Что сегодня сделаем

Рекомендательный алгоритм сопутствующих товаров для пользователя

Numpy и матричная алгебра

```
In [1]:
import numpy as np
In [2]:
x = np.array([1, 2, 3])
y = np.array([4, 5, 6])
In [ ]:
х.
In [4]:
# у переменной х тип, отличный от list
type(x)
Out[4]:
numpy.ndarray
In [3]:
# дополнительные методы
x.mean()
Out[3]:
2.0
```

Поэлементные операции

10

```
In [5]:
5 *5
Out[5]:
25
In [6]:
5 + 5
Out[6]:
```

```
In [7]:
'5' + '5'
Out[7]:
'55'
In [8]:
[1, 2] + [3, 4]
Out[8]:
[1, 2, 3, 4]
In [9]:
х, у
Out[9]:
(array([1, 2, 3]), array([4, 5, 6]))
In [10]:
x + y
Out[10]:
array([5, 7, 9])
In [11]:
x - y
Out[11]:
array([-3, -3, -3])
In [12]:
x * y
Out[12]:
array([ 4, 10, 18])
In [13]:
x / y
Out[13]:
array([0.25, 0.4 , 0.5 ])
```

```
In [15]:
х, у
Out[15]:
(array([1, 2, 3]), array([4, 5, 6]))
In [14]:
# элементы массива х возводятся в соответствующие степени элементов массива у
x ** y
Out[14]:
array([ 1, 32, 729])
In [ ]:
10 = 3*3 + 1
In [16]:
# остаток от деления
# обратите внимание, что для удобства данного примера х и у идут в другом порядке
y % x
Out[16]:
array([0, 1, 0])
Автоматическое наполнение массивов
In [17]:
# аналог range
np.arange(0, 10)
Out[17]:
array([0, 1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9])
In [23]:
list(range(10))
Out[23]:
[0, 1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9]
In [21]:
```

0

for i in range(10**20):

print(i)
break

```
In [24]:
# создать массив из 10 чисел, заполненных единицами
np.full(10, 1)
Out[24]:
array([1, 1, 1, 1, 1, 1, 1, 1, 1])
In [25]:
# создать матрицу 2х5 из нулей
np.full([2, 5], 0)
Out[25]:
array([[0, 0, 0, 0, 0],
       [0, 0, 0, 0, 0]])
In [26]:
[1, 2, 3] + [4, 5, 6]
Out[26]:
[1, 2, 3, 4, 5, 6]
In [27]:
# объединить массивы в один
a = np.arange(10)
b = np.arange(10, 20)
# обратите внимание на двойные скобки
np.concatenate((a, b))
Out[27]:
array([ 0, 1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9, 10, 11, 12, 13, 14, 15, 16,
      17, 18, 19])
In [28]:
# перемешать элементы массива
import random
nums = np.arange(10)
random.shuffle(nums)
nums
Out[28]:
array([9, 6, 1, 4, 2, 8, 3, 0, 7, 5])
```

Изменение размерности

```
In [29]:
x = np.arange(0, 10)
Х
Out[29]:
array([0, 1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9])
In [30]:
# 10 - количество строк
x.shape
Out[30]:
(10,)
In [31]:
# первый аргумент - количество строк
# второй - столбцов
x.reshape(5, 2)
Out[31]:
array([[0, 1],
       [2, 3],
       [4, 5],
       [6, 7],
       [8, 9]])
In [32]:
x.reshape(3, 3)
                                            Traceback (most recent call last)
<ipython-input-32-44cd19047743> in <module>
----> 1 x.reshape(3, 3)
ValueError: cannot reshape array of size 10 into shape (3,3)
In [33]:
# транспонирование матриц
np.array(
        [1, 2],
        [3, 4],
        [5, 6]
    ]
).T
Out[33]:
array([[1, 3, 5],
       [2, 4, 6]])
```

```
In [34]:
# склеивание набора списков
[1, 2, 3] + [4, 5, 6]
Out[34]:
[1, 2, 3, 4, 5, 6]
In [35]:
# склеивание массива из списков
x = np.array([[1, 2, 3], [4, 5, 6]])
x.ravel()
Out[35]:
array([1, 2, 3, 4, 5, 6])
In [36]:
# можно и так
x.reshape(6)
Out[36]:
array([1, 2, 3, 4, 5, 6])
In [37]:
# результат разный, если добавить 1 в качестве количества строк
x.reshape(1, 6)
Out[37]:
array([[1, 2, 3, 4, 5, 6]])
Создание матриц
In [38]:
# нулевой вектор заданной размерности
```

```
np.zeros(10)
Out[38]:
array([0., 0., 0., 0., 0., 0., 0., 0., 0.])
```

```
In [39]:
# единичная матрица
np.eye(5)
Out[39]:
array([[1., 0., 0., 0., 0.],
       [0., 1., 0., 0., 0.]
       [0., 0., 1., 0., 0.],
       [0., 0., 0., 1., 0.],
       [0., 0., 0., 0., 1.]]
In [41]:
# более общий случай диагональной матрицы
np.diag(np.arange(2, 50, 15), k=1)
Out[41]:
array([[ 0, 2, 0, 0,
       [0,0,17,0,0],
       [ 0, 0, 0, 32,
                       0],
       [0, 0, 0, 0, 47],
       [0, 0, 0, 0, 0]])
In [42]:
# матрица со случайными значениями
np.random.random(10)
Out[42]:
array([0.4695114 , 0.5167444 , 0.620242 , 0.26422004, 0.4644014 ,
       0.50061411, 0.91162335, 0.18816725, 0.87896904, 0.74962345])
In [44]:
# более универсальный вариант создания матриц
?np.linspace
In [43]:
np.linspace(5, 25, 30)
Out[43]:
                   5.68965517, 6.37931034, 7.06896552, 7.75862069,
array([ 5.
        8.44827586, 9.13793103, 9.82758621, 10.51724138, 11.20689655,
       11.89655172, 12.5862069 , 13.27586207, 13.96551724, 14.65517241,
       15.34482759, 16.03448276, 16.72413793, 17.4137931 , 18.10344828,
       18.79310345, 19.48275862, 20.17241379, 20.86206897, 21.55172414,
       22.24137931, 22.93103448, 23.62068966, 24.31034483, 25.
                                                                      ])
```

Более сложные распределения

https://docs.scipy.org/doc/scipy-0.14.0/reference/generated/scipy.signal.gaussian.html (https://docs.scipy.org/doc/scipy-0.14.0/reference/generated/scipy.signal.gaussian.html)

Скалярное произведение векторов

$$\vec{a} \cdot \vec{b} = |\vec{a}| |\vec{b}| \cos(\vec{a}, \vec{b})$$

Пусть

$$\vec{a} = (a_1, a_2, a_3)$$

$$\vec{b} = (b_1, b_2, b_3)$$

Тогда скалярное произведение векторов равно

$$\vec{a} \cdot \vec{b} = a_1 b_1 + a_2 b_2 + a_3 b_3$$

```
In [45]:
```

```
a = np.array( [4, 3] )
b = np.array( [2, 1] )
```

```
In [47]:
```

```
a, b
```

Out[47]:

(array([4, 3]), array([2, 1]))

In [48]:

```
4*2 + 3*1
```

Out[48]:

11

Пример расчета скалярного произведения векторов

```
In [46]:
```

```
np.dot( a, b )
```

Out[46]:

11

Можно посчитать и таким образом

```
In []:
# nepθωй waz
for pair in zip( a, b ):
    print( pair )

In []:
# θmopoŭ waz
[ pair[0] * pair[1] for pair in zip( a, b ) ]

In [49]:
# umozoθωй peзyльmam
sum( [ pair[0] * pair[1] for pair in zip( a, b ) ] )
Out[49]:
```

Косинусное сходство между векторами

$$cos(\vec{a}, \vec{b}) = \frac{\vec{a} \cdot \vec{b}}{|\vec{a}| |\vec{b}|}$$

```
In [50]:
```

11

```
import matplotlib.pyplot as plt
```

```
In [52]:
```

```
a, b
```

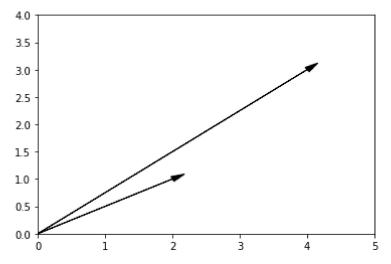
Out[52]:

```
(array([4, 3]), array([2, 1]))
```

```
In [51]:
```

```
ax = plt.axes()
plt.xlim( [0, 5] )
plt.ylim( [0, 4] )

ax.arrow( 0, 0, a[0], a[1], head_width=0.1, head_length=0.2, fc='k', ec='k' )
ax.arrow( 0, 0, b[0], b[1], head_width=0.1, head_length=0.2, fc='k', ec='k' )
plt.show()
```



In [53]:

In []:

```
# длины векторов можно было посчитать и так

aLength = np.sqrt( (a*a).sum() )

bLength = np.sqrt( (b*b).sum() )
```

In [54]:

```
cosine( a, b )
```

Out[54]:

0.9838699100999074

In [55]:

```
# угол между векторами в радианах
np.arccos( cosine( a, b ) )
```

Out[55]:

0.17985349979247847

In [56]:

```
# угол между векторами в градусах
np.arccos( cosine( a, b ) ) * 360 / 2 / np.pi
```

Out[56]:

10.304846468766044

Задача 4 домашнего задания

Имеется матрица покупок в интернет-магазине. Столбец A - ID пользователя. Остальные столбцы - количество покупок категорий товаров этим пользователем:

In [57]:

```
from IPython.display import Image
Image("user_matrix.JPG")
```

Out[57]:

User ID	Смартфон	Smart TV	Ноутбук	Шкаф Холо	одильник	Посуда
1	2	1	0	0	0	0
2	1	1	2	1	0	0
3	2	0	1	0	0	0
4	1	1	2	1	0	1
5	0	0	1	2	0	0
6	0	0	0	0	0	5
7	1	0	0	0	0	0
8	0	1	1	0	0	0
9	0	0	0	1	1	3
10	1	0	0	2	1	4

Матрица в виде numpy array

```
In [ ]:
```

```
users_stats = np.array(
    [
        [2, 1, 0, 0, 0, 0],
        [1, 1, 2, 1, 0, 0],
        [2, 0, 1, 0, 0, 0],
        [1, 1, 2, 1, 0, 1],
        [0, 0, 1, 2, 0, 0],
        [0, 0, 0, 0, 0, 5],
        [1, 0, 0, 0, 0, 0],
        [0, 1, 1, 0, 0, 0],
        [0, 0, 0, 1, 1, 3],
        [1, 0, 0, 2, 1, 4]
    ],
    np.int32
)
```

На сайт заходит очередной посетитель, о покупках которого известно следующее:

```
In [ ]:
```

```
next_user_stats = np.array([0, 1, 2, 0, 0, 0])
```

Найдите самого похожего пользователя. Т. е. посчитайте косинусное сходство между этим пользователем и всеми пользователями из массива user stats

```
In [ ]:
```

```
In [ ]:
```

```
In [ ]:
```

Перемножение матриц

Определение

Пусть даны две матрицы а и b размером I х m и m х n соответственно. I - количество строк, n - количество столбцов.

 $\end{constraint} $$ \operatorname{cquation}^* \LARGE a = \left[\operatorname{m} \ a_{11} \ a_{12} \right] \ a_{21} \ a_{22} \ a_{2m} \ \vdots \ \colored \ \ \colored \ \colo$

Тогда произведением матриц а и b будет матрица с размерностью I х n:

\begin{equation*} \LARGE c_{ij} = \sum_{k=1}^m a_{ik} b_{kj} \end{equation*}

In [58]:

```
a = np.array(
    [
        [1, 2],
        [3, 4]
    ]
)
```

In [59]:

```
b = np.array(
    [
        [5, 6],
        [7, 8]
    ]
)
```

In [60]:

```
c = np.dot( a, b )
c
```

Out[60]:

```
array([[19, 22],
[43, 50]])
```

В numpy есть специальный тип matrix, который отличается от ndarray

In [61]:

```
a * b
Out[61]:
array([[ 5, 12],
```

[21, 32]])

```
In [62]:
aMatrix = np.matrix( [ [1, 2], [3, 4] ] )
bMatrix = np.matrix( [ [5, 6], [7, 8] ] )
```

Линейные уравнения

Дана система линейных уравнений

```
In [66]:
```

```
# коэффициенты при переменных в левой части уравнения

а = np.array( [ [1, 3], [2, -4] ] )
```

```
In [67]:
```

```
# значения в правой части уравнения
b = np.array( [9, 8] )
```

```
In [68]:
```

```
# решение
from numpy import linalg
```

```
In [69]:
linalg.solve(a, b)
Out[69]:
array([6., 1.])
In [70]:
# προδερκα δερμος δερμος μι
np.allclose( np.dot(a, linalg.solve(a, b)), b )
Out[70]:
```

True