#### Obliczenia Naukowe

Wektory i Macierze w pythonie Czyli wprowadzenie do NumPy

> Bartek Wilczyński bartek@mimuw.edu.pl

> > 7. marca 2022

# Szczypta historii

- Pakiety BLAS, ATLAS i LAPACK w Fortranie
- Pakiety numeric i ndarray
   – pierwsze łączenia z pythona do tych bibliotek
- Scipy scientific python, zawierał integrację w postaci numpy
- 2006 Numpy wyłączony ze scipy, żeby nie komplikować zależności
- Ciekawa prezentacja nt. Historii: http://history.siam.org/presentations.htm

# Biblioteka numpy

- Importowanie:
  - import numpy,
  - albo import numpy as np
- Raczej nie <u>from numpy import</u>\*, bo zawiera funkcje (np. max) konfiktujące z biblioteką standardową
- Część większej biblioteki scipy.
- Służy jako efektywna implementacja macierzy i wektorów
- Zawiera bardzo dużo sprawdzonych implementacji operacji na macierzach (wykorzystując istniejące pakiety w C: Intel MKL, OpenBLAS)

#### Tworzenie wektorów i macierzy

- $a=np.array([1,2,3,4]) \rightarrow wektor$
- b=np.arange(4)
- a.shape  $\rightarrow$  (4,)
- a.reshape((2,2))  $\rightarrow$  macierz 2x2
- a.reshape((4,1))  $\rightarrow$  wektor "pionowy"
- a.reshape((1,4))  $\rightarrow$  wektor "poziomy"
- np.transpose(a) ?
- np.arange(8).reshape((2,2,2)) ?

#### Tworzenie macierzy c.d.

```
• Z= np.zeros((2,2))
• Js= np.ones((2,3))
• Z2= np.zeros_like(Js)
• Fs= np.array([1, 2, 3], dtype=float)
• np.linspace (0, 1, 3) \rightarrow array([0, .5, 1])
• xs=np.linspace(0,1,4) \rightarrow
 array([0, .33, .67, 1.])
• xs.dtype → float64
```

• a.dtype → int64

# Operacje arytmetyczne (wykonywane "po pozycjach")

```
a=np.array([1,2]); b=np.array([3,4])
• a+b \rightarrow array([4,6])
• a-b \rightarrow array([-2,-2])
• a/b \rightarrow array([.33,.5])
• a*b \rightarrow array([3,8]) !!!
• a**2 \rightarrow array([1, 4])
• np.concatenate((a,b)) \rightarrow array([1,2,3,4])
• c=np.arange(4).reshape((2,2))
a+c ? #"broadcasting"
```

### Wybieranie elementów tablic

```
• m=np.arange(25).reshape((5,5))
• v=np.arange(10)
• v[1:5]
• m[2:4,1:3]
• m[::2,::3]
• v.take([2,4,6,9])
• m.take([3,5,7]) ??
• v.put([2,4],[10,20])
• np.split(m,5)
```

# Wpisywanie do macierzy

- m=np.arange(25).reshape((5,5))
- m[1, 1] = 5
- m[2] = 6
- m[2:4, 2:4] = m[0:2, 0:2]
- m.fill(10)

### Iterowanie po macierzach

```
a=np.arange(10).reshape((5,2))for row in a:
    print row
```

• for x in a.reshape((10,)):
 print x

• for x, y in a:
 print x, y

# Macierze w pamięci

- Macierze w pamięci zachowują się inaczej niż listy
- W momencie tworzenia zajmują ciągły blok pamięci
- Pozwala to na szybkie znajdowanie elementów o zadanym indeksie
- Macierze wielowymiarowe też tak naprawdę są "liniowe" w pamięci (operacja reshape nie "przestawia" danych w pamięci)
- "wstawienie" elementu pomiędzy istniejące lub zmiana rozmiaru są operacjami "kosztownymi", wymagają alokacji nowego obszaru pamięci i przepisania danych

# Kopiowanie macierzy

- Pamiętamy, że w pythonie są obiekty mutable i unmutable.
   Macierze należą do mutable.
- n0=m #nie kopia, tylko wskaźnik
- n1=m.copy()
- n2=np.copy(m)
- n3=np.array(m,copy=True)
- n4=m.view() #nie-kopia, dzieli dane
- n5=m.view()[1:3,1:3] #wgląd do fragmentu, bez kopiowania

# Serializacja macierzy

- Macierze możemy zapisywać na dysku w plikach binarnych .npy
- np.save("nazwa.npy", macierz)
- np.save(file\_handle, macierz)
- A potem je wczytywać:
- m=np.load("nazwa.npy")
- m=np.load(file\_handle)

# Mnożenie macierzy

- m\*n # "po pozycjach"
- m.dot(n) # klasyczne mnożenie macierzy
- Dla wektorów mamy też mnożenie tensorowe:
- np.outer(v1,v2)
- i iloczyn wektorowy w R3:
- np.cross(v1,v2)
- Jest też np.inner(m1,m2), który różni się od np.dot(m1,m2) dla macierzy wymiaru >1

### Operacje na macierzach

```
• M<5 ?
• m<n ?
• np.any(M<5)
• np.all(M>5)
• 10 in m
• m.sort() # domyślnie w wierszach
• m.argsort()
```

• m.min(), m.argmin(), m.max(), m.argmax()

# Co to jest ufunc?

- Funkcje typu max, czy min działają szybko bo korzystają z wektorowej architektury procesora
- Takie wektorowe funkcje w numpy nazywają się ufunc (universal function)
- Jeśli chcemy napisac jakąś "szybką" funkcję, możemy skorzystać z funkcji frompyfunc()
- Np: np.frompyfunc(lambda x:x+3,1,1)(m)