

# Einführung in Python Teil II

## Bibliotheken für wissenschaftliches Rechnen

Valentin Flunkert

Institut für Theoretische Physik  
Technische Universität Berlin

Fr. 28.5.2010  
Nichtlineare Dynamik und Kontrolle SS2010

# Wiederholung

---

- Dateien

```
f = open('datei.dat', 'r')
for line in f:
    pair = line.split()
```

- Listen

```
li = [1, 2, 3.4, ['ein', 'wort']]
x = li[3:5]; y = li[-3]
```

- Dictionaries

```
d = {'ich': 1, 'du': 2, 'er': 3}; d['es'] = 3
```

- Funktionen

```
def f(x, y, n=1):
    """eine Funktion"""
    return (x*y)**n
```

```
f(2.0, 3.0)
f(y=1.2, x=2.0, n=2)
```

# Listen für Numerik

---

## Nachteile von Listen für Numerik

- Elemente nicht nur Zahlen
- Listen sind langsam
- '+' hängt Listen aneinander;  
für Numerik wäre Vektor addition praktisch
- andere Arithmetische Operationen gibt es nicht (- \* /)

Besser für Numerik: ein vektorartiger Datentyp

numpy arrays

# Arrays – numpy Bibliothek

---

für Numerik besser: Arrays

- Erzeugen

```
import numpy as np
a = np.array([[1, 4], [2, 4]]) # umwandeln
b = np.zeros(100, 10)          # 100 x 10 nullen
c = np.random.rand(101)         # 101 Zufallszahlen
d = np.linspace(0, 1, 101)      # 101 Zahlen von 0 bis 1
```

- Indexing wie bei Listen;  
bei mehrdimensionalen Arrays mit Komma

```
print a[:,1], b[2:,1], c[-4] # etc
```

- für gleichlange Arrays: elementweise Arithmetik

c+d,    c-d,    c\*d,    c/d

## Arrays – II

---

- Arrays haben feste Länge
- Viele eingebaute Methoden

```
x = np.random.rand(1000)
s = x.sum(); p = x.prod(); m = x.mean(); st = x.std()
```

- Array Operationen sind in C geschrieben und optimiert  
(sehr schnell)
- Wo möglich: Array-Operationen statt Schleifen  
Beispiel:

```
x = np.linspace(0, 1, 101)
y1 = np.sin(x)**2 * np.exp(-x)
y2 = np.cos(x)**2 + 0.1
z = y1 * y2                      # elementweise Multiplikation
s = np.dot(y1, y2)                 # Skalarprodukt
```

## numpy – Subpackages

---

```
np.random      # Zufallszahlen (verschiedene Verteilungen)
np.linalg      # lineare Algebra (Matrix operationen, etc)
np.fft         # fourier Trafo
...
```

## matplotlib – 2D Plot library

---

Eine der besten 2D-plot Umgebungen die es gibt! Beispiel:

```
import pylab as pl  # matplotlib interface
import numpy as np

x = np.linspace(0,10,100)
y1 = np.sin(x) * np.exp(-0.05*x)
y2 = np.exp(-0.05*x)

# linestyle: 'b--' blue dashed
pl.plot(x, y1, 'b--', label=r'$\sin(x) \exp (-0.05 x)$')

# linestyle: 'g-' green solid
pl.plot(x, y2, 'g-', label=r'envelope')

pl.xlabel(r'$x$')
pl.ylabel(r'$y$')
pl.legend()
pl.show()
# pl.savefig('meinplot.pdf')
```

## Bemerkungen

---

- pylab ist die nutzerfreundliche Schnittstelle für matplotlib
- globale Einstellungen in `~/.matplotlib/matplotlibrc` (unter Linux)
- Latex in strings:
  - Problem: '\t' ist z.B. das tab Zeichen  
`s = '$t/\tau$'`
  - Lösung 1: escapen  
`s = '$t/\\tau$'`
  - Lösung 2: raw strings  
`s = r'$t/\tau$'`

# scipy – scientific computing package

---

SciPy – umfangreiches Packet fürs wissenschaftliche Rechnen

- Spezielle Funktionen

```
# Beispiel Besselfunktionen jn
from scipy.special import jn
```

- ODE Solver haben wir bereits kennengelernt

```
from scipy.integrate import odeint
```

- Statistik

```
from scipy import stats
```

- Interpolation

```
from scipy import interpolate
```

## Beispiel Nullstelle einer 2D-Fkt. suchen

---

- Datei roots.py

```
from math import *
from scipy.optimize import fsolve

def f(pair):      # 2D Funktion
    x = pair[0]; y = pair[1]
    return [ 2.1*x * y**2 + x**3*y,\n            4.0*(x**2)*(y-1.0) + 3*x + 2]

erg = fsolve(f, x0=[1.1, -2.0])
print "nullstelle:\n    x = %s" % erg
print "Funktionswert bei Nullstelle:\n    f(x) = %s" % f(erg)
```

- Output:

```
nullstelle:
    x = [ 0.92095498 -0.4038848 ]
Funktionswert bei Nullstelle:
    f(x) = [1.1102230246251565e-16, 0.0]
```

# Performance analysieren

---

- Datei tooslow.py

```
import numpy

def mysum(ar):
    N = len(ar)
    erg = 0.0
    for x in ar:
        erg += x
    return erg

x=numpy.random.rand(10000000)

print mysum(x)
```

- in ipython (performance profile):

```
>>> %run -p tooslow.py
```

# Ergebnis

---

```
In [1]: %run -p tooslow.py
```

```
-6666613.10949
```

```
    7 function calls in 24.457 CPU seconds
```

```
Ordered by: internal time
```

ncalls	tottime	percall	cumtime	percall	filename:lineno(func)
1	24.210	24.210	24.210	24.210	tooslow.py:4(myfunc)
1	0.247	0.247	0.247	0.247	{method 'rand' of 'm'
1	0.000	0.000	24.457	24.457	{execfile}
1	0.000	0.000	24.457	24.457	tooslow.py:2(<module
1	0.000	0.000	24.457	24.457	<string>:1(<module>)
1	0.000	0.000	0.000	0.000	{len}
1	0.000	0.000	0.000	0.000	{method 'disable' of

- myfunc ist zu langsam!

## Funktion in C schreiben

---

```
import numpy
from scipy import weave

def csum(ar):
    N = len(ar)
    code=""""
        double summe = 0.0;

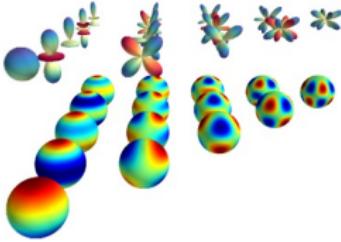
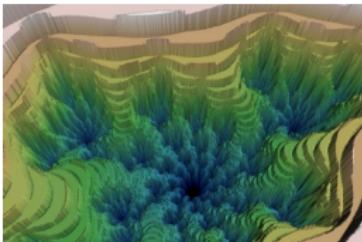
        for(int i = 0; i < N; i++)
        {
            summe += ar[i];
        }
        return_val = summe;
    """
    erg = weave.inline(code,
                       ['ar', 'N'],
                       compiler = 'gcc')
    return erg

x=numpy.random.rand(100)
print x
```

# Mayavi – 3D Visualisierung

---

## Beispiele

-  spherical\_harmonics.py
-  julia.py

# sympy

Symbolische Rechnungen (ähnlich wie in Mathematica)

- Projekt noch relativ jung (etwas in Bewegung)
- Beispiel ableitung.py

```
from sympy import *

x,y,z = symbols('xyz')

f = sqrt(2*x*y + 2*sin(x*y))
df = f.diff(x)

print "\npython:\n"
print df
print "\n\npretty printing:\n"
pretty_print(df)
print "\n\nlatex:\n"
print latex(df)
print " "
```