома с гаражом на 3 машины

`title='Histogram of Sale Price of houses with 3-car garage'`

з) Гистограмму цены продажи дома с гаражом на 4 машины

`title='Histogram of Sale Price of houses with 4-car garage'`

### Критерии оценки:

Оценочная шкала для итоговой проверки заключается в следующем:

1. Для отметки «Зачтено» необходимо набрать свыше 6 баллов.
2. Для отметки «Не зачтено» – количество баллов от 0 до 6

### Шкала распределения баллов для оценки работы

Количество баллов	Оценка в баллах			
	Задание выполнено полностью, без ошибок	Задание в целом выполнено, имеются незначительные замечания	Задание выполнено наполовину, есть серьезные замечания	Задание практически не выполнено
	10	7-9	4-7	0-4

## **Темы контрольной работы**

1. Оценка принадлежности объектов классам с помощью модели логистической регрессии.
2. Алгоритм k-ближайших соседей для классификации данных.
3. Сегментация клиентской базы с помощью иерархического кластерного анализа.
4. Классификация изображений с помощью CNN: Три марки молока.
5. Технология обработки, анализа и визуализация текстовых данных.
6. Недообучение и переобучение регрессионных моделей.
7. Анализ многомерных данных с помощью метода главных компонентов.
8. Предсказание кредитной платёжеспособности клиентов банка методом k-ближайших соседей.
9. Технологии обработки пропущенных значений в данных.
10. Прогнозирование стоимости недвижимости на основе линейной регрессии.

### **Критерии оценки:**

– оценка «зачтено» выставляется студенту, если выполнены все требования к написанию и защите контрольной работы: обозначена проблема и обоснована её актуальность, сделан краткий анализ различных точек зрения на рассматриваемую проблему и логично изложена собственная позиция, сформулированы выводы, тема раскрыта полностью, выдержан объём, соблюдены требования к внешнему оформлению, даны правильные ответы на дополнительные вопросы. Работа может быть зачтена и в том случае, когда основные требования к контрольной работе и ее защите выполнены, но при этом допущены недочёты. В частности, имеются неточности в изложении материала; отсутствует логическая последовательность в суждениях; не выдержан объём контрольной работы; имеются упущения в оформлении; на дополнительные вопросы при защите даны неполные ответы;

– оценка «не зачтено» – тема контрольной работы не раскрыта, задания не выполнены, обнаруживается существенное непонимание проблемы.

## Вопросы к зачету с оценкой

1. Что такое визуализация данных.
2. Классификация по цели представления данных.
3. Визуализация как этап анализа данных.
4. Характеристики средств визуализации данных.
5. Язык Python и особенности его стиля программирования.
6. Синтаксис и управляющие конструкции языка Python. Переменные, значения и их типы. Типы данных в Python.
7. Встроенные операции и функции. Основные алгоритмические конструкции.
8. Списки, кортежи и словари.
9. Наука о данных и Python. Библиотеки: NumPy, Pandas, Matplotlib.
10. Основы NumPy: многомерные массивы и векторные вычисления. Индексирование и вырезание. Универсальные функции: быстрые поэлементные операции над массивами.
11. Обработка данных с применением массивов. Типы данных в NumPy.
12. Визуализация данных в Python. Обзор библиотеки Matplotlib.
13. Возможности библиотеки Pandas для визуализации. Обзор библиотеки Pandas.
14. Возможности библиотеки Pandas для визуализации. Построение простых графиков, таких как гистограммы, графические графики, точечные графики.
15. Работа с данными в Pandas: типы данных, арифметические операторы, обработка данных, агрегирование, группировка, работа со строками, соединение данных.
16. Визуализация данных в Seaborn.
17. Основы математической статистики. Сбор, обработка и анализ данных с помощью Python.
18. Введение в анализ табличных данных в Python. Пакет pandas. Объекты Series (последовательность) и DataFrame (таблица).

### Критерии оценки:

– отметка **«отлично»** выставляется студенту, если он глубоко и прочно усвоил программный материал, исчерпывающе, последовательно, четко и логически стройно его излагает, умеет тесно увязывать теорию с практикой, свободно справляется с задачами, вопросами и другими видами применения знаний, причем не затрудняется с ответом при видоизменении заданий, использует в ответе материал монографической литературы, правильно обосновывает принятое решение, владеет разносторонними навыками и приемами выполнения практических задач.

– отметка **«хорошо»** выставляется студенту, если он твердо знает материал, грамотно и по существу излагает его, не допуская существенных неточностей в ответе на вопрос, правильно применяет теоретические положения при решении практических вопросов и задач, владеет необходимыми навыками и приемами их выполнения.

– отметка **«удовлетворительно»** выставляется обучающемуся, если он

имеет знания только основного материала, но не усвоил его деталей, демонстрирует недостаточно систематизированные теоретические знания программного материала, допускает неточности, недостаточно правильные формулировки, нарушения логической последовательности в изложении программного материала, испытывает затруднения при выполнении практических работ.

– отметка **«неудовлетворительно»** выставляется обучающемуся, который не знает значительной части программного материала, допускает существенные ошибки при его изложении, неуверенно, с большими затруднениями выполняет практические работы.

## ЗАДАНИЯ ДЛЯ ОЦЕНКИ СФОРМИРОВАННОСТИ КОМПЕТЕНЦИИ

### Задания для оценки сформированности компетенции ПК-2:

1. Что называется математической статистикой?

Ответ: ...

2. Для чего используется библиотека Matplotlib?

Ответ: ...

3. Сопоставьте имена объектов и функций в Pandas с их назначениями:

- |              |  |
|--------------|--|
| 1. DataFrame | a) Хранит таблицы                      |
| 2. Series    | b) Применяет функции ко всем значениям |
| 3. apply     | c) Считает среднее                     |
| 4. mean      | d) Хранит ряд данных                   |

Ответ 1a,2d,3b,4c

4. Напишите имя функции, используемой для группировок

Ответ: ...

5. Сопоставьте функции с графиками, которые они строят:

- |                |                         |
|----------------|-------------------------|
| 1. .plot.bar() | a) Столбчатая диаграмма |
| 2. .plot.pie() | b) Линейная диаграмма   |
| 3. .plot()     | c) Круговая диаграмма   |

Ответ: 1a, 2c, 3b

6. Как называется выражение внутри квадратных скобок?

```
lst = [ i for i in range (1,10) ]
```

Ответ: ...

7. Какой метод отвечает за объединение массивов по вертикали?

- a) stack()
- b) ver\_stack()
- c) vstack()
- d) hstack()

Ответ: c)

8. Какой метод отвечает за создание массива, используя кортежи?

- a) array\_tuple();
- b) numpy.array();
- c) tuple\_num\_array();
- d) arrays().

Ответ: b)

9. С помощью, какой функции можно отсортировать список?

Ответ: ...

10. Numpy – это

- a) математическая библиотека с поддержкой многомерных массивов;
- b) библиотека для обработки и анализа данных;
- c) библиотека для построения графиков;
- d) библиотека для перевода текста.

Ответ: a)

#### **Критерии оценки результатов тестирования:**

– оценка «отлично» выставляется студенту, если он отвечает верно на 80-100% вопросов.

– оценка «хорошо», выставляется студенту, если он отвечает верно на 70-79% вопросов.

– оценка «удовлетворительно», выставляется студенту, если он отвечает верно на 60-69% вопросов.

– оценка «неудовлетворительно» выставляется студенту, если он не освоил материал темы, дает менее 60% правильных ответов.

## **МАТРИЦА СООТВЕТСТВИЯ КРИТЕРИЕВ ОЦЕНКИ УРОВНЮ СФОРМИРОВАННОСТИ КОМПЕТЕНЦИЙ**

Критерии оценки	Уровень сформированности компетенций
<b>Оценка по пятибалльной системе</b>	
«Отлично»	«Высокий уровень»
«Хорошо»	«Повышенный уровень»
«Удовлетворительно»	«Пороговый уровень»
«Неудовлетворительно»	«Не достаточный»
<b>Оценка по системе «зачет – незачет»</b>	
«Зачтено»	«Достаточный»
«Не зачтено»	«Не достаточный»

### **Методические материалы, определяющие процедуру оценивания знаний, умений, навыков и (или) опыта деятельности, характеризующих этапы формирования компетенций**

1. Положение «О балльно-рейтинговой системе аттестации студентов»: СМК ПНД 08-01-2022, введено приказом от 28.09.2011 №371-О (<http://nsau.edu.ru/file/403>: режим доступа свободный);

2. Положение «О проведении текущего контроля и промежуточной аттестации обучающихся в ФГБОУ ВО Новосибирский ГАУ»: СМК ПНД 77-01-2022, введено в действие приказом от 03.08.2015 №268а-О (<http://nsau.edu.ru/file/104821>: режим доступа свободный).