

Лабораторная работа №7

По дисциплине: «Языки программирования»

Tema: «Изучение NumPy. Сравнение производительности с классическими библиотеками Python»

Выполнила:

Студентка 2 курса

Группы ПО-7

Фурсевич Д. С.

Проверил:

Бойко Д.О.

Цель работы: изучить NumPy. Сравнить производительность с классическими библиотеками Python

Ход работы:

Общие правила выполнения задания:

- 1. Для написания кода использовать библиотеки классического Python, NumPy и SciPy.
- 2. Код демонстрируется в Colaboratory
- 3. По каждому заданию должно быть предоставлено не менее 3-х вариантов решения, среди которых:
 - а) чистый NumPy (максимально оптимизованный, векторизованный)
 - b) любой не векторизованный вариант
 - с) любой другой вариант, желательно конкурентноспособный
- 4. Все варианты решения должны быть протестированы на скорость выполнения при помощи %timeit
- 5. Полученные результаты отразить в отчете и сделать выводы о производительности и комфорте использования NumPy в различных задачах.

Задание 1:

Подсчитать произведение ненулевых элементов на диагонали прямоугольной матрицы.

Пример: x = np.array([[1, 0, 1], [2, 0, 2], [3, 0, 3], [4, 4, 4]])

Ответ: 3.

1) Python

The slowest run took 5.02 times longer than the fastest. This could mean that an intermediate result is being cached. 1000000 loops, best of 5: 926 ns per loop

2) NumPy

```
array_ = np.array(([[1, 0, 1], [2, 0, 2], [3, 0, 3], [4, 4, 4]]))
#array_ = np.arange(12).reshape(3,4)
%timeit np.prod(array_.diagonal()[array_.diagonal() != 0])
np.prod(array_.diagonal()[array_.diagonal() != 0])
```

The slowest run took 654.39 times longer than the fastest. This could mean that an intermediate result is being cached. 100000 loops, best of 5: 7.04 µs per loop

3) Tensorflow

```
[4] import tensorflow as tf

[5] array = tf.constant(([[1, 0, 1], [2, 0, 2], [3, 0, 3], [4, 4, 4]]))

#array_ = np.arange(12).reshape(3,4)

%timeit tf.reduce_prod(tf.linalg.diag_part(array)[tf.linalg.diag_part(array)!=0])

tf.reduce_prod(tf.linalg.diag_part(array)[tf.linalg.diag_part(array)!=0])

The slowest run took 37.82 times longer than the fastest. This could mean that an intermediate result is being cached. 1000 loops, best of 5: 1.34 ms per loop

<tf.Tensor: shape=(), dtype=int32, numpy=3>
```

Задание 2:

Дана матрица х и два вектора одинаковой длины і и ј. Построить вектор np.array([X[i[0], j[0]], X[i[1], j[1]], ..., X[i[N-1], j[N-1]]]). Пример:

```
x = [[9 \ 4 \ 2], [6 \ 0 \ 0], [9 \ 9 \ 3]]
```

i: [1 2 1]

j: [1 0 1]

Ответ: [0 9 0]

1) Python

```
    [6] x = [[9, 4, 2], [6, 0, 0], [9, 9, 3]]
    i = [1, 2, 1]
    j = [1, 0, 1]
    %timeit [x[a][b] for a, b in zip(i, j)]
    [x[a][b] for a, b in zip(i, j)]
```

The slowest run took 5.29 times longer than the fastest. This could mean that an intermediate result is being cached. 1000000 loops, best of 5: 775 ns per loop [0, 9, 0]

2) NumPy

```
[7] x = np.array([[9, 4, 2], [6, 0, 0], [9, 9, 3]])
    i = np.array([1, 2, 1])
    j = np.array([1, 0, 1])

%timeit np.take(x, i*len(i) + j)
    np.take(x, i*len(i) + j)

The slowest run took 18.71 times longer than the fastest. This could mean that an intermediate result is being cached. 100000 loops, best of 5: 4.12 μs per loop array([0, 9, 0])
```

3) Tensorflow

```
[8] x = tf.constant([[9, 4, 2], [6, 0, 0], [9, 9, 3]])
    i = tf.constant([1, 2, 1])
    j = tf.constant([1, 0, 1])

def func(x, i, j):
    tf.gather(tf.reshape(x, (-1,)), i*len(i)+j)

%timeit func(x, i, j)
func(x, i, j)
```

The slowest run took 91.77 times longer than the fastest. This could mean that an intermediate result is being cached. 1000 loops, best of 5: 211 μs per loop

Задание 3:

Даны два вектора х и у. Проверить, задают ли они одно и то же мультимножество.

Пример: x = np.array([1,2,2,4]), y = np.array([4,2,1,2])

Ответ: True.

1) Python

```
x = [1,2, 2, 4]
y = [4, 2, 1, 2]
%timeit set(x)==set(y)
set(x)==set(y)
```

The slowest run took 8.32 times longer than the fastest. This could mean that an intermediate result is being cached.

1000000 loops, best of 5: 506 ns per loop

True

2) NumPy

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

def func():
    ux = np.unique(x)
    uy = np.unique(y)
    return len(ux) == len(uy) and np.all(ux==uy)

%timeit func()
func()
```

The slowest run took 8.50 times longer than the fastest. This could mean that an intermediate result is being cached. 100000 loops, best of 5: 14.8 µs per loop False

3) Tensorflow

```
x = tf.constant([1,2, 4])
   y = tf.constant([4, 2, 1, 3])
    def func():
        ux = tf.unique(x)
        uy = tf.unique(y)
        return ux.count == uy.count and tf.reduce_all(ux==uy)
    %timeit func()
🔁 The slowest run took 180.01 times longer than the fastest. This could mean that an intermediate result is being cached.
```

10000 loops, best of 5: 24.5 μs per loop

Задание 4:

Найти максимальный элемент в векторе х среди элементов, перед которыми стоит нулевой.

Пример: x = np.array([6, 2, 0, 3, 0, 0, 5, 7, 0])

Ответ: 5.

1) Python

```
\mathbf{x} = [6, 2, 0, 3, 0, 0, 5, 7, 0]
     %timeit max([x[i+1] \text{ for } i \text{ in range}(len(x)-1) \text{ if } x[i]==0])
     max([x[i+1] for i in range(len(x)-1) if x[i]==0])
```

The slowest run took 4.09 times longer than the fastest. This could mean that an intermediate result is being cached. 1000000 loops, best of 5: 1.57 μs per loop

2) NumPy

```
x = np.array([6, 2, 0, 3, 0, 0, 5, 7, 0])
    %timeit np.max(x[1:][x[:-1]==0])
    np.max(x[1:][x[:-1]==0])
```

The slowest run took 12.17 times longer than the fastest. This could mean that an intermediate result is being cached. 100000 loops, best of 5: 8.71 μs per loop

3) Tensorflow

```
[14] x = tf.constant([6, 2, 0, 3, 0, 0, 5, 7, 0])
       %timeit tf.reduce_max(x[1:][x[:-1]==0])
       tf.reduce_max(x[1:][x[:-1]==0])
```

The slowest run took 15.28 times longer than the fastest. This could mean that an intermediate result is being cached. 1000 loops, best of 5: 1.57 ms per loop <tf.Tensor: shape=(), dtype=int32, numpy=5>

Задание 5:

Дан трёхмерный массив, содержащий изображение, размера (height, width, numChannels), а также вектор длины numChannels. Сложить каналы изображения с указанными весами, и вернуть результат в виде матрицы размера (height, width). Считать реальное изображение можно при помощи функции scipy.misc.imread (если изображение не в формате png, установите пакет pillow: conda install pillow). Преобразуйте цветное изображение в оттенки серого, использовав коэффициенты np.array([0.299, 0.587, 0.114]).

Пример:



Ответ:







1) Python

```
weights = [0.299, 0.587, 0.114]
array = np.asarray(image).tolist()

def to_grayscale(pixel):
    return pixel[0]*weights[0]+pixel[1]*weights[1]+pixel[2]*weights[2]

def l(line):
    return list(map(to_grayscale, line))

%timeit list(map(1, array))
img = list(map(1, array))
PIL.Image.fromarray(np.asarray(img, dtype=np.uint8))
```

10 loops, best of 5: 111 ms per loop



2) NumPy

```
weights = np.array([0.299, 0.587, 0.114])
array = np.asarray(image)
img = np.dot(array, weights)
%timeit np.dot(array, weights)
PIL.Image.fromarray(np.asarray(img, dtype=np.uint8))
```

100 loops, best of 5: 8.16 ms per loop



3) Tensorflow

```
weights = tf.constant([0.299, 0.587, 0.114], dtype=tf.dtypes.float64)
array = tf.constant(np.asarray(image), dtype=tf.dtypes.float64)
img = tf.tensordot(array, weights, 1)
%timeit tf.tensordot(array, weights, 1)
PIL.Image.fromarray(np.asarray(img, dtype=np.uint8))
```

☐→ 1000 loops, best of 5: 1.94 ms per loop



Задание 6:

Реализовать кодирование длин серий (Run-length encoding). Дан вектор х. Необходимо вернуть кортеж из двух векторов одинаковой длины. Первый содержит числа, а второй - сколько раз их нужно повторить.

```
Пример: x = \text{np.array}([2, 2, 2, 3, 3, 3, 5]).
```

Otbet: (np.array([2, 3, 5]), np.array([3, 3, 1])).

1) Python

The slowest run took 6.21 times longer than the fastest. This could mean that an intermediate result is being cached. 1000000 loops, best of 5: 1.82 μ s per loop ([2, 3, 5], [3, 3, 1])

2) NumPy

The slowest run took 7.47 times longer than the fastest. This could mean that an intermediate result is being cached. 10000 loops, best of 5: 23.1 μ s per loop (array([2, 3, 5]), array([3, 3, 1]))

3) Tensorflow

Задание 7:

Даны две выборки объектов - Х и Ү. Вычислить матрицу евклидовых расстояний между объектами. Сравнить с функцией scipy.spatial.distance.euclidean.

Пример:

x: [276696349]

y: [1 0 0 7 2 2 4 3 0]

Ответ: 15.329709716755891

1) Python

```
\frac{\checkmark}{3} [23] x = [2, 7, 6, 6, 9, 6, 3, 4, 9]
        y = [1, 0, 0, 7, 2, 2, 4, 3, 0]
        def 1(t):
         return (t[0]-t[1])**2
        def f():
          z = list(map(1, zip(x, y)))
          sum = 0
          for i in z:
            sum += i
          return sum**0.5
        %timeit f()
        f()
```

The slowest run took 4.55 times longer than the fastest. This could mean that an intermediate result is being cached. 100000 loops, best of 5: 4.72 μs per loop 15.329709716755891

2) NumPy

```
x = \text{np.array}([2,7,6,6,9,6,3,4,9])
    y = np.array([1,0,0,7,2,2,4,3,0])
    def func():
     square = np.square(x - y)
     sum_square = np.sum(square)
      return np.sqrt(sum_square)
    %timeit func()
    func()
    The slowest run took 26.92 times longer than the fastest. This could mean that an intermediate result is being cached.
```

100000 loops, best of 5: 8.61 μs per loop 15.329709716755891

3) Tensorflow

```
x = tf.constant([2,7,6,6,9,6,3,4,9])
y = tf.constant([1,0,0,7,2,2,4,3,0])
def func():
    square = tf.square(x - y)
    sum_square = tf.reduce_sum(square)
    return tf.sqrt(tf.cast(sum_square, tf.dtypes.float32))

%timeit func()
func()

The slowest run took 87.16 times longer than the fastest. This could mean that an intermediate result is being cached.
10000 loops, best of 5: 106 μs per loop
    <tf.Tensor: shape=(), dtype=float32, numpy=15.32971>
```

Задание 8:

Реализовать функцию вычисления логарифма плотности многомерного нормального распределения. Входные параметры: точки X, размер (N, D), мат. ожидание m, вектор длины D, матрица ковариаций C, размер (D, D). Разрешается использовать библиотечные функции для подсчета определителя матрицы, а также обратной матрицы, в том числе в невекторизованном варианте. Сравнить с scipy.stats.multivariate_normal(m, C).logpdf(X) как по скорости работы, так и по точности вычислений

1) Python

/usr/local/lib/python3.7/dist-packages/scipy/sparse/linalg/dsolve/linsolve.py:138: SparseEfficiencyWarning: spsolve requires A be CSC or CSR matrix format SparseEfficiencyWarning)
The slowest run took 10.47 times longer than the fastest. This could mean that an intermediate result is being cached.
1000 loops, best of 5: 326 µs per loop
-5.054836210528194

2) NumPy

3) Pandas

```
import pandas as pd
import numpy as np
import scipy.sparse as sp
import scipy.sparse
import scipy.sparse
import scipy.sparse
import scipy.sparse
import scipy.sparse
import scipy.sparse
import scipy.sp
```

Вывод: изучила NumPy. Сравнила производительность NumPy с производительностью обычного Python и с классической библиотекой Tensorflow.