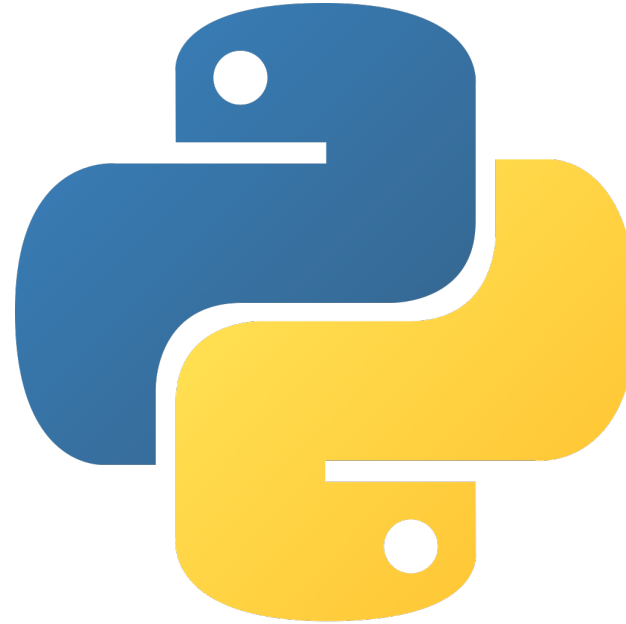
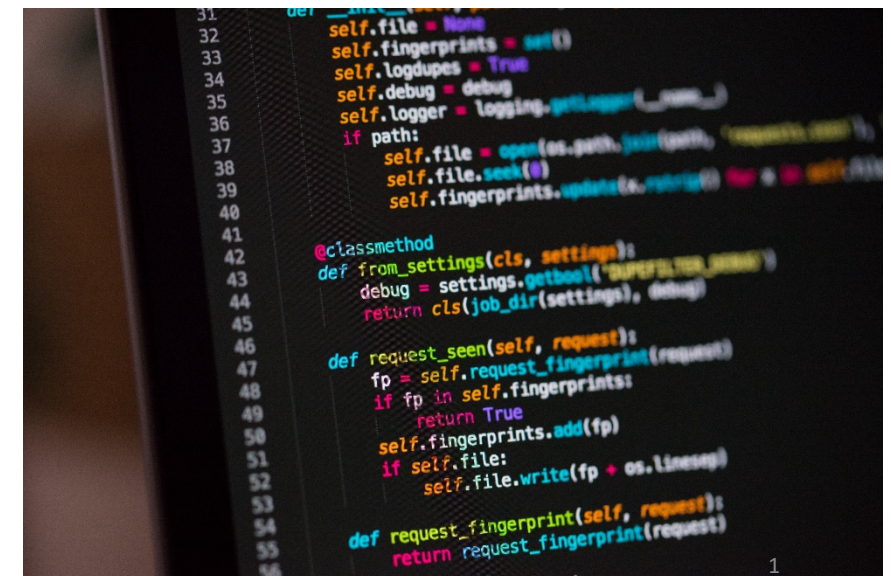


# Einführung in Python



Prof. Dr.-Ing. Prof. h.c. Detlef Jensen  
Dekan Fachbereich Technik

Tel.: +49 (0) 481 / 85 55 - 300  
mobil: +49(0)177 / 87 31 62 1  
Fax: +49 (0) 481 / 85 55 - 301  
Email: [jensen@fh-westkueste.de](mailto:jensen@fh-westkueste.de)





# Funktionen und Module

# Wozu Funktionen?

## Wo sie schon verwendet wurden:

- Mathematische Funktionen: `sqrt(s)`, `sin(s)`, `exp(x)`, ...
- Methoden von Sequenzen: `s.islower()`, `l.append(x)`, ...
- Erzeugung von Listen: `range(x)`
- Typ und Identität: `type(x)`, `id(x)`
- Alle bisherigen haben keinen oder einen Übergabewert und einen Rückgabewert

## Vorteile

- Zerlegung eines großen Problems in viele kleine
- Zusammenfassung von Anweisungsblöcken
- Klare Abgrenzung von Funktionalitäten
- Vermeidung von Code-Duplikation
- Höhere Code-Lesbarkeit (Wenn man statt `sin(x)` jedesmal den kompletten Code ...)
- ...

# Syntax von Funktionen

- Funktionen werden definiert mit dem Schlüsselwort **def**
- Nach Funktionsname und Parameterliste kommt ein Doppelpunkt
- Der darauf folgende Block (Einrückung!) wird bei Aufruf der Funktion ausgeführt
- Ausführung bis zum Ende des Blocks oder bis zu einem **return**
- Rückgabewert kann beliebiger Typ sein (Zahl, Liste, String, ...)
- Ohne **return** oder ohne Wert wird **None** zurückgegeben

```
>>> def hi ():  
...     print " Hello World !,,  
>>> hi ()  
Hello World  
>>> a = hi ()  
Hello World  
>>> type (a)  
< class ' NoneType '>
```

# Funktionen sind Objekte

```
>>> def faculty (n ):  
...     fac = 1  
...     for i in range (2 , n +1):  
...         fac = fac *i  
...     return fac  
>>>  
>>> faculty (3)  
6  
>>> f = faculty  
>>> f (4)  
24  
>>> type (f)  
< class ' function '>
```

# Funktionsparameter

- **Parameter stehen in runden Klammern hinter dem Funktionsnamen**
- **Formalparameter: Bei der Definition der Funktion**
- **Aktualparameter: Folge von Ausdrücken beim Aufruf der Funktion**
- **Beliebig viele Parameter möglich, normalerweise gleich viele Formal- und Aktualparameter**

```
>>> def potenziere ( basis , exponent ):  
...     return basis ** exponent  
>>>  
>>> potenziere (2 ,10)  
1024
```



# Datei Ein- und Ausgabe

# Dateien öffnen

- **Textuelles Datei-Objekt erstellen**

```
datei = open (" testfile.txt ")           # read
datei = open (" testfile.txt " , 'r ' )   # read
datei = open (" testfile.txt " , 'w ' )   # write
datei = open (" testfile.txt " , 'a ' )   # append
```

- **Binäres Datei-Objekt erstellen**

```
datei = open (" testfile.txt " , 'rb ' )  # read
datei = open (" testfile.txt " , 'wb ' )  # write
datei = open (" testfile.txt " , 'ab ' )  # append
```

- **open Hat noch weitere Optionen (Codierung, Behandlung von newlines, . . . )**



# Methoden von Datei-Objekten

- **Lesen**

<code>datei.read ()</code>	<code># komplett einlesen</code>
<code>datei.read (n)</code>	<code># n Byte einlesen</code>
<code>datei.readline ()</code>	<code># eine Zeile lesen</code>
<code>datei.readlines ()</code>	<code># Liste von Zeilen</code>

- **Schreiben**

```
datei.write (" Neuer Text \n")  
datei.writelines ([ " Erste Zeile \n" , " Zweite Zeile \n" ])
```

- **Nicht vergessen: newlines (\n)**

- **Datei schließen**

```
datei.close ()
```

# Textdateien Zeilenweise bearbeiten

## for Schleife über die Zeilen der Datei

```
datei = open (" fulltext.txt ")  
for line in datei :                               # Alt .: in datei.readlines ()  
    print (line)  
# oder :  
while True :  
    line = f.readline ()  
    if not line :  
        break  
    print (line)
```

## Weitere Methoden von Dateiobjekten

- `datei.tell()` – aktuelle Position ausgeben
- `datei.seek(pos)` – Zur gegebenen Position gehen
- `datei.flush()` – Ausgabepuffer leeren (Pufferung wegen Effizienz)



# Wissenschaftliches Rechnen in Python

# Nochmal Modul math

- Konstanten pi und e
- Funktionen für int und float
- Alle Rückgabewerte sind float

```
ceil (x)
floor (x)
exp (x)
fabs (x)                # wie abs () , nur immer float
ldexp (x , i)           # x * 2** i
log (x [, base ])
log10 (x)               # == log (x , 10)
modf (x)               # ( Nachkommateil , Integerteil )
pow (x , y) # x ** y
sqrt (x)
```

# Nochmal Modul math

- **Trigonometrische Funktionen (Bogenmaß)**

```
cos (x ); cosh (x ); acos (x)
sin (x ); ...
tan (x ); ...
```

```
degrees (x)           # rad -> deg
radians (x)           # deg -> rad
```

- **inf/nan**

```
float (" inf ")
float (" - inf ")
float (" nan ")
isinf (x)              # Überprüfung auf Unendlichkeit
isnan (x)              # Überprüfung auf NaN
```

- **Complex Zahlen: `cmath`**

# Und RICHTIGE Mathematik?

## **Bisherige Sequenztypen (list, tuple, . . . )**

- **Können als Arrays verwendet werden**
- **Können verschiedene beliebige Typen enthalten**
  - Sehr flexibel, aber auch langsam
  - Schleifen sind nicht sehr effizient
- **Vektoren/Matrizen und Operationen auf diesen sind extrem umständlich**
- **Für effizientes wissenschaftliches Rechnen sind andere Datentypen und Methoden nötig**

## **Module**

- **NumPy**
- **Matplotlib**
- **SciPy**

## Homogene Arrays

- NumPy stellt beliebig-dimensionale Arrays bereit
- Alle Elemente des Arrays haben den gleichen Typ
- Beispiel:

```
from numpy import *  
a = array ([[1 ,2 ,3] ,[4 ,5 ,6]])  
print (a)  
type (a)  
a.shape  
print (a [0 ,2])  
a [0 ,2] = -1  
b = a *2  
print (b)
```

# Homogene Arrays (2)

- **Arrays können aus (verschachtelten) Sequenztypen erstellt werden**
- **Direkter Zugriff mit []**

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

- **Eigenschaften von Arrays**

a.ndim	# Anzahl Dimensionen
a.shape	# Anzahl Einträge in jeder Dimension
a.size	# Anzahl Elemente
a.dtype	# Datentyp der Elemente
a.itemsize	# Nötige Anzahl Bytes für den Datentyp



## Modul **numpy.random**

- Zufallszahlen aus vielen unterschiedlichen Verteilungen
- Mächtiger als das Standard-Modul random
- Arbeitet auf Arrays und gibt Arrays zurück

```
from numpy . random import *  
binomial (10 , 0.5)           # 10 Versuche , Erfolg 50%  
binomial (10 , 0.5 , 15)      # 15 Mal voriges  
binomial (10 , 0.5 , (3 ,4))  # (3 x4 ) Array  
randint (0 , 10 , 15)         # [0 ,10) , int  
  
rand ()                       # [0 ,1) , float  
rand (3 ,4)                   #(3 x4 ) Array
```

# Untermodule (2)

## Modul **numpy.linalg**

```
>>> from numpy . linalg import *  
>>> a = arange (12); a. resize ((3 ,4))  
>>> norm (a ); norm (x)           # Matrix - und Vektornorm  
>>> inv (a)                       # Inverse der Matrix  
>>> solve (a , b)                 # LAPACK LU Zerlegung  
>>> det (a)                       # Determinante  
>>> eig (a)                       # Eigenwerte und Eigenvektoren  
>>> cholesky (a)                  # Cholesky - Zerlegung
```

## Modul **numpy.fft**

- **Fourier-Transformation**

**Und weitere . . .**



# Matplotlib

## Wozu Matplotlib?

- Objektorientierte Bibliothek für zweidimensionale plots
- Entworfen mit dem Ziel einer ähnlichen Funktionalität wie Matlab plots
- Insbesondere zum Darstellen wissenschaftlicher Daten, baut auf numpy-Datenstrukturen auf

## Version-Durcheinander

- Numpy, scipy, ipython und matplotlib werden oft gleichzeitig benutzt
- Die Pakete hängen voneinander ab (matplotlib benutzt z.B. numpy-Arrays)
- Pylab ist ein (inoffizielles) Paket, das alle vier enthält
- Je nach Betriebssystem(sversion) müssen evtl. unterschiedliche Pakete installiert werden (D.h. der Modulname im import-Befehl kann auch unterschiedlich sein)

# Möglichkeiten zum Importieren

- **python interactive**

```
import scipy, matplotlib.pyplot  
x = scipy.randn (10000)  
matplotlib.pyplot.hist (x , 100)
```

```
import numpy.random , matplotlib.pyplot  
x = numpy.random.randn (10000)  
matplotlib.pyplot.hist (x , 100)
```

# Beispiel - Erster Plot

- <http://matplotlib.sourceforge.net/users/screenshots.html>

```
import matplotlib
import matplotlib.pyplot as plt
import numpy as np

# Data for plotting
t = np.arange(0.0, 2.0, 0.01)
s = 1 + np.sin(2 * np.pi * t)

fig, ax = plt.subplots()
ax.plot(t, s)

ax.set(xlabel='time (s)', ylabel='voltage (mV)',
       title='About as simple as it gets, folks')
ax.grid()

fig.savefig("test.png")
plt.show()
```

# Beispiel - Histogramm

```
import matplotlib
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt

np.random.seed(19680801)

# example data
mu = 100 # mean of distribution
sigma = 15 # standard deviation of distribution
x = mu + sigma * np.random.randn(437)

num_bins = 50

fig, ax = plt.subplots()

# the histogram of the data
n, bins, patches = ax.hist(x, num_bins, density=1)

# add a 'best fit' line
y = ((1 / (np.sqrt(2 * np.pi) * sigma)) *
      np.exp(-0.5 * (1 / sigma * (bins - mu))**2))
ax.plot(bins, y, '--')
ax.set_xlabel('Smarts')
ax.set_ylabel('Probability density')
ax.set_title(r'Histogram of IQ: $\mu=100$, $\sigma=15$')

# Tweak spacing to prevent clipping of ylabel
fig.tight_layout()
plt.show()
```

# Date handling

```
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
import matplotlib.dates as mdates
import matplotlib.cbook as cbook

years = mdates.YearLocator() # every year
months = mdates.MonthLocator() # every month
years_fmt = mdates.DateFormatter('%Y')

# Load a numpy structured array from yahoo csv data with fields date, open,
# close, volume, adj_close from the mpl-data/example directory. This array
# stores the date as an np.datetime64 with a day unit ('D') in the 'date'
# column.
with cbook.get_sample_data('goog.npz') as datafile:
    data = np.load(datafile)['price_data']
fig, ax = plt.subplots()
ax.plot('date', 'adj_close', data=data)
```



# Date handling

```
# format the ticks
ax.xaxis.set_major_locator(years)
ax.xaxis.set_major_formatter(years_fmt)
ax.xaxis.set_minor_locator(months)

# round to nearest years.
datemin = np.datetime64(data['date'][0], 'Y')
datemax = np.datetime64(data['date'][-1], 'Y') + np.timedelta64(1, 'Y')
ax.set_xlim(datemin, datemax)

# format the coords message box
ax.format_xdata = mdates.DateFormatter('%Y-%m-%d')
ax.format_ydata = lambda x: '$%1.2f' % x # format the price.
ax.grid(True)

# rotates and right aligns the x labels, and moves the bottom of the
# axes up to make room for them
fig.autofmt_xdate()

plt.show()
```

# Mehr als NumPy?

- SciPy hängt von NumPy ab
- SciPy arbeiten mit NumPy arrays
- Stellt Funktionalität für Mathematik, Naturwissenschaft und Ingenieuranwendungen zur Verfügung
- Noch in Entwicklung
- Bei NumPy geht es im Wesentlichen um (N-dimensionale) Arrays
- SciPy stellt eine große Zahl an Werkzeugen zur Verfügung, die diese Arrays verwenden
- SciPy beinhaltet die NumPy Funktionalität (Nur ein import nötig)
- Es gibt noch einige weitere Bibliotheken für wissenschaftliches Rechnen (teils aufbauend auf NumPy und SciPy)
- Hier daher nur eine kurze Übersicht
- Weitere Informationen auf [www.scipy.org](http://www.scipy.org)

# SciPy - Unterpakete

[cluster](#)

Clustering algorithms

[constants](#)

Physical and mathematical constants

[fftpack](#)

Fast Fourier Transform routines

[integrate](#)

Integration and ordinary differential equation solvers

[interpolate](#)

Interpolation and smoothing splines

[io](#)

Input and Output

[linalg](#)

Linear algebra

[ndimage](#)

N-dimensional image processing

[odr](#)

Orthogonal distance regression

[optimize](#)

Optimization and root-finding routines

[signal](#)

Signal processing

[sparse](#)

Sparse matrices and associated routines

[spatial](#)

Spatial data structures and algorithms

[special](#)

Special functions

[stats](#)

Statistical distributions and functions

# Spezielle Funktionen

- **Airy-Funktion**
- **Elliptische Integralfunktion**
- **Bessel-Funktionen (+ Nullstellen, Integrale, Ableitungen,...)**
- **Struve-Funktion**
- **Jede Menge statistische Funktionen**
- **Gamma-Funktion**
- **Hypergeometrische Funktionen**
- **Orthogonale Polynome (Legendre, Chebyshev, Jacobi,...)**
- **Parabolische Zylinderfunktion**
- **Mathieu-Funktion**
- **Kelvin-Funktion**
- **...**

# Beispiel: Interpolation - Linear

```
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
from scipy import interpolate

x = np.linspace(0, 10, num=11, endpoint=True)
y = np.cos(-x**2/9.0)
f = interpolate.interp1d(x, y)
f2 = interpolate.interp1d(x, y, kind='cubic')

xnew = np.linspace(0, 10, num=41, endpoint=True)

plt.plot(x, y, 'o', xnew, f(xnew), '-', xnew, f2(xnew), '--')
plt.legend(['data', 'linear', 'cubic'], loc='best')
plt.show()
```

# Beispiel: Interpolation - Kubische Splines

```
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
from scipy import interpolate

x = np.arange(0, 2*np.pi+np.pi/4, 2*np.pi/8)
y = np.sin (x)
spline = interpolate.splrep (x ,y ,s=0)
xnew = np.arange(0, 2*np.pi, np.pi/50)
ynew = interpolate.splev ( xnew , spline )

plt.figure()
plt.plot(x, y, 'x', xnew, ynew, xnew, np.sin(xnew), x, y, 'b')
plt.legend(['Linear', 'Cubic Spline', 'True'])
plt.axis ([ -0.05 ,6.33 , -1.05 ,1.05])
plt.title('Cubic-spline interpolation')
plt.show ()
```

# Datenanalyse mit Python

- **Es existieren verschiedene Bibliotheken:**
  - [Pandas](#)
  - [PySpark](#)
  - [SciKit-Learn](#)

# Zugriff auf Finanzdaten

```
from pandas_datareader import data as web
import datetime as dt
import matplotlib.pyplot as plt
#from matplotlib import style

start =dt.datetime(2017,1,1)
ende = dt.datetime(2019,1,1)

df = web.DataReader('AAPL','yahoo',start,ende)

print(df.head)
df.to_csv("apple.csv")

#style.use('ggplot')
df['Adj Close'].plot()
#plt.grid(True)

plt.show()
```