Une pas si courte introduction au langage de programmation Python comme alternative à Matlab pour réaliser des calculs scientifiques ou d'autres applications.

G. Becq, N. Le Bihan

January 15, 2015

Description des paquets scientifiques

Distributions et Environnements de travail

Conclusion

#### Outline

Description des paquets scientifiques

Distributions et Environnements de travail

Conclusion

#### Principales Paquets Scientifiques

- Numpy : essentiel en calcul numérique.
- Matplotlib, Pylab : tracé de figures et fonctions à la matlab.
- Scipy : outils scientifiques spécifiques.
- Maiavi : 3D avancée.

- ▶ <sup>■ NumPy</sup>: http://www.numpy.org
- NumPy is the fundamental package for scientific computing with Python

```
>>> import numpy as np
>>> help(np)
Help on package numpy:
NAME
    numpy
FILE
    /Users/becgg/Library/Enthought/Canopy_64bit/User/lib/python2.7/site-packages
    /numpy/__init__.py
DESCRIPTION
    NumPv
    Provides
      1. An array object of arbitrary homogeneous items
      2. Fast mathematical operations over arrays
      3. Linear Algebra, Fourier Transforms, Random Number Generation
```

- N-dimensional array : ndarray
- Création d'un tableau vide et réservation de l'espace (empty)
- Accès aux éléments : A[i, j, ...]

► Rappel : accès aux propiétés et méthodes (dir)

```
>>> dir(A)
'T', ..., 'all', 'any', 'argmax', 'argmin', 'argpartition', 'argsort', 'astype',
'base', 'byteswap', 'choose', 'clip', 'compress', 'conj', 'conjugate', 'copy',
'ctypes', 'cumprod', 'cumsum', 'data', 'diagonal', 'dot', 'dtype', 'dump',
'dumps', 'fill', 'flags', 'flat', 'flatten', 'getfield', 'imag', 'item',
'itemset', 'itemsize', 'max', 'mean', 'min', 'nbytes', 'ndim', 'newbyteorder',
'nonzero', 'partition', 'prod', 'ptp', 'put', 'ravel', 'real', 'repeat',
'reshape', 'resize', 'round', 'searchsorted', 'setfield', 'setflags', 'shape',
'size', 'sort', 'squeeze', 'std', 'strides', 'sum', 'swapaxes', 'take',
'tofile', 'tolist', 'tostring', 'trace', 'transpose', 'var', 'view'
```

Attributs sur la forme du tableau

- Forme du tableau (shape), c'est un tuple.
- Nombre de dimension (ndim)
- Type des éléments (dtype)
- ► Taille du tableau (size), c'est le nombre de cellules totales.

```
>>> A.shape
(2, 2)
>>> (nRow, nCol) = A.shape
>>> nRow = A.shape[0]
>>> nCol = A.shape[1]
>>> A.ndim
2
>>> A.dtype
dtype('float64')
>>> A.size
4
```

Changement de forme

- Pour changer la forme (reshape)
- Transposition (T)

Copie de tableaux

- Les éléments pointés sont liés, seule la forme change.
- Si on veut une copie (copy)

#### Création de tableaux

- tableau vide et réservation de l'espace (empty)
- initialisation à zeros (zeros)
- initialisation avec des uns (ones)
- tableau identité (eye) avec la dimension.
- à partir de listes (array)

```
>>> A = numpy.zeros((2, 4))
>>> print(A)
[[ 0. 0. 0. 0.]
[ 0. 0. 0. 0.11
>>> A = numpy.ones((3, 2))
>>> print(A)
[[ 1. 1.]
[ 1. 1.]
[ 1. 1.]]
>>> A = numpy.eye(2)
>>> print(A)
[[ 1. 0.]
[ 0. 1.]]
>>> A = numpy.array([[1, 2], [11, 12]])
>>> print(A)
[[ 1 2]
 [11 12]]
```

Types

- Définition du type à la création
- Changement de type (astype)
- Multiplication ou addition avec un scalaire typé.

```
>>> A = numpy.array([[1, 2], [11, 12]])
>>> print(A.dtype)
int64
>>> A = numpy.array([[1., 2], [11, 12]])
>>> print(A.dtype)
float64
>>> A = numpy.array([[1, 2], [11, 12]], dtype="float")
>>> print(A.dtype)
float64
>>> A = A.astype("complex")
>>> print(A)
[[ 1.+0.i 2.+0.i]
[ 11.+0.j 12.+0.j]]
>>> A = numpy.array([[1, 2], [11, 12]]) * 1.
>>> print(A.dtype)
float64
```

Additions, soustractions, multiplications sur les tableaux

- Addition, soustraction de matrices ou d'un scalaire (+, -)
- Multiplication par un scalaire (\*)
- Produit de matrices élément par élément (\*)

```
>>> A = numpy.array([[1, 2], [11, 12]])
>>> B = numpy.array([[3, 4], [13, 14]])
>>> print(A + 10)
[[ 11. 12.]
[ 21. 22.]]
>>> print(A + B)
[[ 4. 6.]
[ 24. 26.]]
>>> print(A * 10)
[[ 10. 20.]
[ 110. 120.]]
>>> print(A * B)
[[ 3. 8.]
[ 143. 168.]]
>>> C = numpy.ones((10, ))
>>> print(A * C)
Traceback (most recent call last):
  File "<stdin>", line 1, in <module>
ValueError: operands could not be broadcast together with shapes (2,2) (10)
```

Produit scalaire

- Produit scalaire (dot)
- See also numpy.dot : en général, pour chaque méthode associée à un ndarray, il existe une fonction équivalente dans numpy.

#### Autres méthodes

- nonzero, max, min . . .
- sum, mean, std, cumsum, cumprod . . .

```
>>> A = numpy.ones((2, 3, 4))
>>> print(A.cumsum())
Γ 1. 2. 3.
                     5.
                         6.
                              7. 8. 9. 10. 11. 12. 13. 14. 15.
16. 17. 18. 19. 20.
                        21.
                             22. 23. 24.]
>>> print(A.cumsum(axis=0))
[[[ 1. 1. 1. 1.]
 [ 1. 1. 1. 1.]
 [ 1. 1. 1. 1.]]
 [[ 2. 2. 2. 2.]
 [ 2. 2. 2. 2.]
 [ 2. 2. 2. 2.111
print(A.cumsum(axis=1))
[[[ 1. 1. 1. 1.]
 [ 2. 2. 2. 2.]
 [ 3. 3. 3. 3.]]
 [[ 1. 1. 1.
 [2, 2, 2, 2,]
 [ 3. 3. 3. 3.]]]
>>> print(A.cumsum(2))
[[ 1. 2. 3.
              4.1
 Γ 1. 2. 3.
             4.1
 [ 1. 2. 3.
              4.]]
 [[ 1. 2. 3.
              4.1
 [ 1. 2. 3.
              4.]
              4.]]]
```

# N-dimensional array Object Division

- Division par un scalaire (/)
- Division de matrices éléments par éléments (/)
- Attention au type!

#### Matrix

classe héritée de ndarray avec ndim = 2 avec propriétés spéciales.

```
>>> help(numpy.matrix)
class matrix(numpy.ndarray)
   matrix (data, dtype=None, copy=True)
   Returns a matrix from an array-like object, or from a string of data.
   A matrix is a specialized 2-D array that retains its 2-D nature
   through operations. It has certain special operators, such as ""*"
   (matrix multiplication) and "**" (matrix power).
>>> A = numpy.matrix([[1, 2], [11, 12]])
>>> print(A)
[[ 1 2]
[11 12]]
>>> tvpe(A)
<class 'numpy.matrixlib.defmatrix.matrix'>
>>> A = numpy.matrix("[1, 2, 3, 4; 11, 12, 13, 14]")
>>> print(A)
[[1 2 3 4]
[11 12 13 14]]
```

Tableaux ND et fonctions associées

Les exemples sont donnés dans l'Python avec les fonctions Pylab chargées.

```
>>> A = array([[1,2,3],[4,5,6],[7,8,9]])
>>> whos
Variable
        Type Data/Info
         ndarray 3x3: 9 elems, type 'int64', 72 bytes
>>> A
array([[1, 2, 3],
       [4, 5, 6],
       [7, 8, 9]])
>>> A.size
>>> A.shape
(3.3)
>>> B = array([[1,0,0],[0,1,0],[0,0,1]])
>>> A*B
array([[ 1., 0., 0.],
       [ 0., 5., 0.],
```

#### Tableaux ND et fonctions associées

- Méthodes
  - nonzero, max, min, mean, std ...
  - ▶ sum, cumprod, cumsum ...
  - reshape, resize, flatten, transpose ...
- Fonctions
  - \* : produit élt./élt.
  - dot(.,.): produit matriciel
  - **•** ...

NDarray vs. matrix

```
>>> A = array([[1.,2,3],[4,5,6],[7,8,9]])
>>> B = array([[1,0,0],[0,1,0],[0,0,1]])
>>> C = matrix([[1.,2,3],[4,5,6],[7,8,9]])
>>> D = matrix([[1,0,0],[0,1,0],[0,0,1]])
>>> whos
Variable Type
                   Data/Info
          ndarray 3x3: 9 elems, type 'float64', 72 bytes
B
C
          ndarray 3x3: 9 elems, type 'int64', 72 bytes
          matrix
                   [[ 1. 2. 3.]\n [ 4. 5. 6.]\n [ 7. 8. 9.]]
                    [[1 0 0]\n [0 1 0]\n [0 0 1]]
          matrix
>>> dot(A,B)
array([[ 1., 2., 3.],
      [4., 5., 6.],
      [7., 8., 9.]])
>>> C*D
matrix([[ 1., 2., 3.],
       [4., 5., 6.],
       [7., 8., 9.]])
```

#### matrix

- Méthodes
  - ▶ min, max, mean, std, ...
  - ▶ .T, .H, .I, ...
  - reshape, flatten, ...
- Fonctions
  - ▶ inv, svd, eig, ...

#### Différences entre array et matrix

NDarray vs. matrix

```
>>> A = array([[1.,2,3],[4,5,6],[7,8,9]])
>>> B = array([[1,0,0],[0,1,0],[0,0,1]])
>>> C = matrix([[1.,2,3],[4,5,6],[7,8,9]])
>>> D = matrix([[1,0,0],[0,1,0],[0,0,1]])
>>> whos
Variable Type
                   Data/Info
          ndarray 3x3: 9 elems, type 'float64', 72 bytes
B
C
          ndarray 3x3: 9 elems, type 'int64', 72 bytes
          matrix
                   [[ 1. 2. 3.]\n [ 4. 5. 6.]\n [ 7. 8. 9.]]
                    [[1 0 0]\n [0 1 0]\n [0 0 1]]
          matrix
>>> dot(A,B)
array([[ 1., 2., 3.],
      [4., 5., 6.],
      [7., 8., 9.]])
>>> C*D
matrix([[ 1., 2., 3.],
       [4., 5., 6.],
       [7., 8., 9.]])
```

#### matrix

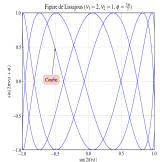
- Méthodes
  - ▶ min, max, mean, std, ...
  - ▶ .T, .H, .I, ...
  - reshape, flatten, ...
- Fonctions
  - ▶ inv, svd, eig, ...

#### Différences entre array et matrix

#### Matplotlib

Librairie graphique

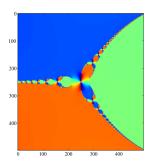
- Outils graphiques 2D
- ► Toolkits : Basemap, Axesgrid, mplot3d
- Beaucoup d'exemples : www.matplotlib.org



### Matplotlib

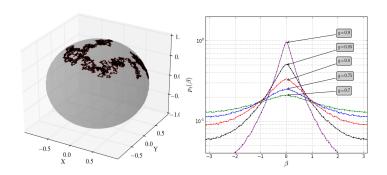
#### **Exemples**

```
>>> [X,Y] = meshgrid(linspace(-2,2,500),\
linspace(-2,2,500))
>>> Z=X+Y*1j
>>> while k<=75:
>>> Z = Z - (Z/3 - 1) / (3*Z**2)
>>> k=k+1
>>> close('all')
>>> imshow(angle(Z),cmap=cm.gray)
>>> #savefig('/MonChemin/Lenom.pdf',format='pdf')
>>> show()
```



## ${\sf Matplotlib}$

#### Exemples



### Pylab

- Module de Matplotlib : matplotlib/pylab.py
- Redéfinit des fonctions à la Matlab.
- Raccourci : "import pylab" au lieu de "import matplotlib.pylab"
- En général, et exceptionnellement, s'utilise : "from pylab import \*"

```
>>> from pylab import *
>>> plot([1, 5, 2, 4, 3])
[(matplotlib.lines.Line2D object at 0x4ec05b0>]
>>> show()
>>> a = randn(100, 10)
>>> type(a)
<type 'numpy.ndarray'>
>>> a.shape
(100, 10)
>>> help(matplotlib.pylab)
```

#### Scipy Scientific library

## SciPy.org : http://www.scipy.org

Clustering package scipv.cluster Constants Discrete Fourier transforms scipy.fftpack Integration and ODEs Interpolation scipy.interpolate Input and output Linear algebra scipy.linalg Miscellaneous routines Multi-dimensional image proscipv.ndimage Orthogonal distance regrescessing sion Optimization and root findscipy.optimize Signal processing ing Sparse matrices Sparse linear algebra scipy.sparse Spatial algorithms and data Compressed Sparse Graph scipv.sparse.csgraph Routines structures Special functions scipy.special Statistical functions Statistical C/C++ integration functions for scipy.stats.mstats masked arrays

scipy.constants

scipy.integrate

scipy.io

scipy.misc

scipv.signal

scipy.spatial

scipy.stats

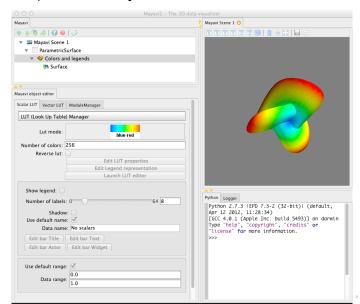
scipy.weave

scipy.sparse.linalg

scipv.odr

#### Mayavi

Manipulation des objets 3D améliorée.



# Mayavi import mayavi.engine

Dans une console Python : import mayavi. . . .

```
>>> from numpy import array
>>> from mayavi.api import Engine
>>> engine = Engine()
>>> engine.start()
>>> engine.new_scene()
>>> from mayavi.sources.parametric_surface import ParametricSurface
>>> parametric_surface1 = ParametricSurface()
>>> scene = engine.scenes(0)
>>> engine.add_source(parametric_surface1, scene)
>>> from mayavi.modules.surface import Surface
>>> surface1 = Surface()
>>> engine.add_filter(surface1, parametric_surface1)
```

#### Importation de bibliothèques de fonction écrites en C Exemple using module ctypes

```
import ctypes
myLib = ctypes.LoadLibray('myLib.lib')
fun c = mvLib.fun
fun c.argtvpes = [ctvpes.c double, ctvpes.c int]
fun_c.restype = ctypes.c_int (default)
n = len(s)
pathFile = os.path.dirname(__file__)
libName = os.path.join(pathFile, 'clz.lib')
print('libName + ' + libName)
libCLZ = ctypes.CDLL(libName)
clz_c = libCLZ.clz
clz c.restvpe = ctvpes.c uint
sequence = numpy.ctypeslib.ndpointer(dtype=numpy.int)
clz_c.argtypes = ([sequence, ctypes.c_uint])
# conversion of s into sequence with numpy.asarray
c = clz c(numpy.asarray(s, dtvpe='int'), n)
```