

Курс “Python для DataScience”

Практическое задание

Тема “Визуализация данных в Matplotlib”

Задание 1

- Загрузите модуль pyplot библиотеки matplotlib с псевдонимом plt, а также библиотеку numpy с псевдонимом np.
- Примените магическую функцию %matplotlib inline для отображения графиков в Jupyter Notebookи настройки конфигурации ноутбука со значением 'svg' для более четкого отображения графиков.

```
B [9]: import numpy as np
import pandas as pd
import matplotlib.pyplot as plt

%matplotlib inline
%config InlineBackend.figure_format = 'svg'
```

- Создайте список под названием x с числами 1, 2, 3, 4, 5, 6, 7 и список y с числами 3.5, 3.8, 4.2, 4.5, 5, 5.5, 7.

```
B [10]: x = np.arange(1, 8)
print(x)
```

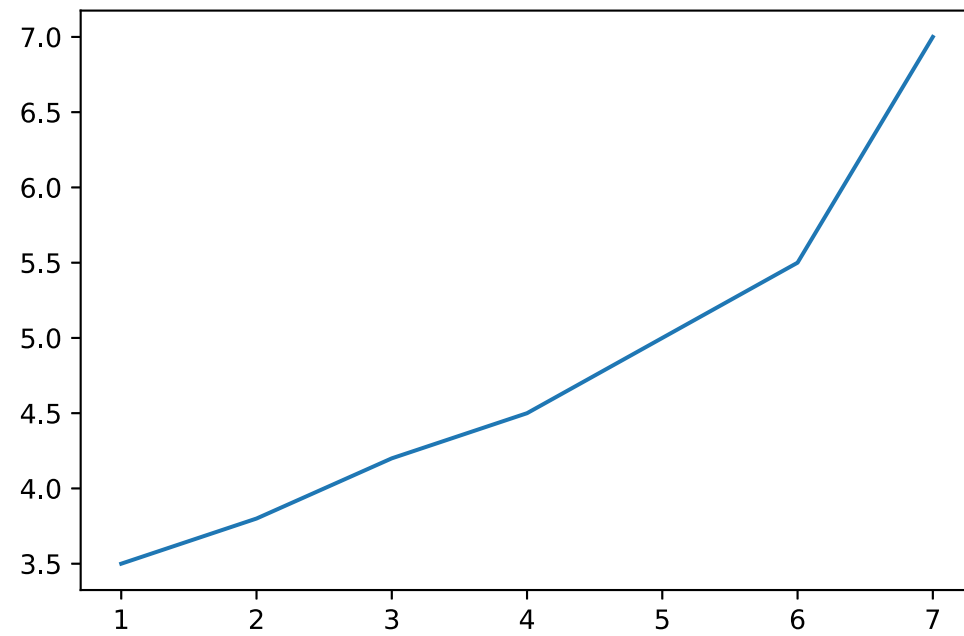
```
[1 2 3 4 5 6 7]
```

```
B [11]: y = [3.5, 3.8, 4.2, 4.5, 5, 5.5, 7.]
print(y)
```

```
[3.5, 3.8, 4.2, 4.5, 5, 5.5, 7.0]
```

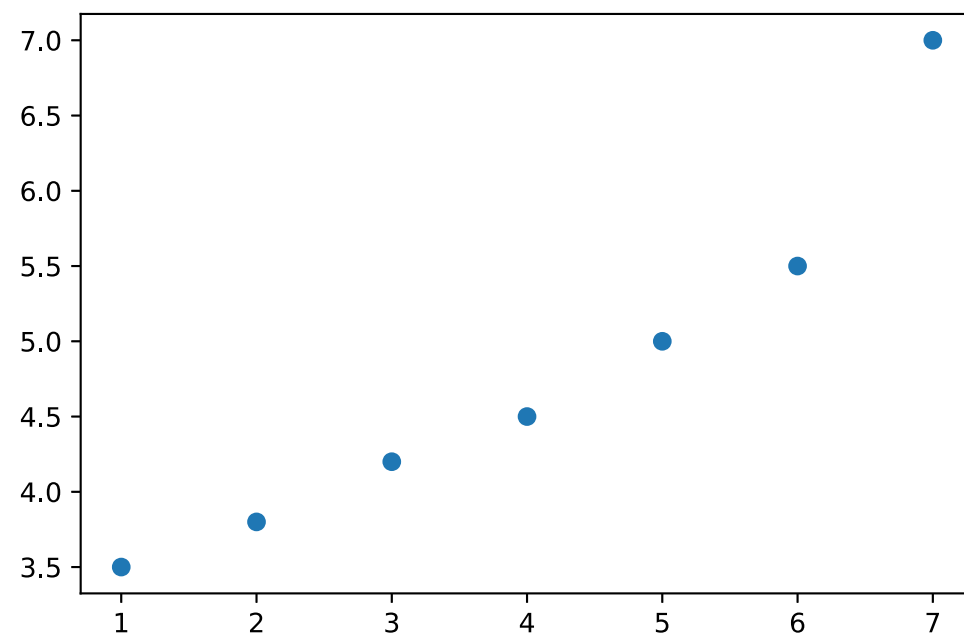
- С помощью функции plot постройте график, соединяющий линиями точки с горизонтальными координатами из списка x и вертикальными - из списка y.

```
В [12]: plt.plot(x, y)
plt.show()
```



- Затем в следующей ячейке постройте диаграмму рассеяния (другие названия - диаграмма разброса, scatter plot).

```
В [13]: plt.scatter(x, y)
plt.show()
```



Задание 2

- С помощью функции `linspace` из библиотеки `Numpy` создайте массив `t` из 51 числа от 0 до 10 включительно.

```
B [14]: t = np.linspace(0, 10, 51)
print(t)
```

```
[ 0.  0.2  0.4  0.6  0.8  1.  1.2  1.4  1.6  1.8  2.  2.2  2.4  2.6
 2.8  3.  3.2  3.4  3.6  3.8  4.  4.2  4.4  4.6  4.8  5.  5.2  5.4
 5.6  5.8  6.  6.2  6.4  6.6  6.8  7.  7.2  7.4  7.6  7.8  8.  8.2
 8.4  8.6  8.8  9.  9.2  9.4  9.6  9.8 10. ]
```

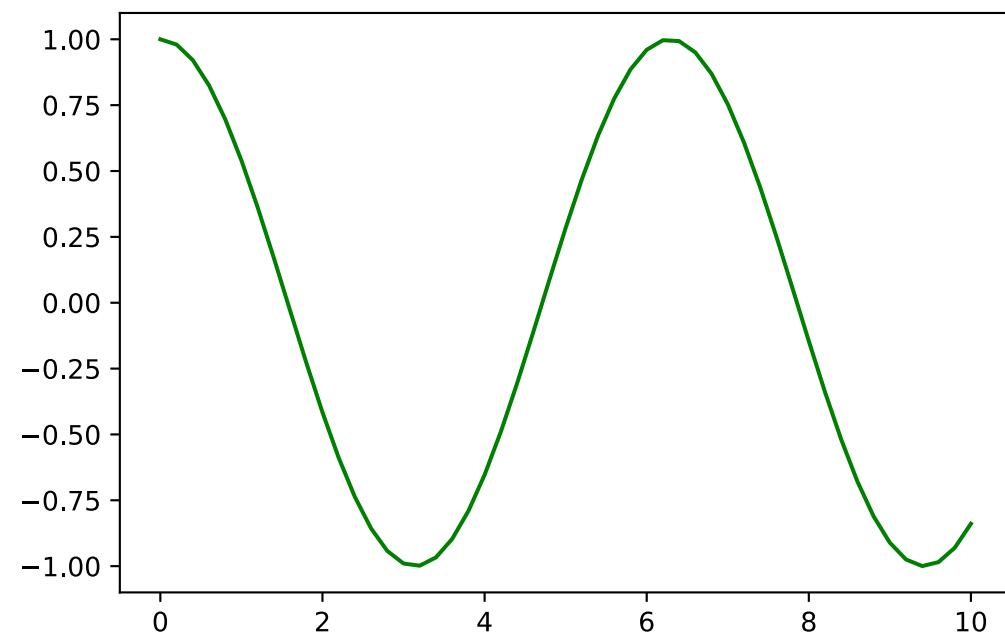
- Создайте массив Numpy под названием f, содержащий косинусы элементов массива t.

```
B [15]: f = np.cos(t)
print(f)
```

```
[ 1.          0.98006658  0.92106099  0.82533561  0.69670671  0.54030231
 0.36235775  0.16996714 -0.02919952 -0.22720209 -0.41614684 -0.58850112
-0.73739372 -0.85688875 -0.94222234 -0.9899925  -0.99829478 -0.96679819
-0.89675842 -0.79096771 -0.65364362 -0.49026082 -0.30733287 -0.11215253
 0.08749898  0.28366219  0.46851667  0.63469288  0.77556588  0.88551952
 0.96017029  0.9965421  0.99318492  0.95023259  0.86939749  0.75390225
 0.60835131  0.43854733  0.25125984  0.05395542 -0.14550003 -0.33915486
-0.51928865 -0.67872005 -0.81109301 -0.91113026 -0.97484362 -0.99969304
-0.98468786 -0.93042627 -0.83907153]
```

- Постройте линейную диаграмму, используя массив t для координат по горизонтали, а массив f - для координат по вертикали. Линия графика должна быть зеленого цвета.

```
B [16]: plt.plot(t, f, color='green')
plt.show()
```



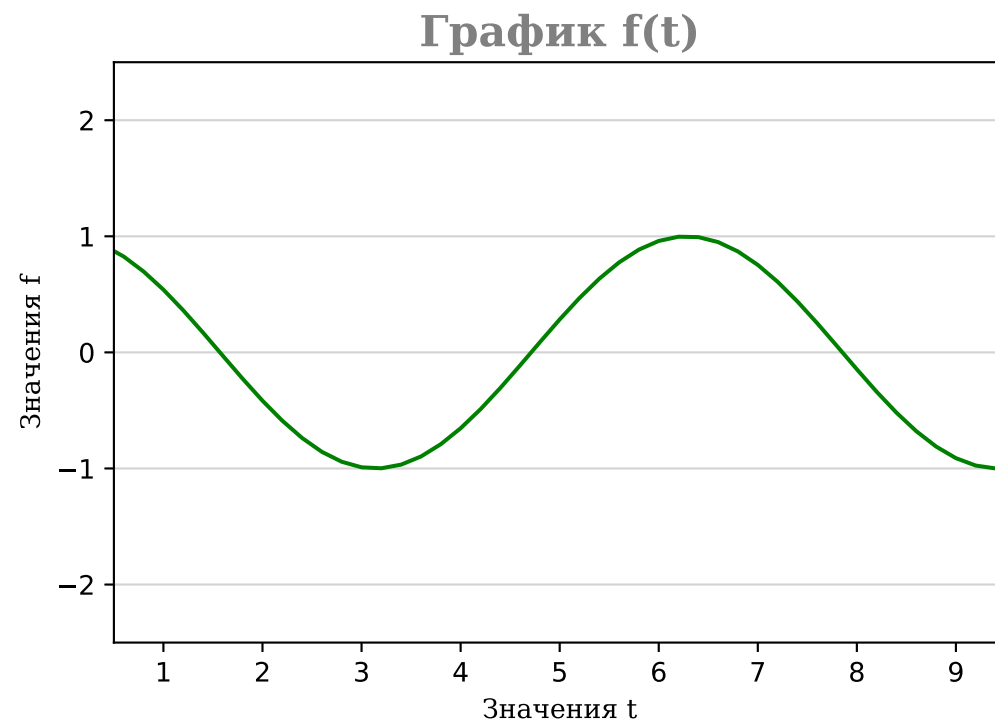
- Выведите название диаграммы - 'График f(t)'. Также добавьте названия для горизонтальной оси - 'Значения t' и для вертикальной - 'Значения f'.
- Ограничьте график по оси x значениями 0.5 и 9.5, а по оси y - значениями -2.5 и 2.5.

```

B [17]: title_dict = {'fontsize': 16, 'fontweight': 'bold', 'family': 'serif', 'color': '#808080', 'family': 'serif'}
label_font = {'fontsize': 10, 'family': 'serif'}

plt.plot(t, f, color='green')
plt.title('График f(t)', fontdict=title_dict)
plt.xlabel('Значения t', fontdict=label_font)
plt.ylabel('Значения f', fontdict=label_font)
plt.grid(axis='y', color='lightgrey')
#plt.grid(color='lightgrey')
plt.axis([0.5, 9.5, -2.5, 2.5])
plt.show()

```



*Задание 3

```

B [18]: import numpy as np
import pandas as pd
import matplotlib.pyplot as plt

%matplotlib inline
%config InlineBackend.figure_format = 'svg'

```

С помощью функции `linspace` библиотеки Numpy создайте массив `x` из 51 числа от -3 до 3 включительно.

```

B [19]: x = np.linspace(-3, 3, 51)
# print(x)

```

Создайте массивы `y1`, `y2`, `y3`, `y4` по следующим формулам:

$$y1 = x^2$$

$$y2 = 2 * x + 0.5$$

$$y3 = -3 * x - 1.5$$

$y_4 = \sin(x)$

```
In [20]: y1 = x**2
y2 = 2*x+0.5
y3 = -3*x-1.5
y4 = np.sin(x)
# print(y1)
```

Используя функцию `subplots` модуля `matplotlib.pyplot`, создайте объект `matplotlib.figure.Figure` с названием `fig` и массив объектов `Axes` под названием `ax`, причем так, чтобы у вас было 4 отдельных графика в сетке, состоящей из двух строк и двух столбцов.

В каждом графике массив `x` используется для координат по горизонтали.

В левом верхнем графике для координат по вертикали используйте `y1`, в правом верхнем - `y2`, в левом нижнем - `y3`, в правом нижнем - `y4`.

Дайте название графикам: 'График `y1`', 'График `y2`' и т.д.

Для графика в левом верхнем углу установите границы по оси `x` от -5 до 5.

Установите размеры фигуры 8 дюймов по горизонтали и 6 дюймов по вертикали.

Вертикальные и горизонтальные зазоры между графиками должны составлять 0.3.

```

В [21]: fig, ax = plt.subplots(nrows=2, ncols=2) # создаём объект Figure с названием fig и массив объектов Axes под названием ax
ax1, ax2, ax3, ax4 = ax.flatten() # Записываем ax в кортеж содержащий переменные ax1, ax2, ax3, ax4

fig.set_size_inches(8, 6) # Устанавливаем размеры фигуры 8 дюймов по горизонтали и 6 дюймов по вертикали.
fig.subplots_adjust(wspace=0.3, hspace=0.3) # Вертикальные и горизонтальные зазоры между графиками устанавливаем 0.3.

ax1.plot(x, y1) # Строим 1-й график
ax1.set_title('График y1') # Даем название графику: 'График y1'
ax1.set_xlim([-5, 5]) # Для графика в левом верхнем углу устанавливаем границы по оси x от -5 до 5.

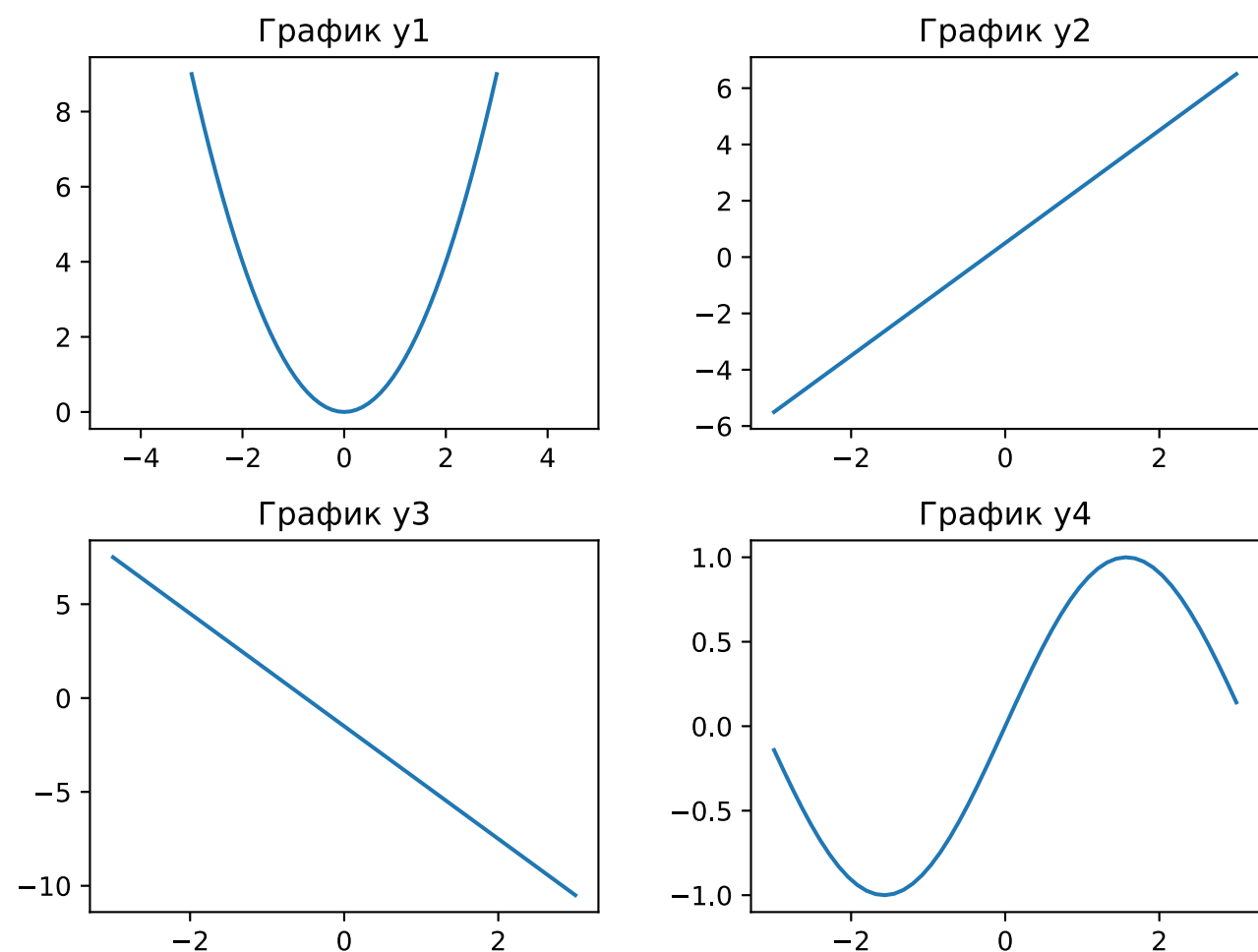
ax2.plot(x, y2) # Строим 2-й график
ax2.set_title('График y2')

ax3.plot(x, y3) # Строим 3-й график
ax3.set_title('График y3')

ax4.plot(x, y4) # Строим 4-й график
ax4.set_title('График y4')

```

Out[21]: Text(0.5, 1.0, 'График y4')



*Задание 4

В этом задании мы будем работать с датасетом, в котором приведены данные по мошенничеству с кредитными данными:

Credit Card Fraud Detection (информация об авторах: Andrea Dal Pozzolo, Olivier Caelen, Reid A. Johnson and Gianluca Bontempi. Calibrating Probability with Undersampling for Unbalanced Classification. In Symposium on Computational Intelligence and Data Mining (CIDM), IEEE, 2015).

Ознакомьтесь с описанием и скачайте датасет creditcard.csv с сайта Kaggle.com по ссылке:

[Credit Card Fraud Detection \(https://www.kaggle.com/mlg-ulb/creditcardfraud\)](https://www.kaggle.com/mlg-ulb/creditcardfraud).

Данный датасет является примером несбалансированных данных, так как мошеннические операции с картами встречаются реже обычных.

Импортируйте библиотеку Pandas, а также используйте для графиков стиль **“fivethirtyeight”**.

Подключение библиотек и скриптов

```
B [22]: import numpy as np
import pandas as pd
import matplotlib.pyplot as plt

%matplotlib inline
%config InlineBackend.figure_format = 'svg'
plt.style.use('fivethirtyeight')
```

Пути к директориям и файлам

```
B [23]: DATASET_PATH = './creditcard.csv' # Путь до датасета, можно взять на kaggle.com (California Housing Prices)
PREPARED_DATASET_PATH = './creditcard.csv_prepared.csv' # Путь до предобработанного датасета
DATASET_PATH
```

```
Out[23]: './creditcard.csv'
```

```
B [24]: #!dir
```

```
B [25]: import os

os.listdir('/Users/sil/Desktop/Python_for_DataScience/Lesson4/HW')
```

```
Out[25]: ['.ipynb_checkpoints',
'creditcard.csv',
'lesson_4_hw_1.ipynb',
'lesson_4_hw_1.pdf']
```

1. Загрузка данных

```
B [26]: df = pd.read_csv(DATASET_PATH, sep=',') # Чумаем DataSet
#df.head(10)
df
```

Out[26]:

| | Time | V1 | V2 | V3 | V4 | V5 | V6 | V7 | V8 | V9 | ... | V21 | V22 | V23 | V24 | V25 | V26 | V27 | V28 | Amount | Class |
|--------|----------|------------|-----------|-----------|-----------|-----------|-----------|-----------|-----------|-----------|-----|-----------|-----------|-----------|-----------|-----------|-----------|-----------|-----------|--------|-------|
| 0 | 0.0 | -1.359807 | -0.072781 | 2.536347 | 1.378155 | -0.338321 | 0.462388 | 0.239599 | 0.098698 | 0.363787 | ... | -0.018307 | 0.277838 | -0.110474 | 0.066928 | 0.128539 | -0.189115 | 0.133558 | -0.021053 | 149.62 | 0 |
| 1 | 0.0 | 1.191857 | 0.266151 | 0.166480 | 0.448154 | 0.060018 | -0.082361 | -0.078803 | 0.085102 | -0.255425 | ... | -0.225775 | -0.638672 | 0.101288 | -0.339846 | 0.167170 | 0.125895 | -0.008983 | 0.014724 | 2.69 | 0 |
| 2 | 1.0 | -1.358354 | -1.340163 | 1.773209 | 0.379780 | -0.503198 | 1.800499 | 0.791461 | 0.247676 | -1.514654 | ... | 0.247998 | 0.771679 | 0.909412 | -0.689281 | -0.327642 | -0.139097 | -0.055353 | -0.059752 | 378.66 | 0 |
| 3 | 1.0 | -0.966272 | -0.185226 | 1.792993 | -0.863291 | -0.010309 | 1.247203 | 0.237609 | 0.377436 | -1.387024 | ... | -0.108300 | 0.005274 | -0.190321 | -1.175575 | 0.647376 | -0.221929 | 0.062723 | 0.061458 | 123.50 | 0 |
| 4 | 2.0 | -1.158233 | 0.877737 | 1.548718 | 0.403034 | -0.407193 | 0.095921 | 0.592941 | -0.270533 | 0.817739 | ... | -0.009431 | 0.798278 | -0.137458 | 0.141267 | -0.206010 | 0.502292 | 0.219422 | 0.215153 | 69.99 | 0 |
| ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... |
| 284802 | 172786.0 | -11.881118 | 10.071785 | -9.834783 | -2.066656 | -5.364473 | -2.606837 | -4.918215 | 7.305334 | 1.914428 | ... | 0.213454 | 0.111864 | 1.014480 | -0.509348 | 1.436807 | 0.250034 | 0.943651 | 0.823731 | 0.77 | 0 |
| 284803 | 172787.0 | -0.732789 | -0.055080 | 2.035030 | -0.738589 | 0.868229 | 1.058415 | 0.024330 | 0.294869 | 0.584800 | ... | 0.214205 | 0.924384 | 0.012463 | -1.016226 | -0.606624 | -0.395255 | 0.068472 | -0.053527 | 24.79 | 0 |
| 284804 | 172788.0 | 1.919565 | -0.301254 | -3.249640 | -0.557828 | 2.630515 | 3.031260 | -0.296827 | 0.708417 | 0.432454 | ... | 0.232045 | 0.578229 | -0.037501 | 0.640134 | 0.265745 | -0.087371 | 0.004455 | -0.026561 | 67.88 | 0 |
| 284805 | 172788.0 | -0.240440 | 0.530483 | 0.702510 | 0.689799 | -0.377961 | 0.623708 | -0.686180 | 0.679145 | 0.392087 | ... | 0.265245 | 0.800049 | -0.163298 | 0.123205 | -0.569159 | 0.546668 | 0.108821 | 0.104533 | 10.00 | 0 |
| 284806 | 172792.0 | -0.533413 | -0.189733 | 0.703337 | -0.506271 | -0.012546 | -0.649617 | 1.577006 | -0.414650 | 0.486180 | ... | 0.261057 | 0.643078 | 0.376777 | 0.008797 | -0.473649 | -0.818267 | -0.002415 | 0.013649 | 217.00 | 0 |

284807 rows × 31 columns

Посчитайте с помощью метода **value_counts** количество наблюдений для каждого значения целевой переменной **Class** и примените к полученным данным метод **plot**, чтобы построить столбчатую диаграмму.

```
B [27]: vc_class = df.value_counts('Class')
#print(vc_class[0], vc_class[1])
print(vc_class, '\n\n', type(vc_class))

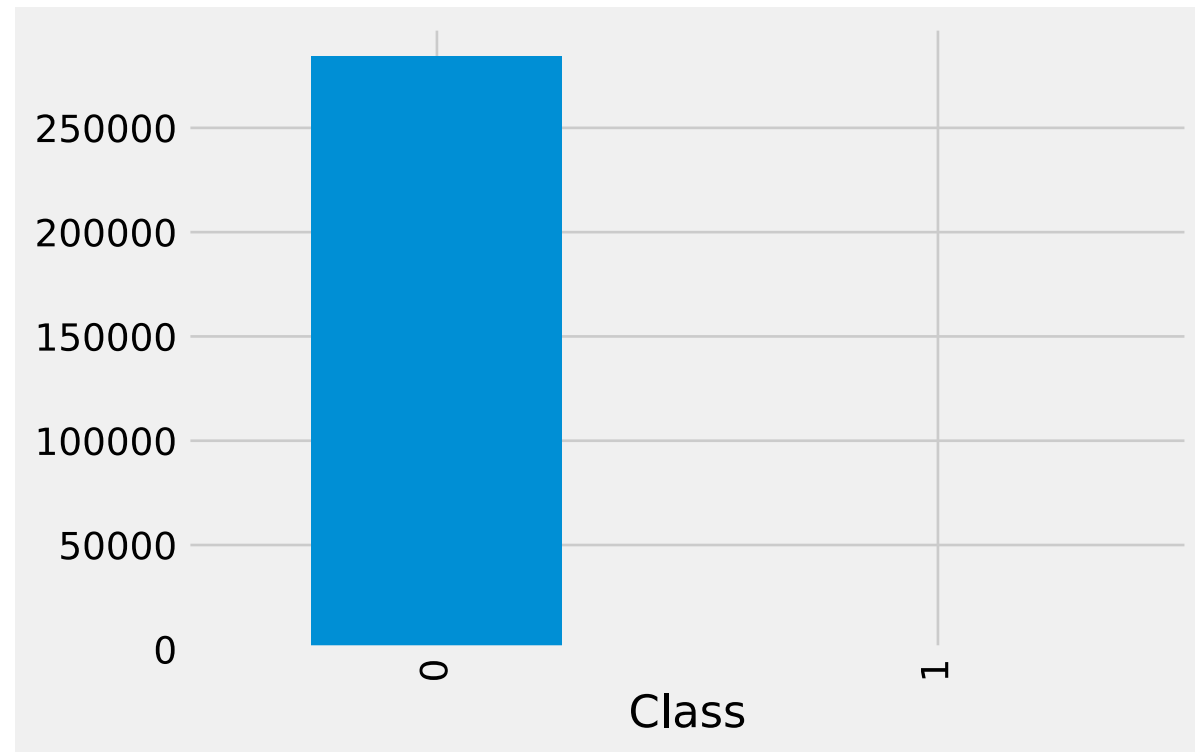
Class
0    284315
1         492
dtype: int64

<class 'pandas.core.series.Series'>
```



```
B [28]: vc_class.plot(kind="bar")
```

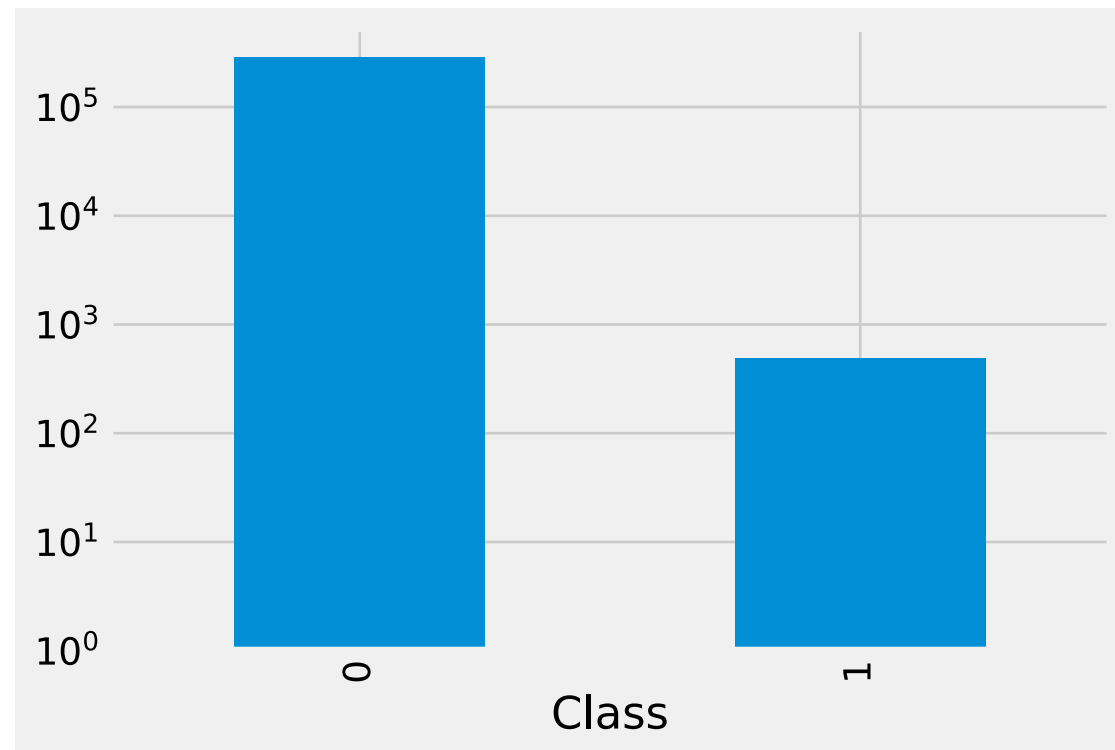
```
Out[28]: <AxesSubplot: xlabel='Class'>
```



Затем постройте такую же диаграмму, используя логарифмический масштаб.

```
B [29]: vc_class.plot(kind="bar", log=True)
```

```
Out[29]: <AxesSubplot: xlabel='Class'>
```



На следующем графике постройте две гистограммы по значениям признака V1 - одну для мошеннических транзакций (Class равен 1) и другую - для обычных (Class равен 0).

```
B [30]: df['V1'].describe()
```

```
Out[30]: count      2.848070e+05  
mean       3.919560e-15  
std        1.958696e+00  
min        -5.640751e+01  
25%        -9.203734e-01  
50%         1.810880e-02  
75%         1.315642e+00  
max         2.454930e+00  
Name: V1, dtype: float64
```

Подберите значение аргумента `density` так, чтобы по вертикали графика было расположено не число наблюдений, а плотность распределения.

Число бинов должно равняться 20 для обеих гистограмм, а коэффициент `alpha` сделайте равным 0.5, чтобы гистограммы были полупрозрачными и не загромождали друг друга.

Создайте легенду с двумя значениями: “Class 0” и “Class 1”.

Гистограмма обычных транзакций должна быть серого цвета, а мошеннических - красного.

Горизонтальной оси дайте название “Class”.

```

B [31]: label_font = {"fontsize": 9, "family": "serif"}

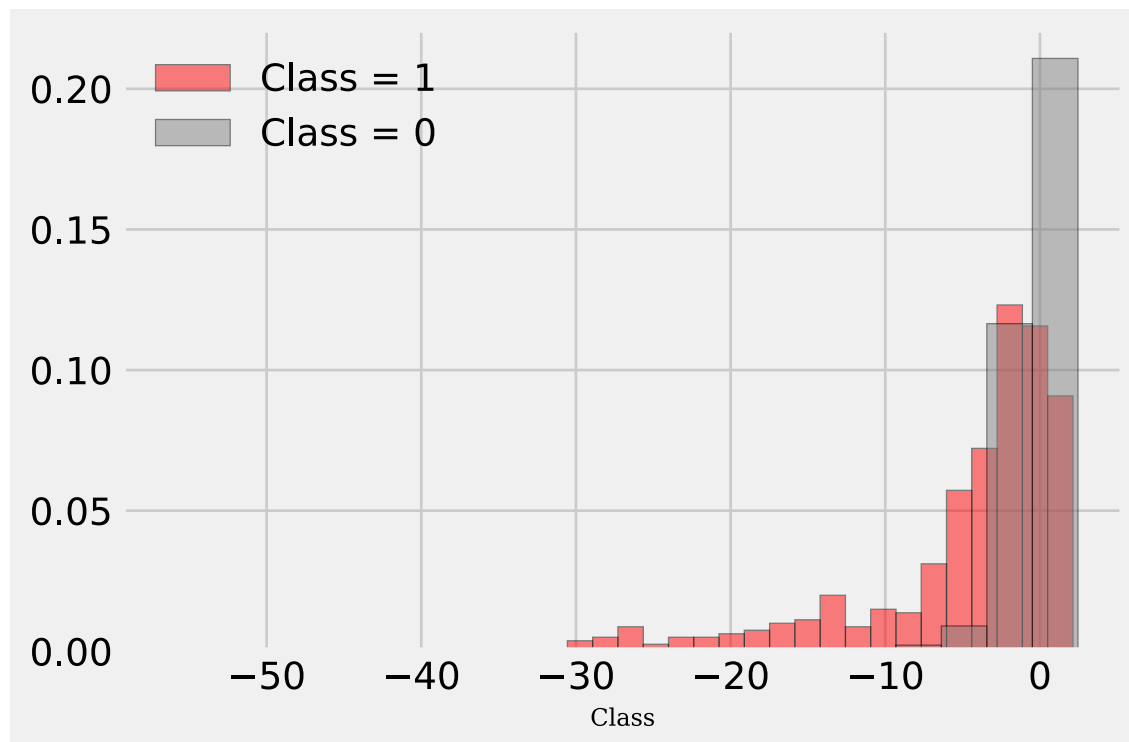
v1 = df.loc[df['Class'] == 1, "V1"]
v0 = df.loc[df['Class'] == 0, "V1"]
dns0=True
dns1=True

# Строим гистограмму по значениям признака V1 - для мошеннических транзакций (Class равен 1)
hist_v1_class_1 = plt.hist(v1, bins=20, density=dns0, ec='black', color='red', alpha=0.5, label="Class = 1")

# Строим гистограмму по значениям признака V1 - для обычных транзакций (Class равен 0)
hist_v1_class_0 = plt.hist(v0, bins=20, density=dns1, ec='black', color='gray', alpha=0.5, label="Class = 0")

plt.xlabel('Class', fontdict=label_font)
plt.legend(loc='upper left', frameon=False)
plt.show()

```



B [32]: `plt.hist?`

PS: Стиль – это предопределенный кластер пользовательских настроек.

Чтобы увидеть доступные стили, используйте:

```

import matplotlib.pyplot as plt
print(plt.style.available)

```

Чтобы настроить стиль, вызовите:

```

plt.style.use('fivethirtyeight')

```

В Matplotlib содержится несколько таблиц стилей [для справки. \(https://matplotlib.org/gallery.html#style_sheets\)](https://matplotlib.org/gallery.html#style_sheets)

[Построение графиков в Python при помощи Matplotlib \(https://python-scripts.com/matplotlib/\)](https://python-scripts.com/matplotlib/)

[Оригинал статьи: \(https://realpython.com/python-matplotlib-guide/\)](https://realpython.com/python-matplotlib-guide/)

****Задание на повторение материала**

In [201]: `import numpy as np`

1. Создать одномерный массив Numpy под названием a из 12 последовательных целых чисел чисел от 12 до 24 неключительно

In [209]: `#a = np.array(12, 24, 12)`
`a = np.arange(12, 24)`
`a`

Out[209]: `array([12, 13, 14, 15, 16, 17, 18, 19, 20, 21, 22, 23])`

2. Создать 5 двумерных массивов разной формы из массива a. Не использовать в аргументах метода reshape число -1.

```
B [207]: a1 = a.reshape(3, 4)
print('a1 = \n',a1)
a2 = a.reshape(4, 3)
print('a2 = \n',a2)
a3 = a.reshape(2, 6)
print('a3 = \n',a3)
a4 = a.reshape(6, 2)
print('a4 = \n',a4)
a5 = a.reshape(12, 1)
print('a5 = \n',a5)
```

```
a1 =
[[12 13 14 15]
 [16 17 18 19]
 [20 21 22 23]]
a2 =
[[12 13 14]
 [15 16 17]
 [18 19 20]
 [21 22 23]]
a3 =
[[12 13 14 15 16 17]
 [18 19 20 21 22 23]]
a4 =
[[12 13]
 [14 15]
 [16 17]
 [18 19]
 [20 21]
 [22 23]]
a5 =
[[12]
 [13]
 [14]
 [15]
 [16]
 [17]
 [18]
 [19]
 [20]
 [21]
 [22]
 [23]]
```

3. Создать 5 двумерных массивов разной формы из массива а. Использовать в аргументах метода reshape число -1 (в трех примерах - для обозначения числа столбцов, в двух - для строк).

```
B [213]: a1 = a.reshape(3, -1)
print('a1 = \n',a1)
a2 = a.reshape(4, -1)
print('a2 = \n',a2)
a3 = a.reshape(2, -1)
print('a3 = \n',a3)
a4 = a.reshape(-1, 2)
print('a4 = \n',a4)
a5 = a.reshape(-1, 1)
print('a5 = \n',a5)
```

```
a1 =
[[12 13 14 15]
 [16 17 18 19]
 [20 21 22 23]]
a2 =
[[12 13 14]
 [15 16 17]
 [18 19 20]
 [21 22 23]]
a3 =
[[12 13 14 15 16 17]
 [18 19 20 21 22 23]]
a4 =
[[12 13]
 [14 15]
 [16 17]
 [18 19]
 [20 21]
 [22 23]]
a5 =
[[12]
 [13]
 [14]
 [15]
 [16]
 [17]
 [18]
 [19]
 [20]
 [21]
 [22]
 [23]]
```

4. Можно ли массив Numpy, состоящий из одного столбца и 12 строк, назвать одномерным?

```
B [214]: # Нельзя т. к. такой массив (a5 из предыдущего роулера) является массивом 12 одномерных массивов, содержащих по одному элементу.
```

```
B [215]: #print('type(a) = ', type(a))
#print('type(a5) = ', type(a5))

#print('a =\n', a)
#print('a.transpose=\n', np.transpose(a))

#print('\na5 =\n', a5)
#print('a5.transpose=\n', np.transpose(a5))
#print('transpose(a5.transpose)=\n', np.transpose(np.transpose(a5)))
```

5. Создать массив из 3 строк и 4 столбцов, состоящий из случайных чисел с плавающей запятой из нормального распределения со средним, равным 0 и среднеквадратичным отклонением, равным 1.0. Получить из этого массива одномерный массив с таким же атрибутом size, как и исходный массив.

```
B [216]: # Создать массив из 3 строк и 4 столбцов, состоящий из случайных чисел с плавающей запятой
# из нормального распределения со средним, равным 0 и среднеквадратичным отклонением, равным 1.0.
b = np.random.randn(3, 4)
print('b = \n',b,'\n\nb.size = ',b.size, '\n')

b =
[[ 1.57921282  0.76743473 -0.46947439  0.54256004]
 [-0.46341769 -0.46572975  0.24196227 -1.91328024]
 [-1.72491783 -0.56228753 -1.01283112  0.31424733]]

b.size = 12
```

```
B [218]: # Получить из этого массива одномерный массив с таким же атрибутом size, как и исходный массив.
c = b.flatten()
print('c =\n', c,'\n\nc.size = ',c.size, '\n')

c =
[ 1.57921282  0.76743473 -0.46947439  0.54256004 -0.46341769 -0.46572975
 0.24196227 -1.91328024 -1.72491783 -0.56228753 -1.01283112  0.31424733]

c.size = 12
```

6. Создать массив a, состоящий из целых чисел, убывающих от 20 до 0 неключительно с интервалом 2.

```
B [58]: a = np.arange(20, 0, -2)
print(a)
```

```
[20 18 16 14 12 10  8  6  4  2]
```

7. Создать массив b, состоящий из 1 строки и 10 столбцов: целых чисел, убывающих от 20 до 1 неключительно с интервалом 2. В чем разница между массивами a и b?

```
B [223]: #b = np.arange(20, 0, -2)
# b = a.reshape(10, 1)
b = np.arange(20, 0, -2).reshape(10,1)
print(b)
# Массив a - одномерный, массив b - многомерный
```

```
[[20]
 [18]
 [16]
 [14]
 [12]
 [10]
 [ 8]
 [ 6]
 [ 4]
 [ 2]]
```

8. Вертикально соединить массивы a и b. a - двумерный массив из нулей, число строк которого больше 1 и на 1 меньше, чем число строк двумерного массива b, состоящего из единиц. Итоговый массив v должен иметь атрибут size, равный 10.

```
In [224]: # Создаём массив a
a = np.zeros((2, 2))
print('a.size = ', a.size)
print(a)

# Создаём массив b
b = np.ones((3, 2))
print('\nb.size = ', b.size)
print(b)

# Вертикально соединить массивы a и b.
v = np.vstack((a, b))
print('\nv.size = ', v.size)
v
```

```
a.size = 4
[[0. 0.]
 [0. 0.]]

b.size = 6
[[1. 1.]
 [1. 1.]
 [1. 1.]]

v.size = 10
```

```
Out[224]: array([[0., 0.],
                [0., 0.],
                [1., 1.],
                [1., 1.],
                [1., 1.]])
```

9. Создать одномерный массив a, состоящий из последовательности целых чисел от 0 до 12. Поменять форму этого массива, чтобы получилась матрица A (двумерный массив Numpy), состоящая из 4 строк и 3 столбцов. Получить матрицу At путем транспонирования матрицы A. Получить матрицу B, умножив матрицу A на матрицу At с помощью матричного умножения. Какой размер имеет матрица B? Получится ли вычислить обратную матрицу для матрицы B и почему?

```
In [225]: # Создать одномерный массив a, состоящий из последовательности целых чисел от 0 до 12.
a = np.arange(0, 12)
print('a = ', a)
```

```
a = [ 0  1  2  3  4  5  6  7  8  9 10 11]
```

```
In [231]: # Поменять форму этого массива, чтобы получилась матрица A (двумерный массив Numpy), состоящая из 4 строк и 3 столбцов.
A = a.reshape(4, 3)
A
```

```
Out[231]: array([[ 0,  1,  2],
                [ 3,  4,  5],
                [ 6,  7,  8],
                [ 9, 10, 11]])
```



```
В [229]: # Получить матрицу At путем транспонирования матрицы A.
At = np.transpose(A)
At
```

```
Out[229]: array([[ 0,  3,  6,  9],
                [ 1,  4,  7, 10],
                [ 2,  5,  8, 11]])
```

```
В [230]: # Получить матрицу B, умножив матрицу A на матрицу At с помощью матричного умножения.
B = A.dot(At)
B
```

```
Out[230]: array([[ 5, 14, 23, 32],
                [14, 50, 86, 122],
                [23, 86, 149, 212],
                [32, 122, 212, 302]])
```

```
В [232]: # Какой размер имеет матрица B?
print('Количество элементов матрицы B = ', B.size)
print('Размерность B: {}'.format(B.ndim))
r = np.linalg.matrix_rank(B)
print('Ранг матрицы B: {}'.format(r))
print('Форма B: {}'.format(B.shape))
```

Количество элементов матрицы B = 16
Размерность B: 2
Ранг матрицы B: 2
Форма B: (4, 4)

```
В [233]: # Получится ли вычислить обратную матрицу для матрицы B и почему?
print('Определитель матрицы B, det(B) = ', np.linalg.det(B))

# Определитель матрицы B, det(B)=0. Поэтому вычислить обратную матрицу нельзя.

#B_inv = np.linalg.inv(B)
#print(B_invinv)
```

Определитель матрицы B, det(B) = 0.0

10. Инициализируйте генератор случайных чисел с помощью объекта seed, равного 42.

```
В [160]: np.random.seed(42)
```

11. Создайте одномерный массив c, составленный из последовательности 16-ти случайных равномерно распределенных целых чисел от 0 до 16 не включительно.

```
В [161]: c = np.random.randint(0, 16, 16)
print(c)
```

```
[ 6  3 12 14 10  7 12  4  6  9  2  6 10 10  7  4]
```

12. Поменяйте его форму так, чтобы получилась квадратная матрица C. Получите матрицу D, поэлементно прибавив матрицу B из предыдущего вопроса к матрице C, умноженной на 10. Вычислите определитель, ранг и обратную матрицу D_inv для D.

```
В [188]: C = c.reshape(4, 4) # Поменяйте его форму так, чтобы получилась квадратная матрица C.
print('c = \n',C)
```

```
c =
[[ 6  3 12 14]
 [10  7 12  4]
 [ 6  9  2  6]
 [10 10  7  4]]
```

```
В [189]: D = C * 10 + B # Получите матрицу D, поэлементно прибавив матрицу B из предыдущего вопроса к матрице C, умноженной на 10.
print('D = \n', D)
```

```
D =
[[ 65  44 143 172]
 [114 120 206 162]
 [ 83 176 169 272]
 [132 222 282 342]]
```

Вычислите определитель, ранг и обратную матрицу D_inv для D.

```
В [236]: # Вычислите ранг матрицы D
print('Ранг матрицы D: {}'.format(np.linalg.matrix_rank(D)))
```

Ранг матрицы D: 4

```
В [235]: # Вычислите определитель матрицы D
print('Определитель матрицы D, det(D) = ', np.linalg.det(D))
```

Определитель матрицы D, det(D) = -28511999.999999944

```
В [237]: # Вычислите обратную матрицу D_inv для D.
D_inv = np.linalg.inv(D)
print('Обратная матрица D_inv:\n', D_inv)

print('\nПроверка (D*D_inv=I) :\n', D.dot(D_inv))
```

Обратная матрица D_inv:

```
[[ 0.00935396  0.04486532  0.05897517 -0.07286055]
 [-0.01503577 -0.00122896 -0.00192971  0.00967873]
 [-0.00356692 -0.01782828 -0.04152146  0.04326178]
 [ 0.00909091 -0.00181818  0.01272727 -0.01090909]]
```

Проверка (D*D_inv=I) :

```
[[ 1.00000000e+00  0.00000000e+00 -4.44089210e-16 -8.88178420e-16]
 [ 1.66533454e-16  1.00000000e+00 -4.44089210e-16  0.00000000e+00]
 [ 2.22044605e-16  4.44089210e-16  1.00000000e+00 -2.22044605e-16]
 [ 2.77555756e-16  5.55111512e-16 -8.88178420e-16  1.00000000e+00]]
```

13. Приравняйте к нулю отрицательные числа в матрице D_inv, а положительные - к единице. Убедитесь, что в матрице D_inv остались только нули и единицы. С помощью функции numpy.where, используя матрицу D_inv в качестве маски, а матрицы B и C - в качестве источников данных, получите матрицу E размером 4x4. Элементы матрицы E, для которых соответствующий элемент матрицы D_inv равен 1, должны быть равны соответствующему элементу матрицы B, а элементы матрицы E, для которых соответствующий элемент матрицы D_inv равен 0, должны быть равны соответствующему элементу матрицы C.

```
B [238]: # Приравняйте к нулю отрицательные числа в матрице D_inv, а положительные - к единице.
# Убедитесь, что в матрице D_inv остались только нули и единицы.
D_inv=np.where(D_inv<0, 0,1)
D_inv
```

```
Out[238]: array([[1, 1, 1, 0],
                [0, 0, 0, 1],
                [0, 0, 0, 1],
                [1, 0, 1, 0]])
```

```
B [239]: # С помощью функции numpy.where, используя матрицу D_inv в качестве маски,
# а матрицы B и C - в качестве источников данных, получите матрицу E размером 4x4.
print(B)
print()
print(C)
E=np.where(D_inv==1, B, C)
E
# Элементы матрицы E, для которых соответствующий элемент матрицы D_inv равен 1,
# должны быть равны соответствующему элементу матрицы B,
# а элементы матрицы E, для которых соответствующий элемент матрицы D_inv равен 0,
# должны быть равны соответствующему элементу матрицы C.
```

```
[[ 5 14 23 32]
 [14 50 86 122]
 [23 86 149 212]
 [32 122 212 302]]
```

```
[[ 6  3 12 14]
 [10  7 12  4]
 [ 6  9  2  6]
 [10 10  7  4]]
```

```
Out[239]: array([[ 5, 14, 23, 14],
                [10,  7, 12, 122],
                [ 6,  9,  2, 212],
                [32, 10, 212,  4]])
```

B []:

B []:

B []: