



# Programmiergrundlagen

## Vorlesung im WS2020/2021

Prof. Dr. Jens-Matthias Bohli

Hochschule Mannheim

# Python Grundlagen

---

**Einführung**

Datentypen

Datenstrukturen

Funktionen

# Programmiergrundlagen am Beispiel Python

---

- Objektorientierte Skriptsprache, plattformunabhängig
- Einfach erlernbar, interaktiv, Open Source
- Eingebaute Datenstrukturen (Listen, Tupel, Dictionaries, String, ... ) und mächtige Ausdrucksweise und Werkzeuge (verketteten, abbilden, slicen)
- Viele Bibliotheken, z.B. Web, Email, reguläre Ausdrücke, XML/JSON/CSV, GUI, Unittesting, Bild(be|ver)arbeitung, Graphiken, Data Science, Machine Learning
- Python3 (seit 2008) hat sich durchgesetzt, wir nehmen Python 3.8

# Themen

---

- Einführung
- Mächtige eingebaute Datentypen inklusive Listen und Dictionaries
- Dateien, Imperatives Programmieren, Unit Testing
- Funktionales Programmieren, Primitive, List Comprehension
- Module und Pakete
- Objektorientierung und Ausnahmen, Iteratoren und Generatoren
- Threading und IO-Anwendungen
- Bibliotheken, GUI, reguläre Ausdrücke
- Integration mit C/C++
- Berechnungen ( numpy ), Diagramme ( matplotlib )

# Literatur und Online-Quellen

---

- Python Dokumentation  
<https://docs.python.org/3.8/>
- Bücher (viele Online über die HS Bibliothek)
  - Learning Python, O'Reilly, Lutz, 2013
  - Python von Kopf bis Fuß, Barry, 2017
  - Einführung in Python 3, Bernd Klein, Hanser, 2017
  - Einstieg in Python, Thomas Theis, Rheinwerk, 2018
  - Learn to Program with Python 3, Irv Kalb, Apress, 2018
  - Programmierung in Python, Ralph Steyer, Springer, 2018

# Erste Schritte: Unterschiede zu C

---

- Dynamische Typisierung: Variablen-Typen werden zur Laufzeit zugewiesen
- Garbage Collection: Speicher ungenutzter Objekte wird automatisch freigegeben
- Blöcke werden durch Einrücktiefe bestimmt, keine {}
- Referenzsemantik: Variablen sind Namen, die an Objekte gebunden sind
- Kein Semikolon nötig
- Kommentare starten mit #

# Variablen, Zuweisungen und Ausdrücke

---

- Variablen müssen nicht deklariert werden
- Variablen müssen vor Verwendung initialisiert werden
- Wert-Gleichheit mit `==`, Objektidentität mit `is`
- Zuweisungen haben Referenzsemantik: Linke Seite ist ein Name, der an das Objekt auf der rechten Seite gebunden wird.
- Ausdrücke evaluieren zu neuen Objekten

# Python Grundlagen

---

Einführung

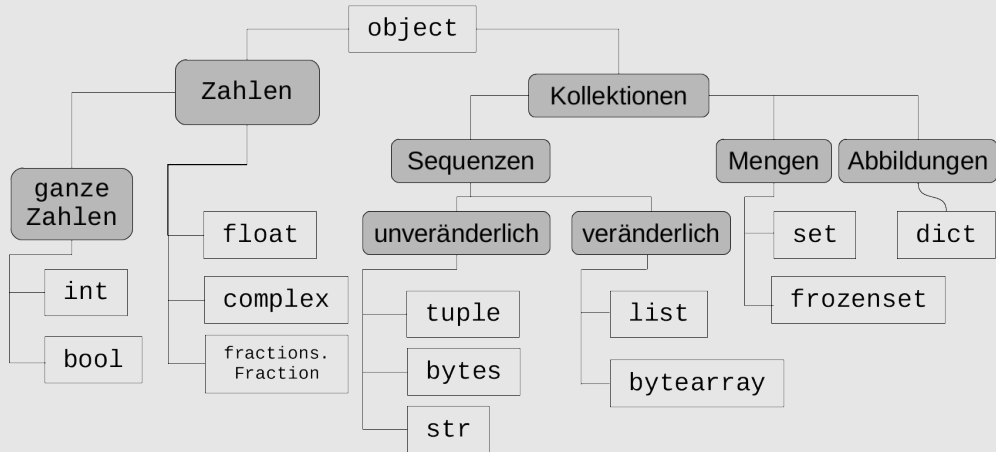
**Datentypen**

Datenstrukturen

Funktionen



# Datentypen



# Zahlen und Operationen

---

- ganze Zahlen, `int` und `long` (beliebig lang)
- Gleitkommazahlen, `float`
- komplexe Zahlen `complex`
- Standardarithmetik: `+`, `-`, `*`, `/` (Fließkomma-Division in Python3) , `**` (Exponentiation) , `%` , `//` (Integer-Division)
- Vorrangregeln und Klammern wie gewohnt
- Boolesche Werte: `False`, `True`

# Ausgabe mit `print`

---

- Ausgabe von Objekten mit `print`
- Lesbare Ausgabe von Objekten
- Ausgabe aller Objekte durch Leerzeichen: `print(1,2)` getrennt
- Setzen von `end` statt Zeilenumbruch: `print(1,end="")`
- Ausgabe mit Formatstring, wie in C, mit `%` -Operator möglich

# Strings

---

- Einfache oder doppelte Anführungszeichen
- Nicht limitierendes Anführungszeichen im String nutzbar
- Alternativ Escape-Zeichen verwenden Backslash \
- Typ `str`
- Mehrzeilige Strings
  - Drei Anführungszeichen am Anfang und am Ende
  - Zeilenendezeichen als `\n` verfügbar
  - Alle Anführungszeichen verwendbar
- Raw Strings um Steuerzeichen zu quotieren `r"raw \n string"`

# String Eigenschaften

---

- Strings sind unveränderlich
  - Operation mit Strings ( `+` , `[]` , etc.) erzeugen immer neue Strings
  - Vorhandene Strings werden niemals verändert
- Strings sind Sequenzen
  - Geordnet, die Position der Elemente ist wichtig
  - Sequenz von Zeichen
- Unicode Strings seit Python3 default
- Übliche Operationen, Konkatenation mit `+`, Indizierung mit `[]`, Slicing
- weitere nützliche Methoden, `find`, `split`, `join`

# Kommandozeilenargumente

---

- Modul `sys`
- Liste von Argumente `sys.argv`
- Mit dem Programm `argv.py`:

```
#!/usr/bin/python3
```

```
import sys
```

```
print(sys.argv)
```

- `$ python3 argv.py a b c d`  
`['argv.py', 'a', 'b', 'c', 'd']`

# Typ tuple

---

- Sequenz-Typ für statische Felder
- Immutable: Elemente können nicht hinzugefügt oder Entfernt werden
- Elemente im Tupel können unterschiedliche Typen haben (typischerweise)
- Beispiel `a = (3, "eins", [4,5])`
- Tupel mit einem Element: `(1,)`
- Tupel sind schneller als Listen
- Tupel bieten dieselben Zugriffs-Operatoren wie Listen (aber keine Operatoren zum Modifizieren)

# Typ set

---

- Datentyp für Mengen, keine Reihenfolge der Elemente, keine doppelten Elemente, mutable
- Elemente in der Menge können unterschiedliche Typen haben
- Kann nur *hashbare* Elemente enthalten (Mutable Typen sind nicht hashbar!)
- Beispiel `a = {1,2,"drei"}`



# Typ `dict`

---

- Datentyp für Mengen von Key-Value-Paaren
- Keine Reihenfolge der Elemente, keine doppelten Elemente, mutable
- Keys müssen *hashbar* sein, Values beliebig
- Beispiel `a = {k1: v1, k2: v2, k3: v3}`

# Verzweigungen

---

- Schlüsselwörter: **if** , **elif** , **else**

if <bedingung>:

    <anweisungen>

[elif <bedingung>:

    <anweisungen>]\*

[else:

    <anweisungen>]

<bedingung>: Ausdruck, der als Wahrheitswert interpretiert wird

<anweisungen>: Beliebige Folge von Anweisungen

- Bedingung endet mit Doppelpunkt, keine Klammern notwendig
- ACHTUNG! Einrückung ist signifikant und Teil der Syntax, <Tab> und Leerzeichen sind unterschiedliche einrückungen!
- Empfehlung: 4 Leerzeichen je Block
- if/else statt ternärem Operator  
    <wert> if <bedingung> else <alternativwert>

# while-Schleife

---

- Schlüsselwörter: **while**, **else**, **break** , **continue**, **pass**

```
while <bedingung>:
```

```
    <anweisungen>
```

```
[else:
```

```
    <anweisungen>]
```

- **else**-Zweig nur, wenn Schleife ohne **break** verlassen wurde
- **pass**, leere Anweisung, macht nichts,

# for-Schleife

---

- Schlüsselwörter: **for**, **in**, **break**, **continue**, **pass**
- Iterieren über Elemente in Sequenzen
- `for <variable> in <sequenz>:`  
    <anweisungen>  
    [else:  
    <anweisungen>]
- **in** wählt Elemente aus Sequenz sukzessive aus und weist sie je Durchlauf der Variable zu
- Klassische Schleife über Indexe gibt es nicht
  - Nachbau mit `range`  
    **for** `i` **in** `range(1, 4):`
  - `range(von, bis, step)`
  - Erzeugt einen Iterator über Zahlen von inklusive, bis exklusive
  - `von` optional, default 0
  - `step` optional, default 1

# Hinweise zu Kontrollstrukturen

---

- Vergessen Sie die Doppelpunkte nicht
- Beginnen Sie immer in der ersten Spalte
- Rücken Sie konsistent ein (nur Leerzeichen, keine Tabulatoren)
- Rücken Sie immer gleich weit ein (4 Zeichen)
- Am besten mit einer passenden IDE ( code , eclipse, IDLE, emacs)
- Leerzeilen beenden im interaktiven Modus einen Anweisungsblock
- Erwarten Sie nicht immer ein Ergebnis (Beispiel: append)
- Schreiben Sie nicht C/C++ in Python!

# Python Grundlagen

---

Einführung

Datentypen

**Datenstrukturen**

Funktionen

# list

---

- Sequenz-Typ, implementiert dynamische Felder
- Mutable: Elemente in der Liste können verändert werden
- Elemente in einer Liste können unterschiedliche Typen haben (typischerweise identische Typen)
- Einfache Konstruktion durch Komma-separierte Werte: `[a,b,c]`
- Beispiel `a = [3,1,4,5]`
- Index und Slicing
  - `len(a)`: Anzahl der Elemente in `a`
  - `a[i]`: Gibt  $i$ -tes Element für  $0 \leq i < \text{len}(a)$
  - `a[-i] := a[len(a)-i]`
  - `a[i_0:i_f]` liefert eine Liste mit den Elementen an Index im halboffenen Intervall  $[i_0, i_f)$  (exklusiv)
  - `a[i_0:i_f:step]` Schrittweite `step` als optionaler Parameter

# Python Grundlagen

---

Einführung

Datentypen

Datenstrukturen

**Funktionen**



# Funktionen

---

- Definition mit **def**

```
def <fname>([<arg> [, <arg> ...]]):  
    [<docstring>]  
    <anweisungen>  
    [return <name>]
```

- Erstellt Funktionsobjekt und bindet Namen <fname> daran
- **return** für Rückgabe, ansonsten automatisch None
- Eins oder mehrere Argumente/Parameter <arg> werden per Namensbindung übergeben
- Dokumentationsstring <docstring> eingebaut, optionale erste Zeile

- Interaktiv: Leerzeile zum Beenden

# Parameterübergabe

---

Parameterübergabe ist Namensbindung

- Parameternamen werden an übergebene Objekte gebunden
- Neue lokale Namen
- Bindung von Namen an Objekt beeinflusst Objekt nicht

Verwendung

- Call by Reference
- Das Ändern eines änderbaren Objekts hat Auswirkungen (Seiteneffekte)
- Bei unveränderlichen Objekten kann es keine Auswirkungen haben, wie call by value

# Vorgabewerte bei Parametern

---

Vorgabewerte `def fun(x=0, y=1):`

- Vorgabewert kann optional bei jedem Parameter angegeben werden
- Parameter mit Vorgabewerten hinter die Parameter ohne Vorgabewerte
- Wert für Parameter mit Vorgabewert kann weggelassen werden, dann wird Vorgabewert eingesetzt
- Schlüsselwortparameter, falls nur einige Vorgaben nicht gewählt werden sollen:  
`fun(y=2)`

Flexible Parameter

- `*` für Positionsparameter, „ausbreiten“ der Parameter
- `**` für Schlüsselwortparameter

```
tup = (2, 4)
fun(*tup)
dic = {'a':2, 'b':4}
plus(**dic)
```

# Hinweise zu Funktionen

---

- Parameter und Rückgaben verwenden
- Keine globalen Variablen zur Datenübergabe verwenden
- Modifikation von Parametern vermeiden, besser neues Objekt zurückgeben
- Mehrere Werte als Tupel zurückgeben

# Fortgeschrittene Konzepte

---

**Funktionales Programmieren**

Module

Objektorientiertes Programmieren

# Anonyme Funktion, Lambda-Ausdruck

---

- Funktionen sind auch Objekte
- Erzeugen eines anonymen Funktionsobjekte mit `lambda`
- `lambda <args>: <ausdruck>`
- Funktion mit <args> als Parameter
- Wert der Funktion durch <ausdruck>, der <args> verwendet
- Zuweisung an Namen und Aufruf möglich

# Funktionale Primitive `map`

---

- Für alle Objekte von Sequenzen eine Funktion anwenden
- Schlüsselwort `map`
- Erster Parameter die Funktion
- Ab zweiten Parameter die Sequenzen, so viele Sequenzen wie die Funktion Parameter hat
- Ergebnis ist iterierbares Objekt mit Funktions- ergebnis je Element der Eingabesequenz
- Lazy, mit `list` eine Liste daraus machen
- Längste Sequenz bestimmt Länge des Ergebnisses, Eingabe ergänzen mit `None`

# Beispiel: Quadratzahlen

---

Aufgabe: Berechne Liste der Quadratzahlen von 1 bis 10



# Beispiel: Quadratzahlen

---

Aufgabe: Berechne Liste der Quadratzahlen von 1 bis 10

Lösung

- Mit Schleife

```
def quadratzahlen(von=1, bis=10):  
    lis = []  
    for i in range(von, bis+1):  
        lis.append(i**2)  
    return lis
```

- Funktionale Lösung

```
def quadratzahlen(von=1, bis=10):  
    return map(lambda x: x**2, range(von, bis+1))
```

Lazy, bei Bedarf eager mit `list`

# Funktionale Primitive `filter`

---

- Für alle Objekte einer Sequenz eine Funktion anwenden und nur die durchlassen, für die der Funktionswert äquivalent zu wahr ist
- Schlüsselwort `filter`
- Erster Parameter die Funktion
- Zweiter Parameter die Sequenz
- Ergebnis ist iterierbares Objekt der ursprünglichen Elemente, deren Funktionswert äquivalent zu wahr ist
- Beispiel

```
>>> list(filter(lambda x: x>0, [1, -1, 2, -2, 3, -3, 4]))
[1, 2, 3, 4]
```
- Aufgabe: Berechne die Liste der Primzahlen zwischen 2 und 100

# Funktionale Primitive `reduce`

---

- Kumuliere alle Objekte einer Sequenz über Funktionswerte auf
- `reduce` muss aus `functools` importiert werden
- Erster Parameter: die Funktion
- Zweiter Parameter: die Sequenz
- Dritter Parameter: der Anfangswert, meist neutral
- Ergebnis ist Auswertung der linksassoziativen sukzessiven Funktionsanwendung
- Beispiele: Summieren, Fakultät, Stringkonkatenation

# List Comprehension

---

- Listentransformation, Anwendungsgebiet wie funktionales Programmieren
- Einfachere Verwendung der Möglichkeiten von `map` und `filter` zusammen mit `lambda` und `for`
- Syntax [`<ausdruck> for <var> in <seq>`]
  - `<ausdruck>` statt `lambda`-Ausdruck
  - Durch `for` wird `<var>` sukzessive ein Wert aus `<seq>` zugewiesen
  - Zusätzlich `if <bedingung>`, als Filter
  - Beliebig kombinierbar
- Beispiel

```
>>> [x**2 for x in range(1, 11) if x % 2 == 0]
[4, 16, 36, 64, 100]
```
- Wie mathematische Mengenschreibweise (aber Reihenfolge relevant)

$$x^2 | 1 \leq x \leq 10, x \bmod 2 = 0 = 4, 16, 36, 64, 100$$

# Eager und Lazy

---

- Eager
  - Mit []
  - Default
- Lazy
  - Mit ()
  - Berechnet die Werte erst wenn nötig
  - Iterierbar
  - Wieder mit list auflösen
- Eager versus lazy
  - Eager erzeugt die Liste im Speicher
  - Eager iteriert über die erzeugte Liste
  - Lazy erzeugt nur was iterierbares
  - Lazy generiert immer nur das nächste zurückzugebende Element
  - Wann immer es funktioniert lazy verwenden, sonst eager
  - Lazy häufiger default in Python3

# Zusammenfassung Funktionales Programmieren

---

## Vorteile

- Verminderung der Fehleranfälligkeit
- Kompakter, ausdrucksstarker Code nahe an der Spezifikation
- Gut zu lesen und zu verstehen

## Nachteile

- Syntax/Ausdrucksweise etwas gewöhnungsbedürftig
- Funktionales Denken erfordert etwas Einarbeitungszeit

## Verbreitung – wieder sehr modern

- Funktionale Primitive in allen höheren Programmiersprachen zu finden (Ruby, Perl, Lisp, C++)
- Lambda-Ausdrücke sind in Java ab 8 (Stream API/Lazy), in C++ ab C++11
- MapReduce, Framework (Google) zum Suchen in riesigen Datenmengen

Referenzen: [docs.python.org/3/howto/functional.html](https://docs.python.org/3/howto/functional.html)

# Fortgeschrittene Konzepte

---

Funktionales Programmieren

**Module**

Objektorientiertes Programmieren

# Module

---

## Warum Module? Ziele

- Wiederverwendung von Code
- Bereitstellung von allgemein nutzbaren Diensten und Bibliotheken
- Unterteilung des Namensraums bei großen Projekten

## Python Module

- Jede Python-Datei (Endung mit .py ) ist ein Modul
- C-Erweiterungen sind ein Modul
- Nutzen mit import und from import  
Suche nach Dateien/Module
- Umgebungsvariable PYTHONPATH
- Einträge in sys.path

```
>>> import sys
>>> sys.path
['', # sucht auch im aktuellen Verzeichnis
# sucht in speziellen Zips
'/usr/lib/python3.6.zip',
'/usr/lib/python3.6',
'/usr/lib/python3.6/lib-dynload',
'/usr/local/lib/python3.6/dist-packages',
'/usr/lib/python3/dist-packages']
```



# Definieren von Modulen

---

- Ein Modul ist eine Datei mit der Endung `.py`
- Optional vorkompiliert
  - Unterordner `__pycache__`
  - `__pycache__/<modul>.<version>.pyc`
  - `<version>` zum Beispiel `cpython-36`
- In einem Verzeichnis
- Beliebiger Python-Code
- Keine Python-Schlüsselwörter als Dateiname
- Im Suchpfad erreichbar
  - Vorgabe ist aktuelles Verzeichnis und Standard-Bibliothek von Python
  - `sys.path`

# Importieren von Modulen

---

## Modul importieren

- Im aktuellen Verzeichnis
- Wechseln mit `os.chdir()`
- Importiert Modul mit dem Namen `<modul>`
- Objekte nur über den Modul-Präfix erreichbar

## Namen von Modulen importieren

- Modul selbst nicht sichtbar
- Alle Namen `<name>` im aktuellen Namensraum verfügbar
- Aber an Objekt in Modul gebunden
- \* für alle Namen außer Namen, die mit einem Unterstrich `_` beginnen

# Module und Namensräume

---

## Ausführung beim Import

- Modulanweisungen laufen nur beim ersten Import einmal ab
- Achtung bei Interaktion, Module werden nicht automatisch neu geladen
- Reload bei interaktiver Entwicklung:  
`importlib.reload(<modul>)`

## Modulattribute

- Zuweisungen und Funktionsdefinitionen auf der obersten Ebene erstellen Modulattribute
- Namen, die an Objekte gebunden sind

```
dir(<modul>)  
<modul>.__dict__
```

## Module sind Namensräume

- Ein Modul ist globaler Namensraum
- Auf den Namensraum eines Moduls können Sie zugreifen
- `from <modul> import *` vermeiden wegen möglicher Namenskonflikte

# Hauptprogramm mit `main`

---

- Ziel: Ausführen eines Code-Blocks nur, wenn es als Hauptprogramm gestartet wurde, nicht wenn es importiert wurde
- Simulieren der `main`-Funktion/Methode von C/C++
- Der Name des interaktiven oder Haupt-Moduls ist `__main__`
- Test auf Name und bedingtes Ausführen

```
if __name__ == '__main__':
```

# Fortgeschrittene Konzepte

---

Funktionales Programmieren

Module

**Objektorientiertes Programmieren**

# Klassen in Python

---

- Klassen bündeln Daten (Attribute) und Funktionalität (Methoden)
- Eine Klasse ist ein *Typ* für neue Objekte. *Instanzen* von diesem Typ können angelegt werden.

# Klassen erstellen

---

Klassendefinition:

- `class <klassenname>(object):`  
    [<docstring>]  
    <definitionen>
- **class**: Schlüsselwort
- <klassenname>: Name für die Klasse
- **object**: Wurzelklasse, Angabe optional
- <docstring>: Dokumentationsstring, optional
- <definitionen>: Funktionsdefinitionen für Methoden

Beispiel: klasse.py

```
class AClass(object):  
    "Eine Klasse AClass"  
    def __init__(self):  
        self.aval = 17  
    def inca(self):  
        self.aval += 1  
  
print(AClass)  
  
$ python3 klasse.py  
<class ' __main__ .AClass'>
```

# Besonderheiten und Unterschiede zu C++

---

- Erstes Methodenargument ist immer Instanzobjekt
- Per Konvention der Name `self`
- Spezielle Methode `__init__` statt Konstruktor
- Attribute sind Klassenattribute und nicht, wie von C++ erwartet, Instanzattribute
- Instanzattribute dynamisch ( `__init__` ) in Namensraum `self` schreiben



# Klassendefinition – Beispiel Stack

---

Stack auf Basis von Listen (Komposition)

- Initialisierung der Instanzvariable `liste` mit leerer Liste
- `self` ist immer das erste Argument bei Methoden
- `self` muss explizit aufgeführt werden bei der
- `self` ist Namensraum einer Instanz
- Weitere Argumente bei Methoden erlaubt
- Manipulation der Instanzattribute in `self` sollte nur durch Methoden erfolgen
- Keine `get/set` Methoden schreiben!
- Später mit Properties eingreifen

# Generieren und Nutzen von Instanzen

---

## Klassendefinition

- Klassenname ist Name gebunden an
- Im Beispiel Stack in stack.py  
`from stack import Stack`

## Instanziierung

- Neue Instanz durch Aufruf Klassennamen, kein `new`
- Implizit wird `__init__` aufgerufen
- Zuweisung der Instanz an Namen
- Kapselung nicht erzwungen aber Konvention
- Zuweisung von Objekten erzeugt kein neues Objekt, sondern erstellt einen neuen Namen für das existierende Objekt (Referenz)

# Vererbung

---

```
class <name>(<superkl> [, <superkl> ]*):
```

```
    ...
```

- Superklassen in Klammern dahinter
- class FancyStack(Stack):
- Mehrfachvererbung möglich
- Vermeide das mehrmalige Auftauchen derselben Klasse in der Vererbungshierarchie

```
from stack import Stack
class FancyStack(Stack):
    def peek(self, idx):
        return self.liste[idx]
```

# Properties (statt getter und setter)

---

## Durchgriff auf Attribute

- Ist in Python in Ordnung
- Keine Getter und Setter
- Man kann nachträglich ändern und

## Kontrolle wieder erlangen: Properties

- Eigentliches Attribut verstecken, `_` am Namensanfang als Hinweis
- Dann ist Durchgriff unhöflich
- Definition Getter, Setter und Löschen
- Definition des Attributs mit  
`property(getter, setter, delete, doc)`

# Bibliotheken

---

**Arrays und numerische Berechnungen: numpy**

Visualisierungen: matplotlib

Datenanalyse: pandas

Arbeit mit Bildern: pillow

# NumPy, Numerical Python

---

## Ziel

- Ausdrucksmächtigkeit von Python
- Ausführungsgeschwindigkeit von C/C++

## Zentrale Datenstruktur: Array

- Matrix, mehrdimensionales Feld von Werten eines Typs, C/C++-Layout
- Slicing, Shaping, Extraktion, Sichten
- Schnelle mathematische Operationen: Vektorisierung, Mapping, Aggregation

# Vergleich Python und Numpy

---

*# with python3*

```
def inpy3(a):
```

```
    return sum([math.sin(x) for x in a])
```

Auswertung mit IPython Builtin

```
%timeit
```

```
>>> a = list(map(float,  
                range(1234567)))
```

```
>>> print("sum=%g" % inpy3(a))
```

```
sum=1.58531
```

```
>>> %timeit inpy3(a)
```

```
118 ms ± 416 s per loop
```

- Numpy ist ca. eine Größenordnung schneller (kann mehr werden)

*# with numpy*

```
def withnp(a):
```

```
    return np.sum(np.sin(a))
```

```
>>> a = np.arange(1234567, dtype=float)
```

```
>>> print("sum=%g" % withnp(a))
```

```
sum=1.58531
```

```
>>> %timeit withnp(a)
```

```
14.5 ms ± 45.2 s per loop
```

# Numpy verwenden

---

- Nicht Teil der Standardbibliothek
- Externes Modul importieren

```
import numpy as np
```

- Etablierter abkürzender Name: np
- Datenstruktur array

```
np.array([1,2,3])
```

- Konstruktor
- Aus Python Liste ein Array machen
- Mehrdimensional

```
x = np.array([[1, 2, 3], [4, 5, 6]], np.int32)
```

- Verwendung
  - Zugriff wie Liste
  - Slicing
  - Slicing macht eine Sicht, keine Kopie!
  - Operationen sind Vektoroperation



# Arrays erzeugen

---

- Aus Listen
  - Name als Konstruktor
  - Parameter ist Liste/Tupel/Iterable
  - Mehrdimensional möglich, Eigenschaft shape
  - Achtung: gleiche Dimensionen, sonst Quatsch
- Spezial: Nullen oder Einsen
- Datentypen, Positionsparameter dtype
  - Klassische Datentypen int , float
  - NumPy diskrete Datentypen:  
`int`, int8, int16, int32, int64 , int0 (intp) ist `size_t`,  
unsigned uint, ...
  - NumPy Fließpunkt-Datentypen:  
`float`, float64 ( double ), float32 ( float )
  - Strukturierte Typen ( struct ) möglich
  - align -Flag (C-Compiler nachahmen)

# Arrays erzeugen und formen

---

- `arange`: 1-dimensionales Array, wie `range`
- `reshape`: Sicht auf Array mit passender Dimension, keine Kopie (`a = a.reshape(...)`)
- `flatten`: Kopie in 1-dimensionales Array

## Beispiele

```
>>> a = np.arange(8); a
array([0, 1, 2, 3, 4, 5, 6, 7])
>>> b = a.reshape(2, 4); b
array([[0, 1, 2, 3],
       [4, 5, 6, 7]])
>>> a[0] = 17
>>> b
array([[17, 1, 2, 3],
       [ 4, 5, 6, 7]])
>>> c = b.flatten(); c
array([17, 1, 2, 3, 4, 5, 6, 7])
>>> c[0] = 42
>>> a
array([17, 1, 2, 3, 4, 5, 6, 7])
```

# Arrays elegant erzeugen

---

- `linspace(fro, to, n)`
  - `float`-Array mit gleichem Abstand zwischen den Werten erzeugen
  - `fro`: Anfangswert, inklusive
  - `to`: Endwert exklusive
  - `n`: Anzahl der Werte
- `logspace(fro, to, n, base=10.0)`
  - `float`-Array mit logarithmischem Abstand zwischen den Werten erzeugen
  - Werte sind Exponenten, linear in den Exponenten
  - Basis kann angegeben werden

# Zugriff auf Arrays

---

## Einfacher Zugriff

- Kommasepariert in einer Klammer []
- Sichten auf altes Feld
- z.B: `a[1, 2]` ein Element,  
`a[0:2, 1:3]`  $2 \times 2$  Unterarray

## Elegant

```
>>> a = np.arange(12).reshape(3, 4)
>>> a[[0,-1]]
array([[ 0,  1,  2,  3],
       [ 8,  9, 10, 11]])
>>> a[[0,-1], 0] # vector remaining
array([0, 8])
>>> a[[0,-1], [0, -1]] # matching pair
array([ 0, 11])
>>> a[[0,-1]][:,[0,-1]] # slice of res
array([[ 0,  3],
       [ 8, 11]])
>>> a[:,::2, ::3] # stride
array([[ 0,  3],
       [ 8, 11]])
```

# Ändern von Arrays

---

- Slices/Strides sind Sichten auf ursprüngliche Arrays und können zum Verändern des Arrays verwendet werden
- Beispiele mit `a = np.arange(12).reshape(3, 4)`

```
>>> a[1, 2] = 17
```

```
>>> a
```

```
array([[ 0,  1,  2,  3],  
       [ 4,  5, 17,  7],  
       [ 8,  9, 10, 11]])
```

```
>>> a[1] = 17
```

```
>>> a
```

```
array([[ 0,  1,  2,  3],  
       [17, 17, 17, 17],  
       [ 8,  9, 10, 11]])
```

```
>>> a[:, :2, ::3] = 17
```

# Operationen auf Arrays

---

- Komponentenweise
  - Üblicherweise sind alle Operationen komponentenweise, z.B: +, \*
  - Operationen klappen bei gleicher Dimension
  - Wenn eine Dimension 1 ist, wird es bei Fehlendem wiederholt
- Skalare Operationen, Vektoroperationen
  - Für Multiplikation und Power klar, `a*2`, `a**2`
  - Geht auch unüblich als Argument: `2**a`
- Spezialoperationen
  - Dedizierte Funktionsnamen
  - Beispiel: Skalarprodukt (`dot` product)
  - Beispiel: Summe (`sum`), Summe über Achsen durch Angabe der Reduktionsachse (Dimension um 1 erniedrigt), z.B. `sum(..., axis=0)`

# Viele eingebaute Funktionen

---

Mehr in der Doku: <https://numpy.org/doc/stable/>

- Vergleiche: `<`, `<=`, `==`, `!=`, `>=`, `>`
- Arithmetik: `+`, `-`, `*`, `/`, `reciprocal`, `square`
- Exponential: `exp`, `exp2`, `expm1`, `log`, `log10`, `log2`, `power`, `sqrt`
- Trigonometrisch: `sin`, `cos`, `tan`, `arc`, ...
- Hyperbolisch: `sinh`, `cosh`, `tanh`, `arc`, ...
- Bits: `&`, `|`, `~`, `^`, `left_shift`, `right_shift`
- Logisch: `logical_and`, `logical_or`, `logical_not`, ...
- Prädikate: `isfinite`, `isinf`, `isnan`, `signbit`
- Sonst: `abs`, `ceil`, `floor`, `mod`, `modf`, `round`, `sinc`, `sign`, `trunc`

# Bibliotheken

---

Arrays und numerische Berechnungen: `numpy`

**Visualisierungen: `matplotlib`**

Datenanalyse: `pandas`

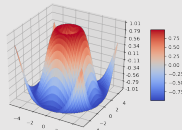
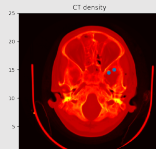
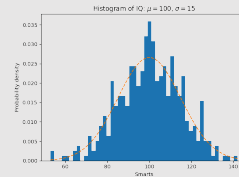
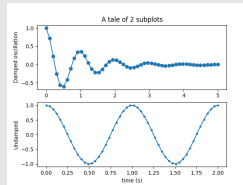
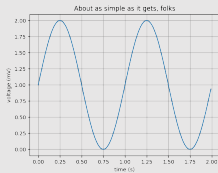
Arbeit mit Bildern: `pillow`



# Mit matplotlib Daten visualisieren

## Ziel Datenvisualisierung

- Professionale 2D-Graphiken skripten mit Python und numpy
- Buchdruckqualität, viele Backends: PDF, PS, SVG, PNG, Tkinter, ...
- Beispiele ([matplotlib.org/tutorials/introductory/sample\\_plots.html](https://matplotlib.org/tutorials/introductory/sample_plots.html))



# matplotlib verwenden

---

- Nicht Teil der Standardbibliothek
- Externes Modul importieren

```
#!/usr/bin/python3  
import matplotlib.pyplot as plt  
import numpy as np
```

```
x = np.linspace(0, 4*np.pi, 1000)  
y = np.sin(x)  
plt.plot(x, y)  
plt.show()
```

- Etablierter Namen für die reine Plotting-Funktionalität: `plt`
- Wird meist zusammen mit `numpy` verwendet

Im Beispiel:

# Interaktion mit Plot

---

- Settings, Slider klicken
  - 6 einfache Einstellungen
  - Außendimensionen des Bildes
- Speichern als
  - PNG (vermeiden, pixelig!)
  - PDF, PS, EPS, SVG (gut)
  - PGF (Latex)
  - RAW, TIFF (vermeiden, pixelig, unkomprimiert)
- Sonstiges
  - Achsen verschieben (pan)
  - Zoom

# Grafik mit Skript automatisch erstellen

---

- Erstellen, Speichern, auch mehr als eine
- `bbox tight`, weniger Rand, Verwendung in Druck
- Mehrere Plots möglich

```
plt.savefig("pltsimple_save.pdf", bbox_inches='tight')
```

# Plots konfigurieren – Beispiel

---

- Mehrere Aufrufe für mehrere Plots im Bild
- Separat konfiguriert
- Zum Beispiel Linienbreite, Anzeige als Punkte
- Titel, Beschriftung Achsen (Latex Syntax möglich)
- Ein Grid im Hintergrund

```
x = np.linspace(0, 4*np.pi, 1000)
y1 = np.sin(x)
y2 = np.sin(.5*x)*.8
y3 = np.sin(.3*x[::42])*0.4
plt.plot(x, y1)
plt.plot(x, y2, linewidth=2)
plt.plot(x[::42], y3, '.')
plt.title("Drei Sinus-Funktionen")
plt.xlabel("t in Sekunden")
plt.ylabel("sin(t), 0.8  $\cdot$  sin(t), dotted")
plt.grid(True)
```

Dokumentation: [https://matplotlib.org/api/pyplot\\_summary.html](https://matplotlib.org/api/pyplot_summary.html)

# Objektorientierte Syntax

---

- Statt zustandsbehaftetem Matlab-Style können Objekte verwendet werden.
- `fig, ax = plt.subplots()` erstellt ein neues Figure-Objekt mit einem einzelnen Plot.

- Anschließend wie im vorherigen Beispiel

```
ax.plot(x, y1)
ax.plot(x, y2, linewidth=2)
ax.plot(x[::42], y3, '.')
ax.set(xlabel="t in Sekunden", ylabel="sin(t),
      0.8  $\sin(t)$ , dotted", title="Drei Sinus-Funktionen")
ax.grid()
```

# Mehrere Teilplots

---

```
x = np.linspace(0, 1*np.pi, 1000)
unged = np.cos(2*np.pi*x)
ged = np.cos(2*np.pi*x)*np.exp(-.5*x)
fig, axs = plt.subplots(nrows=2, ncols=1, sharex=True)

axs[0].plot(x, unged)
axs[0].set(ylabel="Ungedämpfte Schwingung")
axs[1].plot(x, ged)
axs[1].set(xlabel="t",
           ylabel="Gedämpfte Schwingung")
axs[0].set(title="Zwei Subplots")
axs[0].grid()
```

- Teilplots durch Angabe der Anzahl je Achse
- Rückgabe der Rahmen-Figure und Liste der Teilplots
- Unabhängig, außer explizit gesharter X-Achse
- Grid nur oben

# Weitere Plots

---

- Balkendiagramm
- Histogramm
- Scatter-Plot



# Bibliotheken

---

Arrays und numerische Berechnungen: `numpy`

Visualisierungen: `matplotlib`

Datenanalyse: `pandas`

Arbeit mit Bildern: `pillow`

# Datenanalyse mit `pandas`

---

- Bibliothek zur Datenanalyse und Vorbereitung von Daten für maschinelles Lernen
  - I/O zu Dateien und Datenbanken
  - Behandlung fehlender Daten
  - Slicing, indexing, reshaping, neue Zeilen berechnen
  - Mächtige Werkzeuge zum Aggregieren, Gruppieren und Transformieren von Daten
  - Zusammenführen von Daten
  - Zeitreihen
- wesentliche Objekte:
  - 1-dimensionale `Series`
  - 2-dimensionaler `DataFrame`
- Baut auf Numpy auf, integriert matplotlib
- Weiterverarbeitung z.B. mit `scikit-learn`

# Series

---

- 1-dimensionales Array
- Kann unterschiedliche Typen enthalten, aber typischerweise nicht
- Fehlende Werte werden mit NaN repräsentiert.
- Jedes Element kann ein Label haben, Index genannt (ähnlich dict, aber mit Reihenfolge)
  - Series kann als Argument für die meisten NumPy Funktionen benutzt werden, NaN Werte werden ignoriert
  - Auf Werte der Series kann durch den Index-Label zugegriffen werden
  - Operationen mit mehreren Series mit nicht-identischen Label ist möglich: dabei wird auf der Vereinigung der Index-Label operiert, fehlende Werte liefern NaN.

# Konstrukturen

---

- `pd.Series(ndarray, index=None)`: Series aus einem Numpy-Array
  - `ndarray` muss 1-dimensional sein
  - `index` enthält die Label und muss dieselbe Länge wie `ndarray` haben.
  - Falls `index` nicht gegeben ist, sind die Label 0, ..., `len(ndarray)`
- `pd.Series(dict, index=None)` Series aus einem Dictionary
  - Label stammen aus dem Dictionary
  - `index` bestimmt die Reihenfolge und muss alle Label aus `dict` enthalten
  - Zusätzliche Label in `index` bekommen den Wert `NaN`
  - Reihenfolge ohne `index`: Einfügereigenfolge in `dict`
- `pd.Series(scalar, index)`: Wiederholter Wert `value`, Index muss angegeben werden

# Indexing und Slicing

---

- Indizes müssen hashable sein
- Index-Labels müssen nicht eindeutig sein, aber einige Funktionen erfordern Eindeutigkeit
- Series-objekte können entweder durch ihre Indexkennungen oder durch die ihnen zugrunde liegenden Reihenfolge-Index indiziert werden

# DataFrame

---

- 2-dimensionale Struktur
- Unterschiedliche Typen möglich und zwischen Spalten häufig
- Intuition: Spreadsheet oder SQL Tabelle
  - Jede Zeile ist ein Datensatz
  - Jede Spalte ist ein Attribut (=Series)

# Visualisierung

---

Pandas integriert die Plotting-Funktionalität von `matplotlib`

`[df/s].plot()`: plottet DataFrame oder Series

- Für DataFrame werden alle Reihen mit entsprechenden Labeln geplottet
- `kind` ist 'bar', 'hist', 'box', 'density', 'area', 'scatter', 'hexbin' oder 'pie'

# Bibliotheken

---

Arrays und numerische Berechnungen: `numpy`

Visualisierungen: `matplotlib`

Datenanalyse: `pandas`

Arbeit mit Bildern: `pillow`



# Arbeiten mit Bildern

---

## Ziele

- Anwenden von Transformationen a
- Verbessern der Bilder
- Verändern von Größe und Form
- Extrahieren von Bildinformation
- Vorbereiten der Bilder für Computervision/AI

# Die Klasse Image

---

- Definiert in PIL: `from PIL import Image`
- Kann aus einer Datei, aus einem anderen Bild, oder neu erstellt werden.
- Attribute
  - `im.format`: Typ (jpeg, ppm, png, ...) falls aus Datei gelesen
  - `im.size`: Tupel mit (width, height)
  - `im.mode`: Farbschema (RGB, L für Graustufen, HSV, ...)
- `im.show()`: Bild anzeigen

# Bilder lesen und schreiben

---

- `Image.open(filename)`: Bild aus Datei einlesen
  - Format ergibt sich aus dem Dateiinhalt
  - Liest nur die Eigenschaften zum Ladezeitpunkt, Daten/Pixel werden geladen, wenn sie benötigt werden. (z.B. nützlich, wenn nur eine Statistik über Bildgrößen erstellt werden soll.)
- `Image.save(filename, format=None)`: Speichert ein Bild in eine Datei
  - Format wird aus dem Filenamen ermittelt, falls nicht angegeben.

# Crop und Paste

---

- `im.crop(box)`: schneidet eine Box aus dem Bild aus
  - `box` ist ein Tupel (`left`, `top`, `right`, `bottom`)
  - (`top`, `left`) eines Bildes hat die Koordinaten (0, 0)
  - `right`, `bottom` werden nicht mit einbezogen.
- `im.paste(region, box)`: Ersetze `box` im Bild `im` mit `region`
  - Die Größen von `box` und `region` müssen übereinstimmen
  - `box` muss innerhalb von `im` liegen.

# Split und Merge von Kanälen

---

- `im.convert(mode)`: Konvertiert ein Bild
  - Konvertiert von oder nach 'L' oder 'RGB'
  - Andere konvertierung über 'RGB' als Zwischenschritt
- `im.split()`: gibt jeden Kanal als separates Bild zurück, z.B. um die R, G, B Kanäle eines RGB-Bildes separat zu bearbeiten
- `Image.merge(mode, bands)`: Kombiniere Kanäle zu einem Bild

# Geometrische Transformationen

---

- `im.resize(newsize)`: Gibt Bild mit neuer Größe zurück
- `im.rotate(angle)`: Rotiert ein Bild gegen den Uhrzeigersinn
- `im.transpose(type)`: Flip oder in 90-grad Schritten rotieren (type ist `Image.FLIP_LEFT_RIGHT`, `Image.FLIP_TOP_BOTTOM`, oder `Image.ROTATE_90/180/270`)
- `im.transform(size, method)`: Anwenden anderer Transformationen.
- Diese Methoden werden häufig verwendet um Bilder für Deep Learning vorzubereiten!

# Bilder verbessern

---

- `from PIL import ImageFilter, ImageEnhance`
- `im.filter(filtertype)`: Wende Filter an
  - `filtertype` definiert in `defined in ImageFilter`
  - - BLUR, DETAIL, CONTOUR, EDGE\_ENHANCE, EDGE\_ENHANCE\_MORE, EMBOSS, FIND\_EDGES,...
- `im.point(operation)` Anwenden eine Operation auf jeden Pixel
- `enh=ImageEnhance.Color/Contrast/Brightness/Sharpness(im)`: Erstellt einen Enhancement Operator für `im`

# PIL und numpy

---

- `np.array(im)`
  - Erstelle ein NumPy array aus Bilddaten
  - Sehr häufig verwendet für Maschinelles Lernen auf Bildern
- `Image.fromarray(im)`
  - Erstellt ein Bild aus einem Array
  - Der Typ des Arrays muss `unit8` sein