

Python Crashkurs – Part 3

Mentoring – WiSe 25/26



Patricia Gerbig
Freie Universität Berlin
Fachbereich Mathematik und
Informatik

06. Oktober 2025



- 1 Schreibe eine function bintodez(d), die eine Binärzahl (z.B. als String) übergeben bekommt, und diese in die Dezimaldarstellung umwandelt.
- 2 Extra: Schreibe eine Funktion deztobin(d), die eine Dezimalzahl d übergeben bekommt und in eine binärzahl umrechnet.

1 List-Comprehension

2 Pakete importieren

3 Matrizen

4 Konstanten und Funktionen

1 List-Comprehension

2 Pakete importieren

3 Matrizen

4 Konstanten und Funktionen

Mit **List-Comprehension** kann aus einer bereits bestehenden Liste eine neue erstellt werden

```
1 newlist = [Ausdruck for item in list if condition == True  
 ]
```

Beispiel:

```
1 list1 = list(range(1,21))  
2 newlist1 = [x for x in list1 if x % 2 == 0]  
3 print(newlist1)
```

```
1 [2, 4, 6, 8, 10, 12, 14, 16, 18, 20]
```

- 1 Wir haben eine Liste von Namen:

```
1 namen = ['Lisa', 'Benjamin', 'Emil', 'Stella', 'Nico',  
          'Moritz', 'Tara']
```

Filtert alle Namen die ein a enthalten in eine neue Liste.

- 2 Recherschiert was wie man zufällige Zahlen in Python ausgibt. Schreibt eine Funktion lotto() die einem 6 Zufallszahlen von 1 bis 49 ausgibt. (Ihr könnt dabei gerne ignorieren, dass sich die Zahlen nicht doppeln dürfen)

1 List-Comprehension

2 Pakete importieren

3 Matrizen

4 Konstanten und Funktionen

- ▶ Um *NumPy* nutzen zu können, ist folgende Zeile notwendig:

```
1 import numpy as np
```

Source Code 1: Numpy importieren

- ▶ Sollte *beim importieren* eine Fehlermeldung auftreten, ist *NumPy* vermutlich nicht installiert. *NumPy* lässt sich meistens mit dem Befehl *pip3 install numpy* installieren.

1 List-Comprehension

2 Pakete importieren

3 Matrizen

4 Konstanten und Funktionen

- ▶ Eine $(n \times m)$ -Matrix ist eine rechteckige Anordnung von Zahlen in m Spalten und n Zeilen:

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1m} \\ a_{21} & a_{22} & \vdots & a_{2m} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nm} \end{pmatrix}$$

- ▶ Beispiele:

$$x = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{pmatrix} \qquad A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

- ▶ Eine (1×1) -Matrix entspricht einer Zahl. $(1 \times m)$ - und $(n \times 1)$ -Matrizen werden auch *Vektoren* genannt. Vektoren wird in der Regel ein Kleinbuchstabe zugewiesen (siehe Beispiel).

- ▶ Eine Matrix wird mit dem Befehl `np.array(list)` erstellt, wobei `list` eine Liste ist, welche die Dimension und die Einträge einer Matrix vorgibt.
- ▶ Beispiele:

```
1 # Erzeugt eine (3 x 4)-Matrix
2 A = np.array([[3, 2, 1, 0],
3                 [2, 1, 0, 0],
4                 [1, 0, 0, 0]])
5 # Erzeugt einen Vektor ((1 x 3)-Matrix) mit 3 Einträgen
6 x = np.array([1, 2, 3])
```

Source Code 2: Wie man eine Matrix erstellt

Erstelle folgende Matrizen:

$$x = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 2 & 3 & 4 \end{pmatrix}$$

$$A = \begin{pmatrix} 1 & -2 & 5 \\ -2 & 7 & 3 \end{pmatrix}$$

- Sei A eine Matrix.

| Eigenschaften einer Matrix | |
|----------------------------|---|
| $A.dtype$ | Datentyp der Elemente |
| $A.ndim$ | Dimension der Matrix |
| $A.shape$ | Gestalt der Matrix |
| $A.size$ | Anzahl der Elemente |
| $A.shape[n]$ | Anzahl der Elemente für die n -te Dimension |

Table 1: Eigenschaften einer Matrix

Beispiele:

```
1 A = np.array([[1, 2, 3],  
2                 [4, 5, 6]])  
3 A.dtype # dtype('int32')  
4 A.ndim # 2  
5 A.shape # (2, 3)  
6 A.shape[0] # 2 Zeilen  
7 A.shape[1] # 3 Spalten  
8 A.size # 6
```

Source Code 3: Eigenschaften einer Matrix

- ▶ Für Matrizen gibt es eine Menge von Rechenoperationen.
- ▶ Matrizenaddition:

$$\begin{pmatrix} 1 & 3 \\ 2 & 4 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 0 & 2 \\ 1 & 3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1+0 & 3+2 \\ 2+1 & 4+3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 5 \\ 3 & 7 \end{pmatrix}$$

- ▶ Matrizensubtraktion:

$$\begin{pmatrix} 1 & 3 \\ 2 & 4 \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} 0 & 2 \\ 1 & 3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1-0 & 3-2 \\ 2-1 & 4-3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}$$

- ▶ Skalarmultiplikation:

$$\pi \cdot \begin{pmatrix} +1 & 0 \\ 2 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \pi \cdot (+1) & \pi \cdot 0 \\ \pi \cdot 2 & \pi \cdot 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} +\pi & 0 \\ 2\pi & \pi \end{pmatrix}$$

- ▶ Matrixmultiplikation:

$$\begin{pmatrix} 3 & 2 \\ 2 & 1 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 3 \cdot 1 + 2 \cdot 1 & 3 \cdot 1 + 2 \cdot 0 \\ 2 \cdot 1 + 1 \cdot 1 & 2 \cdot 1 + 1 \cdot 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 5 & 3 \\ 3 & 2 \end{pmatrix}$$

- ▶ Transposition:

$$\begin{pmatrix} -2 & 3 \\ -1 & 4 \\ 0 & 5 \end{pmatrix}^T = \begin{pmatrix} -2 & -1 & 0 \\ 3 & 4 & 5 \end{pmatrix}$$

- Sei A eine $(n \times m)$ -Matrix und B eine $(k \times l)$ -Matrix. Sei c eine beliebige Zahl.

Matrixoperationen (unär)

$A.T$ Transponiert die Matrix A

Matrixoperationen (binär)

$A + B$ Matrizenaddition ($n = k$ und $m = l$)

$A - B$ Matrzensubtraktion ($n = k$ und $m = l$)

$A * B$ Komponentenweise Multiplikation ($n = k$ und $m = l$)

$c * A$ Skalarmultiplikation

$A @ B$ Matrizenmultiplikation ($m = k$)

A / B Komponentenweise Division ($n = k$ und $m = l$)

Table 2: Rechenoperationen auf Matrizen

```
1 A = np.array([[1, 2, 3],  
2                 [4, 5, 6]])  
3 B = np.array([[0, 1, -1],  
4                 [1, 0, 2]])  
5 A + B  
6 A - B  
7 A * B # Komponentenweise Multiplikation  
8 A / B # Komponentenweise Division  
9 # Was ist das Ergebnis von A @ B?  
10 # Sind die Ergebnisse unten alle gleich?  
11 A @ B.T  
12 B @ A.T  
13 A.T @ B  
14 B.T @ A
```

Source Code 4: Matrix-Operationen

Schreibe eine Funktion `is_invertible(A)`, die überprüft ob eine Matrix invertierbar ist.

Eine Matrix A ist invertierbar, wenn folgende bedingungen gelten:

- ▶ A is quadratisch
- ▶ Die Determinante von A is ungleich 0.

- Dimension n - ist $(n \times n)$ -Matrix
- Es gilt:

$$A \cdot I_n = A = I_n \cdot A$$

für alle $(n \times n)$ -Matrizen A .

- Beispiel für $n = 2$:

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$$

- Eine solche Matrix lässt sich mit `np.eye(x)` erstellen, wobei x vom Typ `int` ist:

```
1  >>> np.eye(2)
2  array([[1.,  0.],
3          [0.,  1.]])
```

Source Code 5: Beispiel für `np.eye(x)`

- ▶ Matrix mit Einsen an jeder Stelle: `np.ones(x)`.
- ▶ `x` ist ein Tupel oder nichtnegativer `int` - gibt die Dimension an.

```
1  >>> np.ones(3)
2  array([1., 1., 1.])
3  >>> np.ones((2, 2))
4  array([[1., 1.],
5         [1., 1.]])
```

Source Code 6: Beispiel für `np.ones(x)`

- ▶ Matrix mit einer Null an jeder Stelle erstellt: `np.zeros(x)`.

```
1  >>> np.zeros(3)
2  array([0., 0., 0.])
3  >>> np.zeros((2, 3))
4  array([[0., 0., 0.],
5         [0., 0., 0.]])
```

Source Code 7: Beispiel für `np.zeros(x)`

Erstelle folgende (7×7) -Matrix - ohne diese ganzen Zahlen einzutippen:

$$\begin{pmatrix} 3 & 1 & 1 & 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 3 & 1 & 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 3 & 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 & 3 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 & 1 & 3 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 & 1 & 1 & 3 & 1 \\ 1 & 1 & 1 & 1 & 1 & 1 & 3 \end{pmatrix}$$

- ▶ In der Numerik wird oft ein *äquidistantes Gitter* benötigt: Für ein Intervall $I \subseteq [a, b] \neq \emptyset$ und $n \in \mathbb{N}$ ist das die Menge

$$\{a + k \cdot h \mid k = 0, 1, \dots, n\}$$

mit *Schrittweite* $h = (b - a)/n$.

- ▶ Für diesen Zweck gibt es zwei verschiedene Befehle: `np.arange(...)` und `np.linspace(...)`.
- ▶ Beispiel für `np.arange(...)`:

```
1  >>> np.arange(6) # Die 6 selbst ist exklusiv!
2  array([0, 1, 2, 3, 4, 5])
3  >>> np.arange(2, 8)
4  array([2, 3, 4, 5, 6, 7])
5  # Für nichtganzzahlige Schrittweiten np.linspace(...)
6  # besser verwenden.
7  >>> np.arange(1, 3, 0.25)
8  array([1.  , 1.25, 1.5 , 1.75, 2.  , 2.25, 2.5 , 2.75])
```

Source Code 8: Beispiel für `np.arange(...)`

- ▶ Beispiel für `np.linspace(...)`:

```
1  >>> np.linspace(1, 3, 6)
2  array([1. , 1.4, 1.8, 2.2, 2.6, 3. ])
3  # Ohne drittes Argument werden 50 Gitterpunkte
4  # generiert
5  >>> np.linspace(1, 50)
6  array([ 1.,  2.,  3.,  4.,  5.,  6.,  7.,  8.,  9.,
7      10., 11., 12., 13., 14., 15., 16., 17., 18.,
8      19., 20., 21., 22., 23., 24., 25., 26., 27.,
9      28., 29., 30., 31., 32., 33., 34., 35., 36.,
10     37., 38., 39., 40., 41., 42., 43., 44., 45.,
11     46., 47., 48., 49., 50.])
```

Source Code 9: Beispiel für `np.linspace()`

- An dieser Stelle gehen wir von einem Vektor aus ($= (1 \times m)$ - oder $(n \times 1)$ -Matrix).

| Indizierung von Vektoren | |
|--------------------------|--|
| $[i]$ | i -ter Eintrag |
| $[:i]$ | Teilvektor bis Position $(i+1)$ |
| $[i:]$ | Teilvektor ab Position i |
| $[i:j]$ | Teilvektor ab Pos. i bis Pos. $(j+1)$ |
| $[i:j:k]$ | Jeder k -te Eintrag ab Pos. i bis Pos. $(j+1)$ |

Table 3: Zugriff auf Elemente

Beispiele:

```
1 a = np.array([2, 1, 3, 4,
   6, 5, 8, 7])
2 a[0] # Erstes Element
3 a[-1] # Letztes Element
4 a[5:] # [5, 8, 7]
5 a[:2] # [2, 1]
6 a[1::3] # [1, 6, 7]
7 a[2:6:2] # [3, 6]
8 a[:4:2] # [2, 3]
9 a[::3] # [2, 4, 8]
10 a[::-1] # a rückwärts
```

Source Code 10: Zugriff auf Elemente

- ▶ Nun nehmen wir eine $(n \times m)$ -Matrix mit $n, m \geq 2$ an.

Indizierung von Matrizen

$[i, j]$ Eintrag in i -ter Zeile
und j -ter Spalte

$[i, :]$ Ganze i -te Zeile

$[:, j]$ Ganze j -te Spalte

$[:, :]$ Kopie einer Matrix

Table 4: Zugriff auf Elemente

Beispiele:

```
1 A = np.array([[1, 2, 3],  
2                 [4, 5, 6],  
3                 [7, 8, 9]])  
4 # Eintrag in 3.ter Zeile,  
5 # 2.ter Spalte  
6 A[2, 1]  
7 A[1, :] # Zweite Zeile  
8 A[:, 0] # Erste Spalte
```

Source Code 11: Zugriff auf Elemente

Schreibe eine Funktion, die alle Werte innerhalb einer Matrix multipliziert.
Beispiel:

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 4 & 5 & 6 \end{pmatrix}$$

Die Funktion soll dann $1 \cdot 2 \cdot 3 \cdot \dots$ berechnen.

- ▶ In *NumPy* lässt sich eine Matrix A mit `numpy.linalg.inv(A)` invertieren.

```
1  >>> A = np.array([[3, -1], [-2, 1]])
2  >>> B = np.linalg.inv(A) # Matrix wird invertiert!
3  >>> A
4  array([[ 3, -1],
5         [-2,  1]])
6  >>> B
7  array([[1.,  1.],
8         [2.,  3.]])
9  >>> A @ B
10 array([[ 1.0000000e+00, -4.4408921e-16],
11        [ 0.0000000e+00,  1.0000000e+00]])
12 >>> B @ A
13 array([[ 1.0000000e+00,  0.0000000e+00],
14        [-8.8817842e-16,  1.0000000e+00]])
```

Source Code 12: Invertieren einer Matrix

- ▶ Mit Matrizen lassen sich *lineare Gleichungssysteme* beschreiben.
- ▶ Beispiel: Das lineare Gleichungssystem

$$\begin{aligned}4 \cdot x + 2 \cdot y &= 1 \\x + y &= 1\end{aligned}$$

lässt sich folgendermaßen mit einer Matrix beschreiben:

$$\begin{pmatrix} 4 & 2 \\ 1 & +1 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

Multiplizieren wir beide Seiten mit der inversen Matrix, erhalten wir

$$\begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 4 & 2 \\ 1 & +1 \end{pmatrix}^{+1} \cdot \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1/6 & 2/6 \\ 1/6 & +4/6 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1/2 \\ +1/2 \end{pmatrix}$$

- ▶ Lineare Gleichungssysteme mittels `np.linalg.inv(A)` zu lösen ist in der Praxis nicht empfehlenswert. Dafür verwendet man

`np.linalg.solve(A, b)`

- ▶ Beispiel:

```
1 >>> A = np.array([[4, 2], [1, -1]])
2 >>> b = np.ones(2)
3 >>> x = np.linalg.solve(A, b)
4 >>> x
5 array([ 0.5, -0.5])
6 >>> A @ x
7 array([1., 1.])
```

Source Code 13: Lösen eines LGS

1 List-Comprehension

2 Pakete importieren

3 Matrizen

4 Konstanten und Funktionen

Die Definition von π und e sind in *Math* und *NumPy* gleich.

Konstanten

| | |
|--------------------|----------------|
| <code>np.e</code> | Eulersche Zahl |
| <code>np.pi</code> | Kreiszahl |

Table 5: In *Numpy* definierte Konstanten

```
1  >>> np.e
2  2.718281828459045
3  >>> np.pi
4  3.141592653589793
```

Source Code 14: Konstanten

- ▶ Im Gegensatz zu *Math*, können die trigonometrische Funktionen in *NumPy* auf einzelne Werte und auf Matrizen angewandt werden.
- ▶ Die Funktionen werden bei Matrizen *komponentenweise* angewandt.

Trigonometrische Funktionen

| | |
|---------------------------|--------------|
| <code>np.sin(A)</code> | Sinus |
| <code>np.cos(A)</code> | Cosinus |
| <code>np.tan(A)</code> | Tangens |
| <code>np.arcsin(A)</code> | Arkussinus |
| <code>np.arccos(A)</code> | Arkuskosinus |
| <code>np.arctan(A)</code> | Arkustangens |

Table 6: Trigonometrische Funktionen

```
1 A = np.array([[0.25,  
 0.5], [0.75, 1]])  
2 np.sin(A)  
3 np.cos(A)  
4 np.tan(A)  
5 np.arcsin(A)  
6 np.arccos(A)  
7 np.arctan(A)
```

Source Code 15: Funktionen

Exponentialfunktion und Logarithmen

| | |
|--------------------------|-------------------------|
| <code>np.exp(A)</code> | Exponentialfunktion |
| <code>np.log(A)</code> | Natürlicher Logarithmus |
| <code>np.log2(A)</code> | Dualer Logarithmus |
| <code>np.log10(A)</code> | Dekadischer Logarithmus |

Weitere Funktionen

| | |
|----------------------------|---|
| <code>np.sqrt(A)</code> | Quadratwurzel |
| <code>np.ceil(A)</code> | Aufrunden |
| <code>np.floor(A)</code> | Abrunden |
| <code>np.degrees(A)</code> | Wandelt Radiant in Grad für jeden Eintrag um |
| <code>np.radians(A)</code> | Wandelt Grad in Radiant für jeden Eintrag um |
| <code>A.cumsum()</code> | Bildet die <i>kumulative Summe</i> der Einträge |

Table 7: Weitere Funktionen aus NumPy