



# Didaktik der Programmierung



Notional Machine  
Modellieren  
Projektunterricht  
Pair Programming  
PRIMM  
Programmiersprachen  
Software Life Cycle  
Tools  
4C/ID  
Kompetenzen  
Softwareentwicklung  
Problemfelder  
Lernroboter  
Implementieren  
Unterrichtsmethoden  
Lernerfolg- und Leistungsbewertung  
Worked Example  
Lernziele  
Inhalte  
Programmverstehen  
Digitale Welt  
Cognitive Load  
Debugging  
STREAM  
Block-basierte Sprachen  
Computational Thinking  
Programmieren  
Use-Modify-Create  
Programmierkonzepte  
Computational Notebooks  
Lehrpläne  
Softwareprojekte

Bildung

# Kapitelübersicht

1. Einführung

2. Ziele und Inhalte

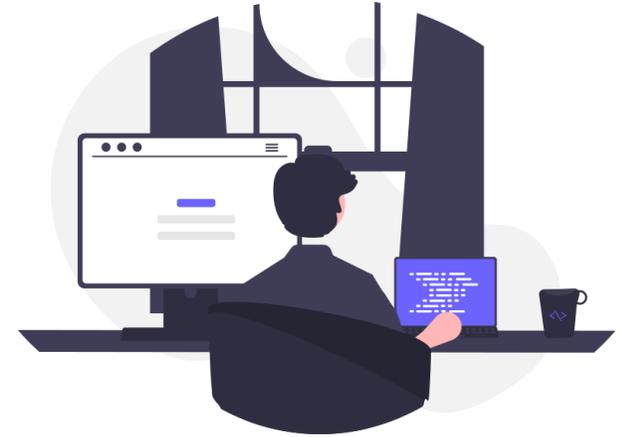
**3. Lerntheorien**

4. Unterrichtsplanung

5. Programmiersprachen und Umgebungen

6. Programmieren im Team

7. Lernerfolgskontrolle und Leistungsbewertung



# 5 Problemfelder (Areas of Difficulty)

*(Du Boulay, 1986)*

## 1. Orientierung

- “finding out what programming is for, what kinds of problem can be tackled and what the eventual advantages might be of expending effort in learning the skill”

## 2. Programmausführung (Notional Machine)

- “how the behavior of the physical machine relates to this notional machine”

## 3. Notation

- “various formal languages”
- “mastering the syntax and the underlying semantics”

## 4. Standard-Strukturen, Klischees oder Pläne

- “that can be used to achieve small-scale goals, such as computing a sum using a loop“

## 5. Pragmatik

- “how to specify, develop, test, and debug a program using whatever tools are available“

# Kognitive Belastung beim Programmieren lernen

- Programmieren lernen fällt vielen Schüler:innen schwer
    - Hoher wahrgenommener inhärenter Schwierigkeitsgrad (*Baldwin & Kuljis, 2000*)
    - Hohe Abbruchquote in Programmierkursen an Hochschulen (*Baldwin & Kuljis, 2000*)
    - Viele neue, abstrakte und voneinander abhängige Konzepte
    - Einsatz von Tools mit zahlreichen Funktionalitäten (Debugger, Versionskontrolle, Plugins)
- Hohe kognitive Belastung!

# Lösungsansätze (Beispiele)

- Verschiedene Ansätze für den Einstieg in die Programmierung
  - Spiralansatz
  - Expertenansatz
  - **Leseansatz**
- Programmablauf
  - **Notional Machines** als didaktisches Werkzeug
  - **Python Tutor**
- Worked Examples
  - Adaption von Beispielen
- Block-basierte Sprachen
  - Vermeidung von Syntax-Fehler

# (New) Cognitive Load Theory

Kognitive Belastung beim Programmieren

# Cognitive Architecture

*(Sweller et al., 1998)*

- Langzeitgedächtnis (Long-term Memory)
  - Praktisch unbegrenzte Kapazität
- Arbeitsgedächtnis (Working Memory)
  - Kapazität und Speicherdauer stark begrenzt
  - Für die Informationsverarbeitung zuständig
  - „Flaschenhals“
- Schemata
  - Domänenspezifisches Wissen wird im Langzeitgedächtnis in sogenannten Schemata gespeichert
  - Einmal gelernt, kann selbst ein komplexes Schema abgerufen und als einzelnes Element im Arbeitsgedächtnis behandelt werden

# Beispiele für Schemata

n ist natürliche Zahl

Fakultät

Basisfall

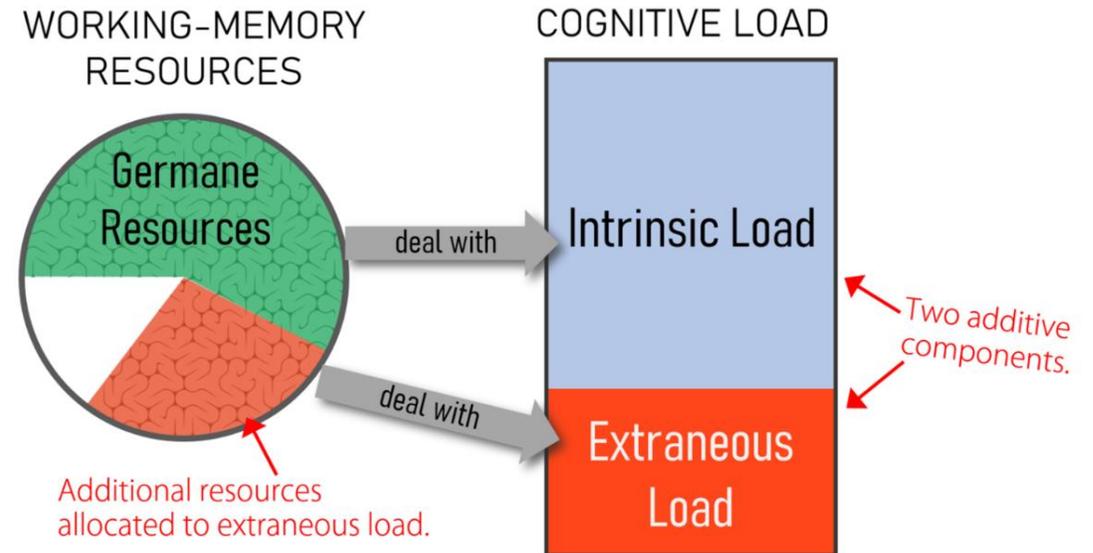
```
def factorial(n):  
    if n == 0:  
        return 1  
    else:  
        return n * factorial(n - 1)  
  
number = 5  
factorial_result = factorial(number)  
print(f"The factorial of {number} is {factorial_result}")
```

Rekursion

# Kognitive Belastung I

(Duran et al., 2022)

- **Intrinsische Belastung**
  - Kognitive Belastung, die durch das Lernmaterial selbst bedingt wird (Schwierigkeitsgrad der Aufgabe)
- **Nicht-lernbezogene (*extraneous*) Belastung**
  - Kognitive Belastung, die durch die Darstellung des Lerninhalts bedingt wird (z.B. überflüssige Informationen)
- **Lernbezogene (*germane*) Ressourcen**
  - Ressourcen des Arbeitsspeichers, zur Bewältigung der intrinsischen kognitiven Belastung verwendet werden (unter Verwendung von Schemata)



(Duran et al., 2022)

# Kognitive Belastung II

*(Duran et al., 2022)*

- Lernen findet in der Auseinandersetzung mit der intrinsischen Belastung statt
- Übersteigt die kognitive Belastung die kognitiven Ressourcen, kommt es zu einer Überlastung und zu einer Abnahme der Lerneffektivität (Cognitive Overload).
- Schemata reduzieren die benötigten lernbezogenen Ressourcen
- Ziel: Verringerung der nicht lernbezogenen Belastung
- Annahme der Theorie: Motivation des Lerners vorhanden

# Effekte und Konsequenzen für den IU

*(Sweller et al., 1998; Duran et al., 2022)*

- Worked-example effect
  - Die Betrachtung vollständig gelöster Beispiele kann die Lernleistung verbessern, insbesondere bei der Lösung ähnlicher Probleme
- Split-attention effect
  - Zusammenhängende Informationen in einem integrierten Format präsentieren, damit das Arbeitsgedächtnis des Lernenden nicht durch die Verknüpfung der Informationen belastet wird (z.B. Computational Notebooks)
- Redundancy effect
  - Ein und dieselbe Information nicht in mehreren in sich geschlossenen Formaten präsentieren
- Isolated-elements effect
  - Teile sehr komplexer Informationen zunächst isoliert behandeln, bevor sie integriert werden
- Self-explanation effect
  - SuS Konzepte zunächst sich für sich selbst erklären lassen
- Modality Effect
  - Informationen, die verbal präsentiert werden (gesprochen), können besser behalten werden als Informationen, die visuell präsentiert werden

# Zusammengesetzte Effekte

*(Sweller et al., 1998; Duran et al., 2022)*

- Element interactivity effect
  - Die zuvor genannten Effekte gelten nur, wenn der präsentierte Inhalt ausreichend komplex ist (individuell abhängig)
- Expertise reversal effect
  - Effekte verschwinden oder kehren sich bei Expert:innen sogar um

# Übung

Überlegen Sie sich für **mindestens drei** der genannten **Effekte** ein **Beispiel** aus dem Unterricht (Programmierung), bei dem sich der jeweilige Effekt **zu Nutze gemacht** werden kann!



Einzelarbeit



10 Minuten

# Ansätze zur Verringerung der kognitiven Belastung beim Programmieren lernen

- Strukturierung der Lerninhalte (Curricular)
  - Reading-first
  - Spiralansatz
- Methodik
  - 4C/ID Modell (*siehe Kapitel 4*)
  - Pair Programming (*siehe Kapitel 6*)
    - Der Navigator behält den Kopf frei
  - Worked Example
    - Orientierung an Beispielen
- Verwendung didaktischer Programmiersprachen oder –Umgebungen (*siehe Kapitel 5*)
  - z.B. Block-basierte Sprachen wie Scratch (Syntax fällt weg)

# Leseansatz

zum Programmieren lernen

# Programmcode lesen, erklären und schreiben

*(Lister, 2004; Lopez et al., 2008)*

- Untersuchungen über den Zusammenhang von **Lesen, Erklären** und **Schreiben** von Code *(Lister, 2004; Lopez et al., 2008)*
- Code tracing + Code explaining = Code writing *(Lister, 2022)*
  - Starke Korrelation zwischen der Fähigkeit Programmcode nachzuzeichnen (Tracing) und zu erklären und der Fähigkeit Programmcode zu schreiben

# Programmcode nachzeichnen (Tracing)

(Lister, 2022)

```
1 int[] x1 = {1, 2, 4, 7};
2 int[] x2 = {1, 2, 5, 7};
3 int i1 = x1.length-1;
4 int i2 = x2.length-1;
5 int count = 0;
6
7 while ((i1 > 0 ) && (i2 > 0 )) {
8     if ( x1[i1] == x2[i2] ) {
9         ++count;
10        --i1;
11        --i2;
12    }
13    else if (x1[i1] < x2[i2]) {
14        --i2;
15    }
16    else { // x1[i1] > x2[i2]
17        --i1;
18    }
19 }
20
21 return arr
```

Welchen Wert hat die Variable count nach Ausführung des Programms?

a) 3

**b) 2**

c) 1

d) 0

# Programmcode erklären

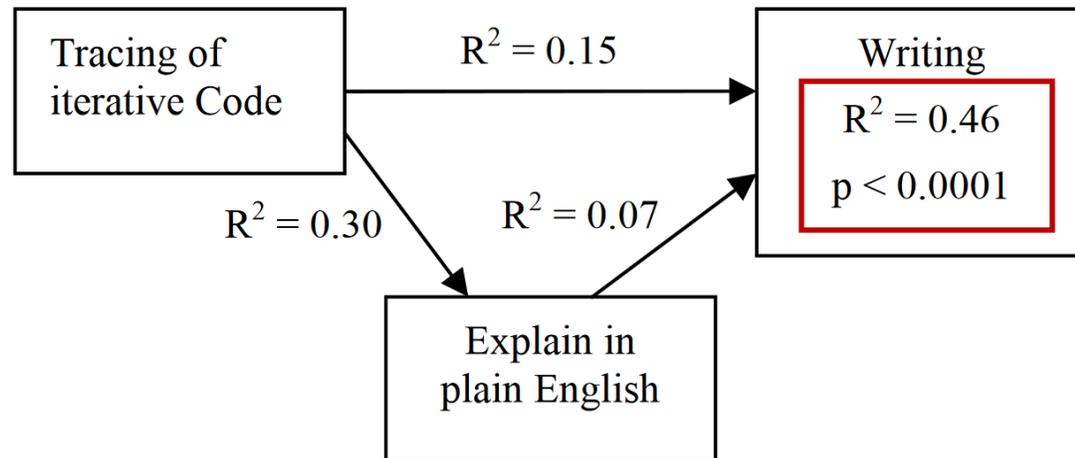
(Lister, 2022)

```
1 def enigma(nums: list):  
2     for index in range(len(nums) - 1):  
3         if nums[index] > nums[index + 1]:  
4             return False  
5     return True
```

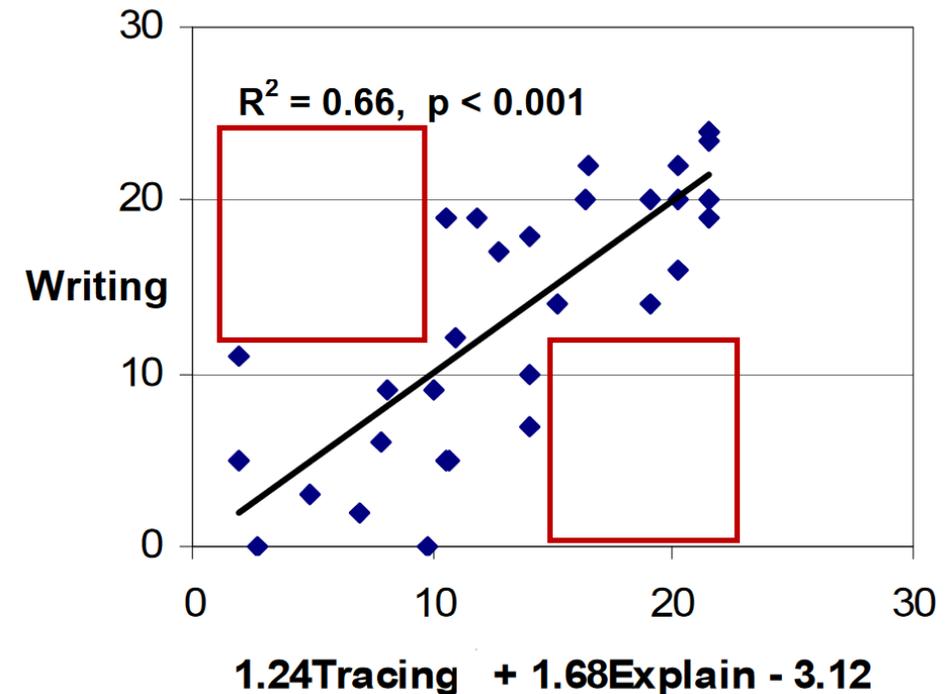
Erkläre in ein bis zwei Sätzen, was die Funktion enigma macht!

Die Funktion prüft, ob eine Liste aufsteigend sortiert ist.

# Zusammenhang zwischen Code Tracing, Explaining und Writing



Lopez et al., 2008



Venables et al., 2009

# Programmcode lesen, erklären und schreiben

- Lister (2022) geht von einer gestuften Entwicklung der Programmierfähigkeit bei Programmieranfänger:innen (Novizen) aus:
  - Stufe 1: Pre-Tracing
    - Noch nicht in der Lage, Code zuverlässig zu tracen
    - Grund dafür sind in erster Linie Fehlvorstellungen bezüglich der Notional Machine
  - Stufe 2: Tracing (induktiv)
    - In der Lage, Code zuverlässig zu tracen
    - Erschließt sich die Bedeutung des Codes ausschließlich induktiv; d.h. basierend auf dem Vergleich der Belegung der Variablen vor und nach der Ausführung des Programms
  - Stufe 3: Post-Tracing (deduktiv)
    - Ist in der Lage deduktiv über den Code nachzudenken
    - Kann sich die Bedeutung des Codes allein durch Lesen erklären
    - Entwickelt einen kohärenten, zielgerichteten Ansatz zum Schreiben von Code

# Erkenntnisse über das Leseverhalten

- Scan-Phase: Etwa 70% des Quellcodes wird in den ersten 30% der Zeit erfasst (*Uwano et al., 2006*)
- Programmierer:innen, die weniger Zeit für das anfängliche Scannen des Codes aufwenden, brauchen tendenziell mehr Zeit, um Fehler zu finden (*Sharif et al., 2012*)
- Kommentare helfen beim "Chunken" von größeren Code-Blöcken (*Fan, 2010*)
- Im Vergleich zum Lesen von natürlich-sprachlichen Texten längere Fixationen und höhere Anzahl an Rücksprüngen (*Busjahn et al. 2011*)
  - Das Lesen von Programmcode ist weniger linear als das Lesen natürlichsprachlicher Texte
- Wiederkehrende Muster in den Augenbewegungen häufiger bei Programmieranfänger:innen (Novizen) zu beobachten (*Bednarik, 2012*)
- Wahl der Programmiersprache hat Einfluss darauf, wie Probleme angegangen und gelöst werden (*Turner et al., 2014*)

# Programmverstehen

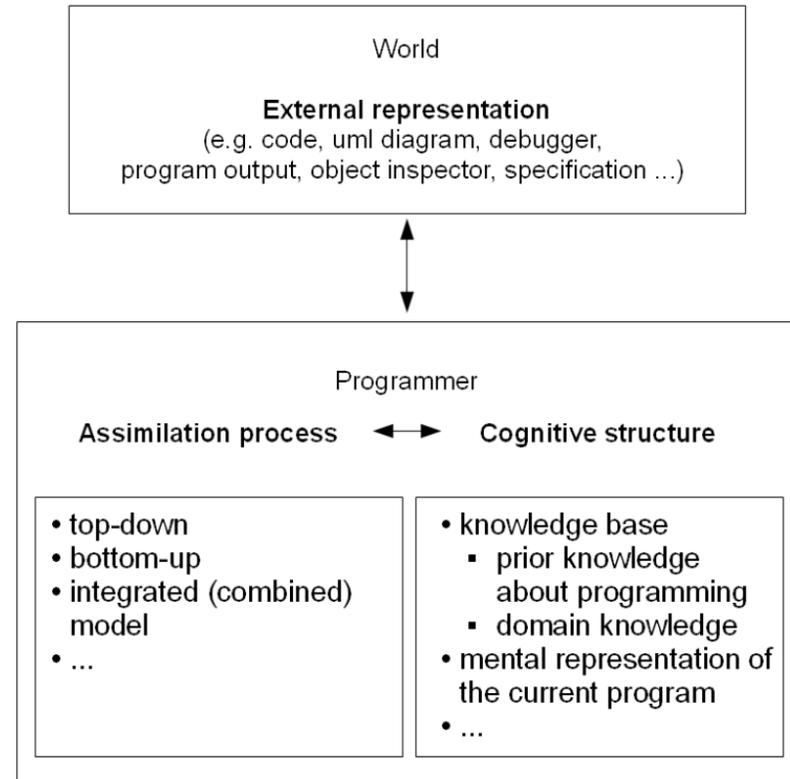
Modell des Programmverstehens

Blockmodell

# Modell des Programmverstehens

(Schulte et al., 2010)

- Programmverstehen
  - Prozess, bei dem eine Person ihre eigene mentale Repräsentation des Programms konstruiert
- Externale Repräsentation
  - Darstellung des Programms (Source code, UML-Diagramm, Syntax-Hervorhebung, ...)
- Kognitive Struktur
  - Vorwissen (Wissensbasis)
  - Mentale Repräsentation des Programms
- Assimilationsprozess
  - Aufbau einer mentalen Repräsentation unter Verwendung der Wissensbasis und der Repräsentation des Programms



Primäre Komponenten des Programmverstehens (Schulte et al., 2010)

|                               |   |  |   |
|-------------------------------|---|--|---|
| <b><u>Macro structure</u></b> | Understanding the overall structure of the program text                             | Understanding the “algorithm” of the program                         | Understanding the goal/ the purpose of the program (in its context)                       |
| <b><u>Relations</u></b>       | References between blocks, e.g.: method calls, object creation, accessing data, ... | Sequence of method calls “object sequence diagrams”                  | Understanding how subgoals are related to goals, how function is achieved by subfunctions |
| <b><u>Blocks</u></b>          | ‘Regions of Interests’ (ROI) that syntactically or semantically build a unit        | Operation of a block, a method, or a ROI (as sequence of statements) | Function of a block, maybe seen as subgoal  |
| <b><u>Atoms</u></b>           | Language elements   | Operation of a statement   | Function of a statement. Goal only understandable in context                              |
|                               | <b><u>Text surface</u></b>  | <b><u>Program execution (data flow and control flow)</u></b>         | <b><u>Functions (as means or as purpose), goals of the program</u></b>                    |
| <b>Duality</b>                | <b><u>Structure</u></b>   |  | <b><u>Function</u></b>  |

# Blockmodell

(Schulte et al., 2010)

- Dualität: Struktur und Funktion (siehe Kapitel 2)
- Lernpfade
  - Das Modell kann in unterschiedlicher Reihenfolge durchlaufen werden
    - Bottom-Up
    - Top-Down

# Notional Machines (NM)

*(Boulay, 1986; Sorva, 2013; Fincher et al., 2020)*

# Notional Machines

*(Fincher et al., 2020)*

- Notional Machine (NM)
  - Abstraktes, vereinfachtes Modell der Funktionsweise eines Computers hinsichtlich der Ausführung eines Programms
  - Pädagogisches Hilfsmittel
- Eine Notional Machine ...
  - hat einen **pädagogischen Zweck**,
  - ihre allgemeine **Funktion** ist es, die Aufmerksamkeit auf einen verborgenen (nicht offensichtlichen) Aspekt von Programmen oder Computern zu lenken oder diesen hervorzuheben
  - hat einen **Fokus** auf einen bestimmten Aspekt von Programmen
  - nimmt eine bestimmte **Darstellung** an, die bestimmte Aspekte dieses Schwerpunkts hervorhebt.

# Beispiel

(Bruce-Lockhart and Norvell, 2007)

- Betrachten Sie das folgende Programm in C:

Speicherplatz  
allokieren

```
1 int x = 5;  
2 int y = 12;  
3 int z;  
4 z = y / 5 + 3.1;
```

5 an die Stelle im  
Speicher schreiben

Dividiere y durch 5

- Aus wie vielen (atomaren) Anweisungen setzt sich das Programm zusammen?
- Wie wird das Programm vom Computer interpretiert und ausgeführt?

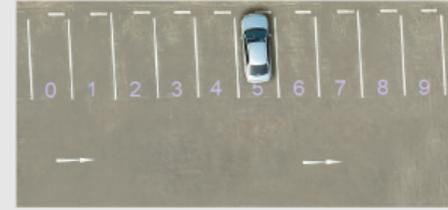
## Array as Row of Spaces in Parking Lot

### Programming Paradigm:

imperative

### Programming Language:

any



### Conceptual Advantage

Builds from the notion of a variable as a parking space and leverages the notion that spaces in larger parking lots are often numbered.

| PL            | NM                             |
|---------------|--------------------------------|
| array         | row of cars in a parking lot   |
| array index   | space number in lot            |
| array element | car                            |
| array value   | specific car in specific space |

### Form

Analogy

### Draws Attention To

The use of indices in arrays as well as the array's construction from contiguous adjacent variables in memory.

### Cost

Short time to introduce but learners need to be familiar with parking lots and how someone might locate a specific car in a row in a parking lot.

### Notes/Other

If in a statically-typed language one can discuss rows that are for cars only, trucks only, motorcycles only, etc.

### Origin/Source

Own practice

### Attribution

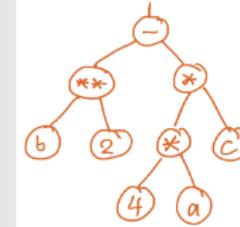
Used by Jan, collected by *Jan*

Konzept in der Programmiersprache (PL)

Analogie in der Notional Machine (NM)

## Expression as Tree

$b * 2 - 4 * a * c$



### Programming Paradigm:

any

### Programming Language:

any

### Conceptual Advantage

Makes explicit the tree structure of expressions, which otherwise is quite hidden in many text-based languages

| PL         | NM          |
|------------|-------------|
| expression | tree        |
| operator   | parent node |
| operand    | child node  |

### Form

Handmade representation

### Draws Attention To

Expression structure, how evaluation proceeds, how types are determined

### Use When

Distinguishing between expressions and statements, how to determine the value of an expression (and explaining associativity, precedence)

### Cost

Learn a visual representation

### Notes/Other

High school teachers were excited about this, mentioned this should also be used in math

### Origin/Source

Own practice  
(inspired by compiler ASTs)

### Attribution

Used by Matthias; collected by *Matthias*

# Python Tutor ([Link](#))

- Visueller Debugger
- Programm wird Schritt-für-Schritt durchlaufen
- Rücksprünge möglich
- Unterstützte Sprachen: Python, Java, C, C++ und JavaScript

**Ziel:** Abbau von Fehlvorstellungen bzgl. der Notional Machine

Python 3.6

```
1 def listSum(numbers):  
2     if not numbers:  
3         return 0  
4     else:  
5         (f, rest) = numbers  
6         return f + listSum(rest)  
7  
8 myList = (1, (2, (3, None)))  
9 total = listSum(myList)
```

[Edit Code & Get AI Help](#)

→ line that just executed  
→ next line to execute

Frames

Global frame

listSum

myList

listSum

numbers

Objects

function listSum(numbers)

tuple (0, 1)

tuple (0, 1)

tuple (0, 1)

1

2

3 None

< Prev Next >

Step 6 of 22

The image shows a Python Tutor interface. On the left, a code editor displays a recursive function 'listSum' and its call with 'myList = (1, (2, (3, None)))'. Line 5 is highlighted with a red arrow, indicating the next line to execute. On the right, a diagram shows the state of memory. The 'Global frame' contains 'listSum' (pointing to a function object) and 'myList' (pointing to a tuple object). The 'listSum' frame contains 'numbers' (pointing to a tuple object). The object graph shows three tuple objects: the first contains '1' and a reference to the second tuple; the second contains '2' and a reference to the third tuple; the third contains '3' and 'None'.

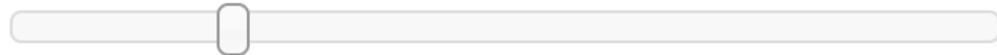
## Python 3.6

```
1 def listSum(numbers):  
2     if not numbers:  
3         return 0  
4     else:  
5         (f, rest) = numbers  
6         return f + listSum(rest)  
7  
8 myList = (1, (2, (3, None)))  
9 total = listSum(myList)
```

[Edit Code & Get AI Help](#)

→ line that just executed

→ next line to execute



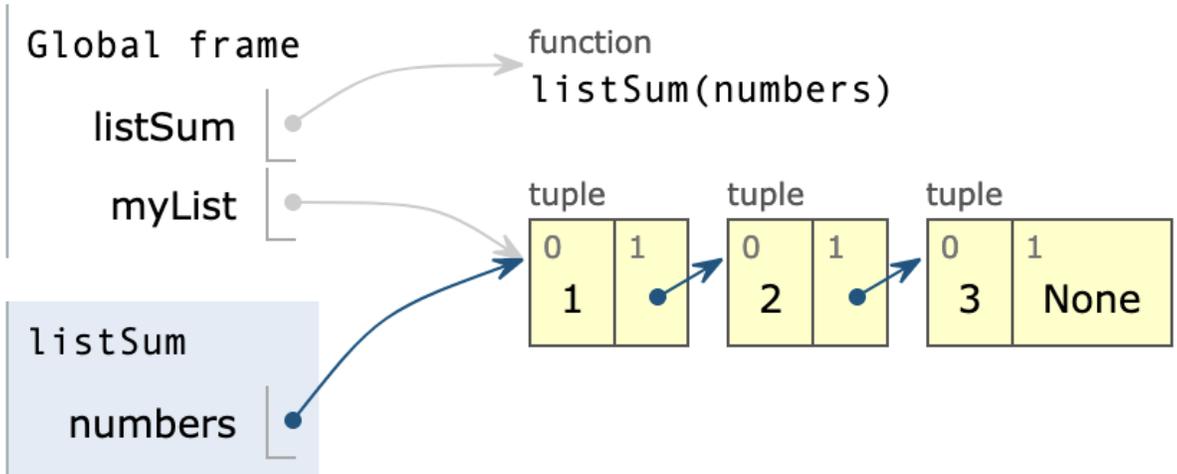
< Prev

Next >

Step 6 of 22

## Frames

## Objects



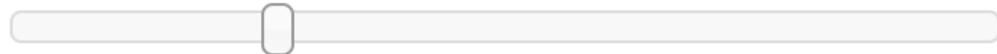
## Python 3.6

```
1 def listSum(numbers):  
2     if not numbers:  
3         return 0  
4     else:  
5         (f, rest) = numbers  
6         return f + listSum(rest)  
7  
8 myList = (1, (2, (3, None)))  
9 total = listSum(myList)
```

[Edit Code & Get AI Help](#)

→ line that just executed

→ next line to execute



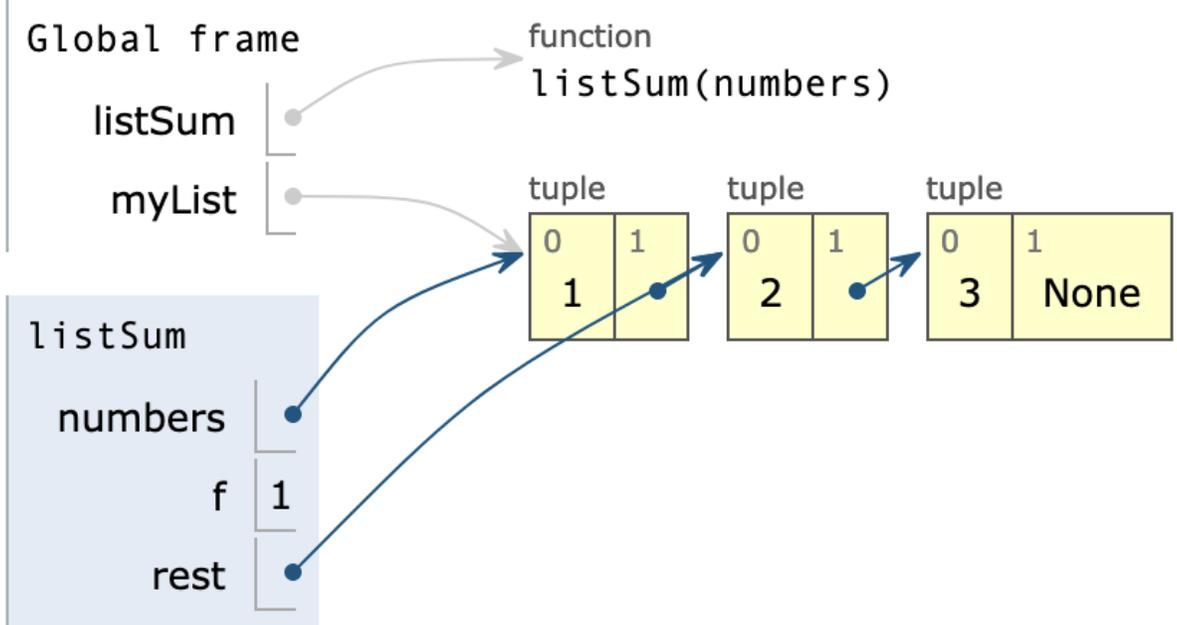
< Prev

Next >

Step 7 of 22

## Frames

## Objects



Python 3.6

```
→ 1 def listSum(numbers):  
  2     if not numbers:  
  3         return 0  
  4     else:  
  5         (f, rest) = numbers  
→ 6         return f + listSum(rest)  
  7  
  8 myList = (1, (2, (3, None)))  
  9 total = listSum(myList)
```

[Edit Code & Get AI Help](#)

→ line that just executed

→ next line to execute



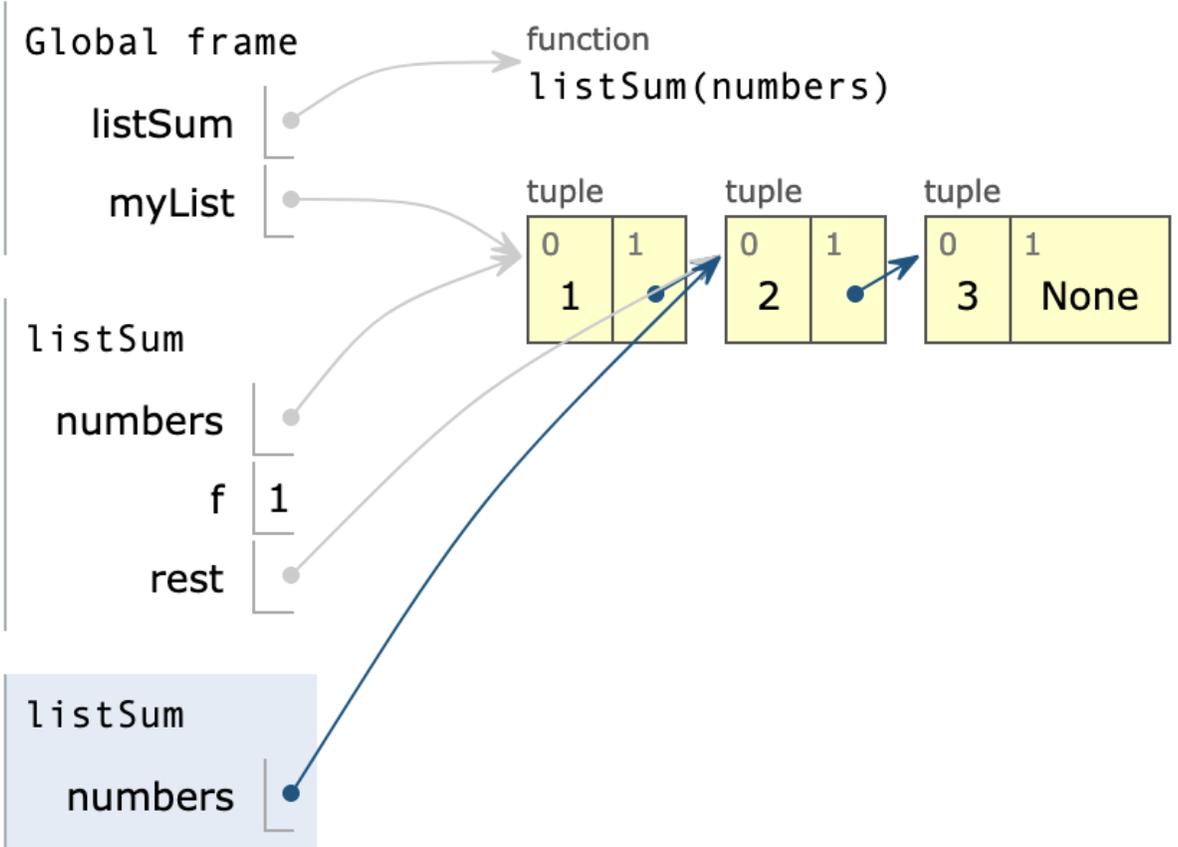
< Prev

Next >

Step 8 of 22

Frames

Objects



# Referenzen

- Fan, Q. (2010). The effects of beacons, comments, and tasks on program comprehension process in software maintenance. University of Maryland, Baltimore County.
- Fincher, S., Jeuring, J., Miller, C. S., Donaldson, P., du Boulay, B., Hauswirth, M., Hellas, A., Hermans, F., Lewis, C., Mühling, A., Pearce, J. L., & Petersen, A. (2020). Notional Machines in Computing Education: The Education of Attention. In ITiCSE-WGR '20: Proceedings of the Working Group Reports on Innovation and Technology in Computer Science Education (S. 21 – 50). Trondheim: ACM. <https://doi.org/10.1145/3437800.3439202>.
- Lister, R., Adams, E. S., Fitzgerald, S., Fone, W., Hamer, J., Lindholm, M., McCartney, R., Moström, J. E., Sanders, K., Seppälä, O., Simon, B., & Thomas, L. (2004). A Multi-National Study of Reading and Tracing Skills in Novice Programmers. *SIGCSE Bull.*, 36(4), 119–150. <https://doi.org/10.1145/1041624.1041673>.

# Referenzen

- Baldwin, L. P. & Kuljis, J. (2000). Visualisation techniques for learning and teaching programming. In ITI 2000. Proceedings of the 22nd International Conference on Information Technology Interfaces (S. 83 – 90). <https://doi.org/10.2498/cit.2000.04.03>.
- Bednarik, R. (2012). Expertise-Dependent Visual Attention Strategies Develop over Time during Debugging with Multiple Code Representations. In International Journal of Human-Computer Studies 70 (2) (143 – 155). <https://doi.org/10.1016/j.ijhcs.2011.09.003>.
- Bruce-Lockhart, M. P., & Norvell, T. S. (2007). Developing Mental Models of Computer Programming Interactively Via the Web. 2007 37th Annual Frontiers In Education Conference - Global Engineering: Knowledge Without Borders, Opportunities Without Passports, S3H-3-S3H-8. <https://doi.org/10.1109/FIE.2007.4418051>.

# Referenzen

- Busjahn, T.; Schulte, C. & Busjahn, A. (2011): Analysis of code reading to gain more insight in program comprehension. In Koli Calling '11: Proceedings of the 11th Koli Calling International Conference on Computing Education Research (S. 1 – 9). Koli: ACM. <https://doi.org/10.1145/2094131.2094133>.
- Du Boulay, B. (1986). Some difficulties of learning to program. Journal of Educational Computing Research, 2(1), 57–73. <https://doi.org/10.2190/3LFX-9RRF-67T8-UVK9>.
- Duran, R.; Zavgorodniaia, A. & Sorva, J. (2022). Cognitive Load Theory in Computing Education Research. In ACM Transactions on Computing Education 22 (4) (S. 1 – 27). New York: ACM. <https://doi.org/10.1145/3483843>.

# Referenzen

- Lister, R. (2022). Some thoughts on designing eye movement studies for novice programmers. In 2022 IEEE/ACM 10th International Workshop on Eye Movements in Programming (EMIP) (S. 15 – 22). Pittsburgh: ACM. <https://doi.org/10.1145/3524488.3527363>.
- Lopez, M., Whalley, J., Robbins, P., & Lister, R. (2008). Relationships between reading, tracing and writing skills in introductory programming. In ICER '08: Proceedings of the Fourth international Workshop on Computing Education Research (S. 101 – 112). Santa Barbara : ACM. <https://doi.org/10.1145/1404520.1404531>.
- Schulte, C., Clear, T., Taherkhani, A., Busjahn, T., & Paterson, J. H. (2010). An introduction to program comprehension for computer science educators. In ITiCSE-WGR '10: Proceedings of the 2010 ITiCSE working group reports (S. 65 – 86). Ankara: ACM. <https://doi.org/10.1145/1971681.1971687>.

# Referenzen

- Sharif, B.; Falcone, M. & Maletic, J. I. (2012). An Eye-Tracking Study on the Role of Scan Time in Finding Source Code Defects. In *ETRA '12: Proceedings of the Symposium on Eye Tracking Research and Applications* (S. 381 – 384). Santa Barbara: ACM. <https://doi.org/10.1145/2168556.2168642>.
- Sorva, J. (2013). Notional machines and introductory programming education. In *ACM Transactions on Computing Education* 13 (2) (S. 1 – 31). New York: ACM. <https://doi.org/10.1145/2483710.2483713>.
- Sweller, J.; Van Merriënboer, J. J. & Paas, F. G. (1998). Cognitive architecture and instructional design. In *Educational Psychology Review* 10 (S. 251 – 296).

# Referenzen

- Turner, R., Falcone, M., Sharif, B., & Lazar, A. (2014). An Eye-Tracking Study Assessing the Comprehension of C++ and Python Source Code. *Proceedings of the Symposium on Eye Tracking Research and Applications*, 231–234. <https://doi.org/10.1145/2578153.2578218>
- Uwano, H.; Nakamura, M.; Monden, A. & Matsumoto, K. (2006). Analyzing Individual Performance of Source Code Review Using Reviewers' Eye Movement. In *ETRA '06: Proceedings of the 2006 Symposium on Eye Tracking Research & Applications* (S. 133 – 140). San Diego: ACM Press. <https://doi.org/10.1145/1117309.1117357>.
- Venables, A., Tan, G., & Lister, R. (2009). A closer look at tracing, explaining and code writing skills in the novice programmer. In: *ICER '09: Proceedings of the fifth international workshop on Computing education research workshop* (S. 117 – 128). Berkley: ACM. <https://doi.org/10.1145/1584322.1584336>.

# Illustrationen

- Illustrationen von [Limpitsouni, K.](#) unter freier [Lizenz](#) via <https://undraw.co>

Das vorliegende Gesamtwerk wurde im Rahmen des Projektes FAIBLE.nrw von der Universität Paderborn und der Universität Bonn erstellt und ist unter der (CC BY 4.0) - Lizenz veröffentlicht. Ausdrücklich ausgenommen von dieser Lizenz sind alle Logos! Weiterhin kann die Lizenz einzelner verwendeter Materialien, wie gekennzeichnet, abweichen. Nicht gekennzeichnete Bilder sind entweder gemeinfrei oder selbst erstellt und stehen unter der Lizenz des Gesamtwerkes (CC BY 4.0).

Sonderregelung für die Verwendung im Bildungskontext:

Die CC BY 4.0-Lizenz verlangt die Namensnennung bei der Übernahme von Materialien. Da dies den gewünschten Anwendungsfall erschweren kann, genügt dem Projekt FAIBLE.nrw bei der Verwendung in informatikdidaktischen Kontexten (Hochschule, Weiterbildung etc.) ein Verweis auf das Gesamtwerk anstelle der aufwändigeren Einzelangaben nach der TULLU-Regel. In allen anderen Kontexten gilt diese Sonderregel nicht!

Das Werk ist Online unter <https://www.orca.nrw/> verfügbar.



<https://creativecommons.org/licenses/by/4.0/deed.de>



Beteiligte Hochschulen:



RWTH-Aachen



Westfälische Wilhelms-  
Universität Münster



Universität Duisburg-Essen



Universität Bonn



Universität Paderborn



Technische Universität Dresden



Carl von Ossietzky  
Universität Oldenburg