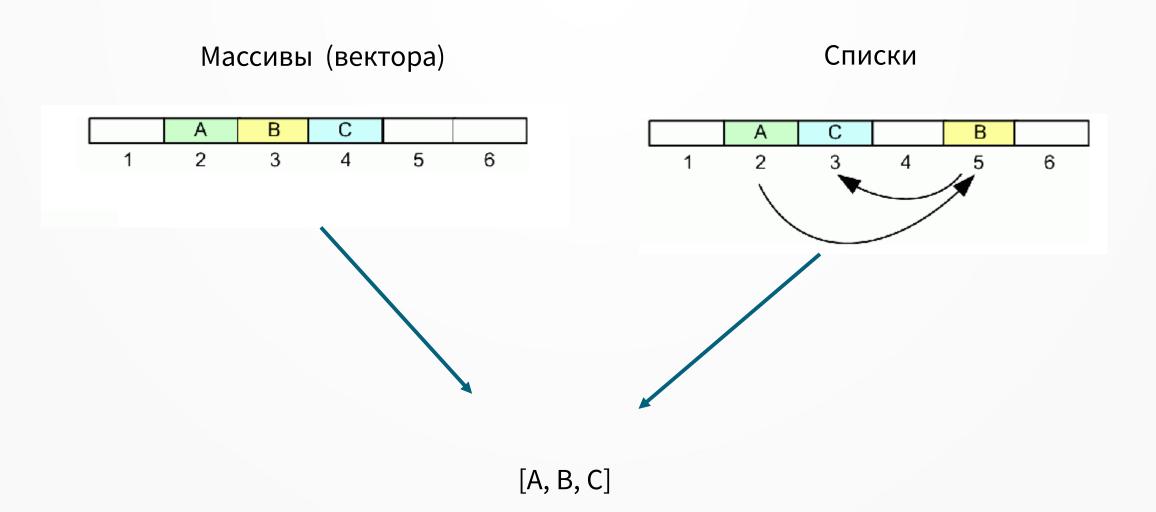
NumPy

Голубцов В. А.

Зачем?

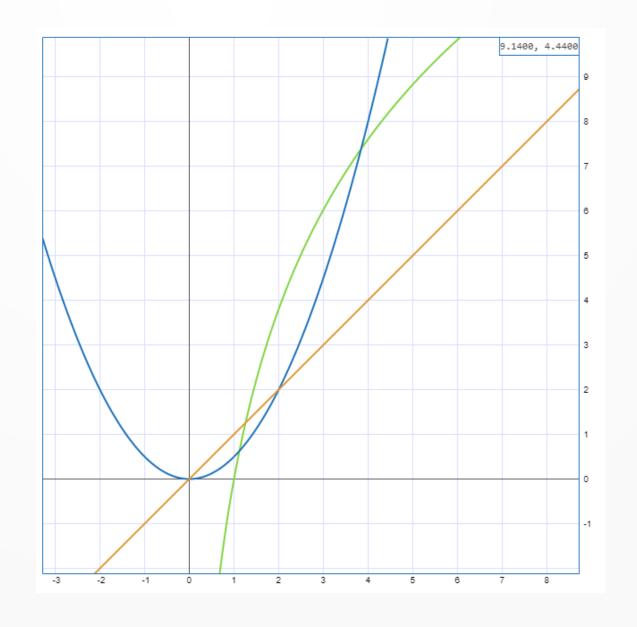


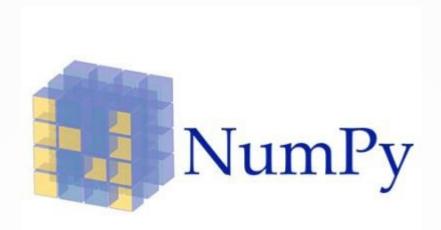
https://wiki.python.org/moin/TimeComplexity

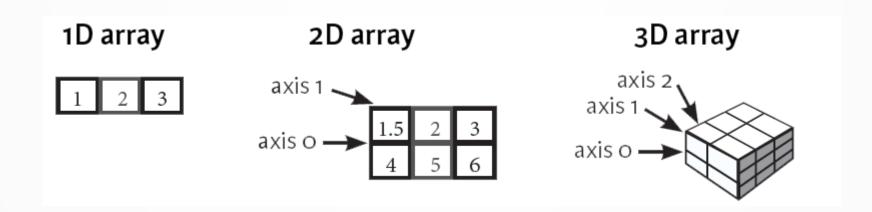
$O(1) < O(log(n)) < O(k) <= O(n) < O(n*log(n)) < O(n^2)$

•
$$y = log(1.2, x)$$

•
$$y = 0.5*x*x$$







Пакетный менеджер Рір

• B Python 3.4+ уже есть

>>> pip install NumPy

>>> import numpy as np

np.array()

- np.array.ndim число измерений ("оси") массива.
- np.array.shape кортеж размеров массива
- np.array.size количество элементов массива
- np.array.dtype объект, описывающий тип элементов массива.
- np.array.itemsize размер каждого элемента массива в байтах.
- np.array.data буфер, содержащий фактические элементы массива. (Обычно не используется)

```
>>> import numpy as np
```

>>>

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

```
>>> import numpy as np
>>>
>>>a = np.array([1, 2, 3])
>>>print(a)
[1, 2, 3]
```

```
>>> import numpy as np
>>> >> = np.array([1, 2, 3])
>>> b = np.array([[1.5, 2, 3], [4, 5, 6]])
>>> print b
[[ 1.5 2. 3. ]
[ 4. 5. 6. ]]
```

```
>>> import numpy as np
>>> >> = np.array([1, 2, 3])
>>> b = np.array([[1.5, 2, 3], [4, 5, 6]], dtype=np.complex)
>>> print b

[[ 1.5+0.j 2.0+0.j 3.0+0.j]
 [ 4.0+0.j 5.0+0.j 6.0+0.j]]
```

Почему?

```
>>> import numpy as np
>>> b = np.array([[1.5, 2, 3], [4, 5, 6, 7]])
>>> b = np.array([[1.5, 2, 3], [4, 5, 6, 7]])
>>> print b

Traceback (most recent call last):

[[1.5+0.j 2.0+0.j 3.0+0.j]
[4.0+0.j 5.0+0.j 6.0+0.j]]

TypeError: a float is required
```

Больше способов инициализации!!!11!

```
>>> np.ones((2, 2, 2))
[[[ 1., 1.],
        [ 1., 1.]],
        [[ 1., 1.]]
```

```
>>> r = np.random.random((3,3))
>>> m = r.mean()
```

```
>> r = np.random.random((3,3))
>>> m = r.mean()
>>> r2 = r + 1
>>> print ( r )
[[ 0.37007418  0.75402447  0.48608901]
[ 0.00485012  0.34278094  0.21657563]
[ 0.85417297 0.0667909 0.60559997]]
>>> print ( r2 )
[[1.37007418, 1.75402447, 1.48608901],
[1.00485012, 1.34278094, 1.21657563],
[1.85417297, 1.0667909, 1.60559997]])
```

```
>>> r = np.random.random((3,3))

>>> m = r.mean()

>>> C = r + 1

>>> C = np.cos((r + r) ** 3)

>>> print(C)

[[ 0.91891799, -0.9588054, 0.60674687],

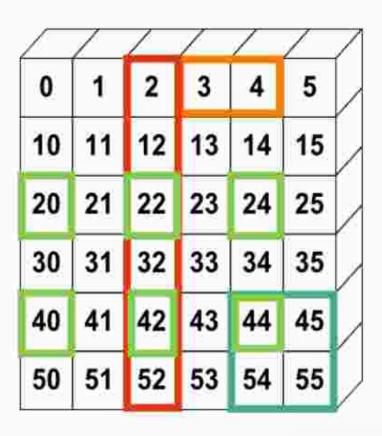
[ 1. , 0.94853768, 0.99669959],

[ 0.26993558, 0.99999716, -0.2045857 ]]
```

```
>> r = np.random.random((3,3))
>>> m = r.mean()
>>> r2 = r + 1
>>> C = np.cos((r + r) ** 3)
>>> print(C)
[[0.91891799, -0.9588054, 0.60674687],
[1., 0.94853768, 0.99669959],
[ 0.26993558, 0.99999716, -0.2045857 ]]
>>> print(C<0)
[[False, True, False],
[False, False, False],
[False, False, True]]
```

Индексы и срезы

```
>>> a[0,3:5]
array([3,4])
>>> a[4:,4:]
array([[44, 45],
      [54, 55]])
>>> a[:,2]
array([2,12,22,32,42,52])
>>> a[2::2,::2]
array([[20,22,24]
       [40,42,44]])
```



```
>>> p = np.random.random((5))

>>print(p)
[0.27551045 0.78631163 0.12102608 0.15976966 0.99517535]

>>> print(p[2])
0.12102608488760458
```

```
>>> p = np.random.random((5))

>>print(p)
[0.27551045 0.78631163 0.12102608 0.15976966 0.99517535]

>>> print(p[2:])
[0.12102608, 0.15976966, 0.99517535]
```

```
>>> p = np.random.random((5))

>>print(p)
[0.27551045 0.78631163 0.12102608 0.15976966 0.99517535]

>>> print(p[2:4])
[0.12102608, 0.15976966]
```

```
>>> p = np.random.random((5))

>>print(p)
[0.27551045 0.78631163 0.12102608 0.15976966 0.99517535]

>>> print(p[1:-2])
[0.78631163, 0.12102608]
```

```
>>> p = np.random.random((5))

>>print(p)
[0.27551045 0.78631163 0.12102608 0.15976966 0.99517535]

>>> print(p[1::2])
[0.78631163, 0.15976966]
```

```
>>> p = np.random.random((5, 5))
>>> print p
[[ 0.89357301  0.48482166  0.91910089  0.64431201  0.5046139 ]
  [ 0.31306256  0.5833581  0.33455025  0.01313503  0.34719377]
  [ 0.88634324  0.28359036  0.55375488  0.63467417  0.95944837]
  [ 0.00769992  0.01200226  0.72258102  0.50323211  0.99970244]
  [ 0.74205999  0.8855628  0.08830985  0.00869231  0.26656741]]
```

>>>print(p[1,1])

```
>>> p = np.random.random((5, 5))
>>> print p
[[ 0.89357301  0.48482166  0.91910089  0.64431201  0.5046139 ]
[ 0.31306256  0.5833581  0.33455025  0.01313503  0.34719377 ]
[ 0.88634324  0.28359036  0.55375488  0.63467417  0.95944837 ]
[ 0.00769992  0.01200226  0.72258102  0.50323211  0.99970244 ]
[ 0.74205999  0.8855628  0.08830985  0.00869231  0.26656741 ]]
>>> print(p[1::2,1:3])
```

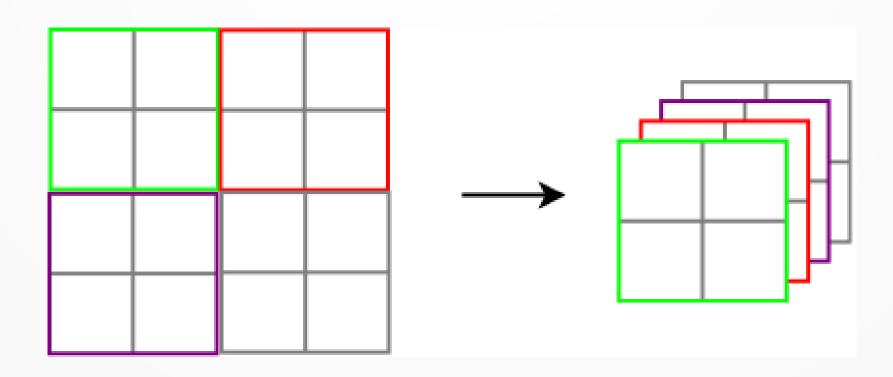
[[0.5833581 0.33455025]

[0.01200226 0.72258102]]

Задача

```
>>> p = np.random.random((5, 5))
>>> print p
[[ 0.89357301  0.48482166  0.91910089  0.64431201  0.5046139 ]
[ 0.31306256  0.5833581  0.33455025  0.01313503  0.34719377 ]
[ 0.88634324  0.28359036  0.55375488  0.63467417  0.95944837 ]
[ 0.00769992  0.01200226  0.72258102  0.50323211  0.99970244 ]
[ 0.74205999  0.8855628  0.08830985  0.00869231  0.26656741 ]
```

Манипуляции с формой



```
>>> m_4x4 = np.random.random((4, 4))
>>> print(m_4x4)
[[ 0.73577237  0.37678939  0.98588422  0.11154924]
[ 0.48292762  0.07229587  0.26343597  0.09408413]
[ 0.76365441  0.34374507  0.62411017  0.81866665]
[ 0.25025241  0.08725163  0.92850361  0.75520065]]
```

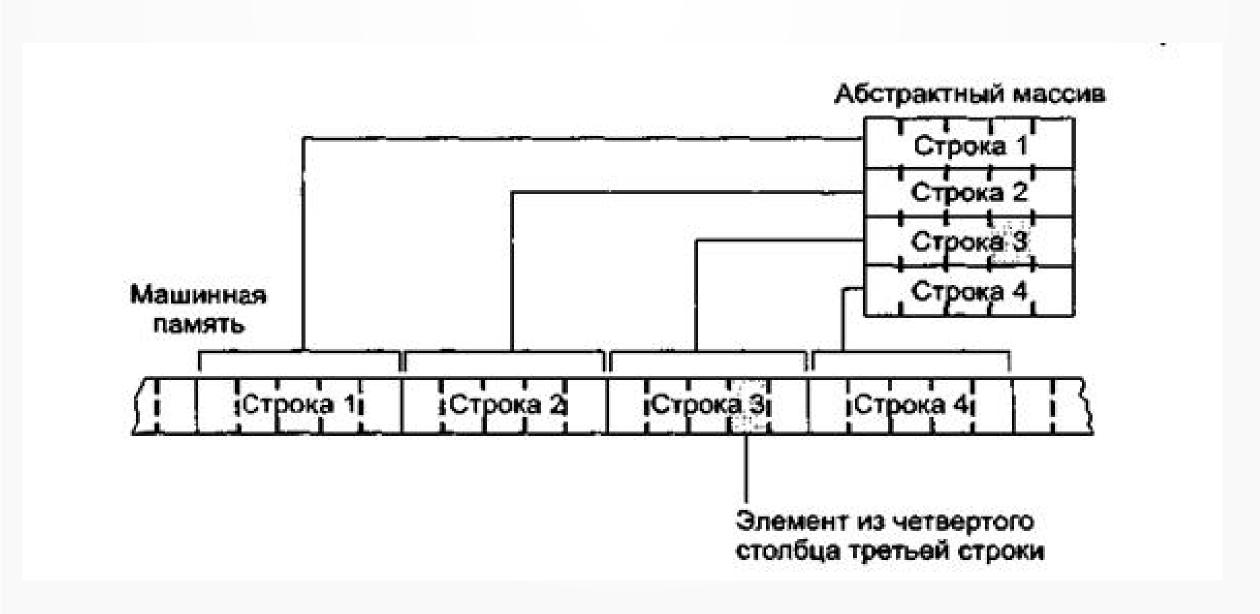
```
>>> m_4x4 = np.random.random((4, 4))
>>> print m_4x4.shape
(4, 4)
```

```
>> m_4x4 = np.random.random((4, 4))
>>> m_4x4_tr = m_4x4.transpose()
>>> print(m_4x4)
[[ 0.73577237  0.37678939  0.98588422  0.11154924]
[ 0.48292762 0.07229587 0.26343597 0.09408413]
[ 0.76365441  0.34374507  0.62411017  0.81866665]
[0.25025241 0.08725163 0.92850361 0.75520065]]
>>> print(m_4x4_tr)
[[ 0.73577237  0.48292762  0.76365441  0.25025241]
[0.37678939 0.07229587 0.34374507 0.08725163]
[0.98588422 0.26343597 0.62411017 0.92850361]
[0.11154924 0.09408413 0.81866665 0.75520065]]
```

```
>> m_4x4 = np.random.random((4, 4))
>> m_4x4_reshaped = m_4x4.reshape(2,2,4)
>>> print(m_4x4)
[[ 0.73577237  0.37678939  0.98588422  0.11154924]
[ 0.48292762 0.07229587 0.26343597 0.09408413]
[ 0.76365441  0.34374507  0.62411017  0.81866665]
[0.25025241 0.08725163 0.92850361 0.75520065]]
>>> print(m_4x4_reshaped)
[[[ 0.73577237  0.37678939  0.98588422  0.11154924]
[0.48292762 0.07229587 0.26343597 0.09408413]]
[[ 0.76365441  0.34374507  0.62411017  0.81866665]
[0.25025241 0.08725163 0.92850361 0.75520065]]]
>>>print(m_4x4_reshaped[1,1,2])
0.928503612684
```

```
>> m_4x4 = np.random.random((4, 4))
>> m_4x4_reshaped = m_4x4.reshape(2,2,4)
>>> print(m_4x4_reshaped)
[[[ 0.73577237  0.37678939  0.98588422  0.11154924]
[0.48292762 0.07229587 0.26343597 0.09408413]]
[[ 0.76365441  0.34374507  0.62411017  0.81866665]
[0.25025241 0.08725163 0.92850361 0.75520065]]]
>>> print m_4x4_reshaped.ravel()
[ 0.73577237  0.37678939  0.98588422  0.11154924  0.48292762  0.07229587
0.26343597 0.09408413 0.76365441 0.34374507 0.62411017 0.81866665
0.25025241 0.08725163 0.92850361 0.75520065
```

Память компьютера



Итирирование

- >>> a = np.array([[1, 2], [3, 4]])
- >>>for row in a:
- >>> print(row)
- [12]
- [34]

Сложение массивов

```
>>> a = np.array([[1, 2], [3, 4]])>>> b = np.array([[5, 6], [7, 8]])
```

- >>> np.vstack((a, b))
- array([[1, 2],
- [3, 4],
- [5, 6],
- [7, 8]])
- >>> np.hstack((a, b))
- array([[1, 2, 5, 6],
- [3, 4, 7, 8]])

Сложение массивов

- >>> np.column_stack((a, b))
- array([[1, 2, 5, 6],
- [3, 4, 7, 8]])
- >>> np.row_stack((a, b))
- array([[1, 2],
- [3, 4],
- [5, 6],
- [7, 8]])

Разбиения массивов

```
>>> a = np.arange(12).reshape((2, 6))
>>> a
array([[ 0, 1, 2, 3, 4, 5],
    [6, 7, 8, 9, 10, 11]])
• >>> np.hsplit(a, 3) # Разбить на 3 части
• [array([[0, 1], [6, 7]]),
array([[2, 3], [8, 9]]),
array([[ 4, 5], [10, 11]])]
• >>> np.hsplit(a, (3, 4)) # Разрезать а после третьего и четвёртого столбца
• [array([[0, 1, 2], [6, 7, 8]]),
array([[3], [9]]),
array([[ 4, 5], [10, 11]])]
```

Представление или поверхностная копия

- >>> c = np.array([1,2])
- >>> a = c
- >>> a[0] = 7
- >>> print c
- [7 2]
- >>> a.base is c
- True
- >>> a is c
- True

Глубокие копии

- >>> c = np.array([1,2])
- >>> a = c.copy()
- >>> a[0] = 7
- >>> print a
- [7 2]
- >>> print c
- •[12]
- >>> a.base is c
- False
- >>> a is c
- False

Вывод информации

- np.set_printoptions(threshold=np.nan)
- precision : количество отображаемых цифр после запятой (по умолчанию 8).
- threshold : количество элементов в массиве, вызывающее обрезание элементов (по умолчанию 1000).
- edgeitems : количество элементов в начале и в конце каждой размерности массива (по умолчанию 3).
- linewidth : количество символов в строке, после которых осуществляется перенос (по умолчанию 75).
- suppress : если True, не печатает маленькие значения в scientific notation (по умолчанию False).
- nanstr : строковое представление NaN (по умолчанию 'nan').
- infstr : строковое представление inf (по умолчанию 'inf').
- formatter : позволяет более тонко управлять печатью массивов.

https://docs.scipy.org/doc/numpy/reference/generated/numpy.set_printoptions.html

NumPy

100 задач по NumPy
-https://pythonworld.ru/numpy/100-exercises.html