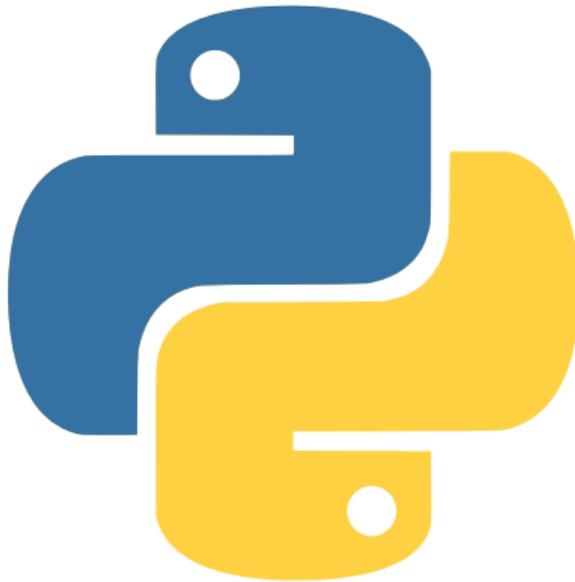




**Universität Stuttgart**

Projekt digit@L – BOOST. SKILLS. SUPPORT.



Dominik  
Göddeke

# Programmierkurs Python

NumPy: Rechnen, Indizieren  
und Dateien

# NumPy: Rechnen, Indizieren und Dateien

# Rechnen, Indizieren und Dateien

- Großer Vorteil von NumPy: Standardoperationen mit Matrizen und Vektoren bereits **sehr effizient** implementiert

# Rechnen, Indizieren und Dateien

- Großer Vorteil von NumPy: Standardoperationen mit Matrizen und Vektoren bereits **sehr effizient** implementiert
- Unter der Haube auf eine hocheffiziente native Bibliothek durchgereicht

# Rechnen, Indizieren und Dateien

- Großer Vorteil von NumPy: Standardoperationen mit Matrizen und Vektoren bereits **sehr effizient** implementiert
- Unter der Haube auf eine hocheffiziente native Bibliothek durchgereicht
  - **BLAS**, Basic Linear Algebra Subprograms

# Rechnen, Indizieren und Dateien

- Großer Vorteil von NumPy: Standardoperationen mit Matrizen und Vektoren bereits **sehr effizient** implementiert
- Unter der Haube auf eine hocheffiziente native Bibliothek durchgereicht
  - **BLAS**, Basic Linear Algebra Subprograms
  - Viel schneller als jede interpretierte Sprache wie Python

# Rechnen, Indizieren und Dateien

- Großer Vorteil von NumPy: Standardoperationen mit Matrizen und Vektoren bereits **sehr effizient** implementiert
- Unter der Haube auf eine hocheffiziente native Bibliothek durchgereicht
  - **BLAS**, Basic Linear Algebra Subprograms
  - Viel schneller als jede interpretierte Sprache wie Python
- **In diesem Abschnitt:** Demonstration dieses Vorteils

# Rechnen, Indizieren und Dateien

- Großer Vorteil von NumPy: Standardoperationen mit Matrizen und Vektoren bereits **sehr effizient** implementiert
- Unter der Haube auf eine hocheffiziente native Bibliothek durchgereicht
  - **BLAS**, Basic Linear Algebra Subprograms
  - Viel schneller als jede interpretierte Sprache wie Python
- **In diesem Abschnitt:** Demonstration dieses Vorteils
- Und Details zur Indizierung von NumPy-Vektoren und -Matrizen

# Rechnen, Indizieren und Dateien

- Großer Vorteil von NumPy: Standardoperationen mit Matrizen und Vektoren bereits **sehr effizient** implementiert
- Unter der Haube auf eine hocheffiziente native Bibliothek durchgereicht
  - **BLAS**, Basic Linear Algebra Subprograms
  - Viel schneller als jede interpretierte Sprache wie Python
- **In diesem Abschnitt:** Demonstration dieses Vorteils
- Und Details zur Indizierung von NumPy-Vektoren und -Matrizen
- Sowie: Laden und Speichern von `ndarrays` als Dateien

# Elementweise Operationen

# Elementweise Operationen

- **Standardoperationen** wie Addition, Subtraktion auf Vektoren, Matrizen und allgemeinen `ndarrays`: **immer elementweise**

# Elementweise Operationen

- **Standardoperationen** wie Addition, Subtraktion auf Vektoren, Matrizen und allgemeinen `ndarrays`: **immer elementweise**
- `a*b` ist keine Matrixmultiplikation

# Elementweise Operationen

- **Standardoperationen** wie Addition, Subtraktion auf Vektoren, Matrizen und allgemeinen `ndarrays`: **immer elementweise**
- `a*b` ist keine Matrixmultiplikation
- Sondern eine elementweise Multiplikation

# Codebeispiele

# Skalarprodukte, Matrix-Vektor und Matrix-Matrix Multiplikationen

# Skalarprodukte etc.

- `dot()` Funktion eines `ndarray`

# Skalarprodukte etc.

- `dot()` Funktion eines `ndarray`
- Entspricht mathematischer Definition

# Skalarprodukte etc.

- `dot()` Funktion eines `ndarray`
- Entspricht mathematischer Definition
  - $x^\top y$  für Vektoren

# Skalarprodukte etc.

- `dot()` Funktion eines `ndarray`
- Entspricht mathematischer Definition
  - $x^\top y$  für Vektoren
  - „Zeilenvektor dot Spaltenvektor“ für Matrix-Vektor- und Matrix-Matrix-Produkte

# Skalarprodukte etc.

- `dot()` Funktion eines `ndarray`
- Entspricht mathematischer Definition
  - $x^T y$  für Vektoren
  - „Zeilenvektor dot Spaltenvektor“ für Matrix-Vektor- und Matrix-Matrix-Produkte
- Ab Python 3.5: `@` Operator

# Codebeispiele

# Indizierung von Vektoren und Matrizen

# Indizierung von Vektoren und Matrizen

- Zugriff auf einzelne Einträge eines Vektors und einer Matrix: so **wie von Listen gewohnt**

# Indizierung von Vektoren und Matrizen

- Zugriff auf einzelne Einträge eines Vektors und einer Matrix: so **wie von Listen gewohnt**
- Indizierung bei Null

# Indizierung von Vektoren und Matrizen

- Zugriff auf einzelne Einträge eines Vektors und einer Matrix: so **wie von Listen gewohnt**
- Indizierung bei Null
- Doppelpunkt-Operator behält Bedeutung

# Codebeispiele

# Vektorisierte Berechnung

# Vektorisierte Berechnung

- Häufiges Szenario: Anwendung einer bestimmten Operation **elementweise** auf einen Vektor

# Vektorisierte Berechnung

- Häufiges Szenario: Anwendung einer bestimmten Operation **elementweise** auf einen Vektor
  - Gegeben: Vektor  $x = (x_1, x_2, \dots, x_n) \in \mathbb{R}^n$ , Funktion  $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$

# Vektorisierte Berechnung

- Häufiges Szenario: Anwendung einer bestimmten Operation **elementweise** auf einen Vektor
  - Gegeben: Vektor  $x = (x_1, x_2, \dots, x_n) \in \mathbb{R}^n$ , Funktion  $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$
  - Aufgabe: Berechnung von  $(f(x_1), f(x_2), \dots, f(x_n))$

# Vektorisierte Berechnung

- Häufiges Szenario: Anwendung einer bestimmten Operation **elementweise** auf einen Vektor
  - Gegeben: Vektor  $x = (x_1, x_2, \dots, x_n) \in \mathbb{R}^n$ , Funktion  $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$
  - Aufgabe: Berechnung von  $(f(x_1), f(x_2), \dots, f(x_n))$
- Möglich per **for** Schleife

# Vektorisierte Berechnung

- Häufiges Szenario: Anwendung einer bestimmten Operation **elementweise** auf einen Vektor
  - Gegeben: Vektor  $x = (x_1, x_2, \dots, x_n) \in \mathbb{R}^n$ , Funktion  $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$
  - Aufgabe: Berechnung von  $(f(x_1), f(x_2), \dots, f(x_n))$
- Möglich per **for** Schleife
- Für hinreichend große  $n$  nicht sehr effizient

# Vektorisierte Berechnung

- Häufiges Szenario: Anwendung einer bestimmten Operation **elementweise** auf einen Vektor
  - Gegeben: Vektor  $x = (x_1, x_2, \dots, x_n) \in \mathbb{R}^n$ , Funktion  $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$
  - Aufgabe: Berechnung von  $(f(x_1), f(x_2), \dots, f(x_n))$
- Möglich per **for** Schleife
- Für hinreichend große  $n$  nicht sehr effizient
- Deshalb: bereitgestellte NumPy Funktionen

# Vektorisierte Berechnung

- Häufiges Szenario: Anwendung einer bestimmten Operation **elementweise** auf einen Vektor
  - Gegeben: Vektor  $x = (x_1, x_2, \dots, x_n) \in \mathbb{R}^n$ , Funktion  $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$
  - Aufgabe: Berechnung von  $(f(x_1), f(x_2), \dots, f(x_n))$
- Möglich per **for** Schleife
- Für hinreichend große  $n$  nicht sehr effizient
- Deshalb: bereitgestellte NumPy Funktionen
  - Grundrechenarten, Ersetzung der Bibliothek **math**

# Vektorisierte Berechnung

- Häufiges Szenario: Anwendung einer bestimmten Operation **elementweise** auf einen Vektor
  - Gegeben: Vektor  $x = (x_1, x_2, \dots, x_n) \in \mathbb{R}^n$ , Funktion  $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$
  - Aufgabe: Berechnung von  $(f(x_1), f(x_2), \dots, f(x_n))$
- Möglich per **for** Schleife
- Für hinreichend große  $n$  nicht sehr effizient
- Deshalb: bereitgestellte NumPy Funktionen
  - Grundrechenarten, Ersetzung der Bibliothek **math**
  - NumPy-Funktionen kompatibel mit **math**

# Vektorisierte Berechnung

- Häufiges Szenario: Anwendung einer bestimmten Operation **elementweise** auf einen Vektor
  - Gegeben: Vektor  $x = (x_1, x_2, \dots, x_n) \in \mathbb{R}^n$ , Funktion  $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$
  - Aufgabe: Berechnung von  $(f(x_1), f(x_2), \dots, f(x_n))$
- Möglich per **for** Schleife
- Für hinreichend große  $n$  nicht sehr effizient
- Deshalb: bereitgestellte NumPy Funktionen
  - Grundrechenarten, Ersetzung der Bibliothek **math**
  - NumPy-Funktionen kompatibel mit **math**
  - Gleiche Funktionalität, aber deutlich schneller

# Codebeispiele

# Weitere Funktionen, direkt im Code

# Laden und Speichern von ndarrays Direkt im Code

# Impressum, Danksagung und Quellen



Stiftung  
Innovation in der  
Hochschullehre



Gefördert durch die Stiftung Innovation in der Hochschullehre im Rahmen des Projekts digit@L, <https://stiftung-hochschullehre.de>

Gefördert mit Mitteln der Deutschen Forschungsgemeinschaft (EXC 2075 - 390740016) im Rahmen der Exzellenzstrategie

---

Autor: Dominik Göddeke, IANS, Universität Stuttgart



Weitere Quellen:

- Logos Universität Stuttgart, IANS, SimTech: Universität Stuttgart, alle Rechte vorbehalten
- Logo Python: <https://freesvg.org/387>, CC-0
- Logo Stiftung: Stiftung Innovation in der Hochschullehre, alle Rechte vorbehalten
- Logo ZOERR: Universität Tübingen, alle Rechte vorbehalten



Veröffentlicht auf dem Zentralen OER Repositorium Baden-Württemberg, <https://www.zoerr.de>