

Algorithmen und Datenstrukturen

B1. Arrays und verkettete Listen

Marcel Lüthi and Gabriele Röger

Universität Basel

23. März 2023

Algorithmen und Datenstrukturen

23. März 2023 — B1. Arrays und verkettete Listen

B1.1 Übersicht

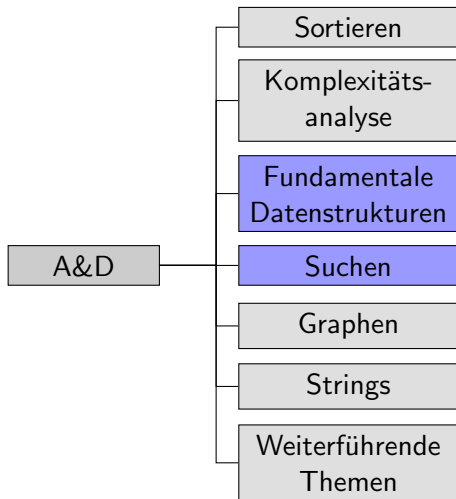
B1.2 Datenstrukturen

B1.3 Arrays

B1.4 Verkettete Listen

B1.1 Übersicht

Übersicht



Ausblick : Fundamentale Datenstrukturen

- ▶ Datenabstraktion (Abstrakte Datentypen)
 - ▶ Multimengen, Stapel, (Prioritäts-) Warteschlangen
- ▶ Datenstrukturen
 - ▶ Arrays, Verkettete Listen, Bäume, Heaps

Höhepunkt: Heapsort

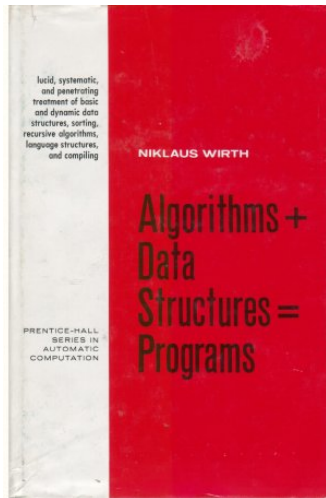
Elegantes Zusammenspiel Algorithmus und Datenstruktur.

- ▶ Clevere Datenstruktur - Simpler Algorithmus
- ▶ Garantiertes Laufzeitverhalten $O(n \log n)$

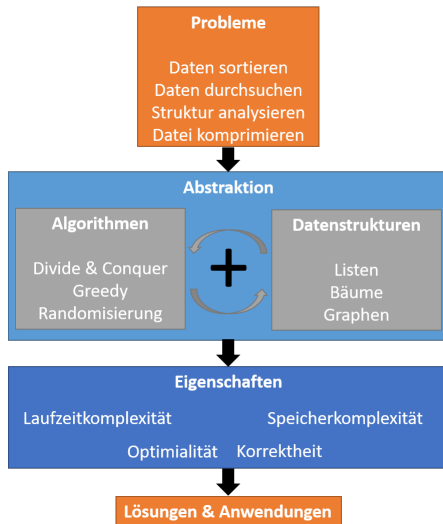
B1.2 Datenstrukturen

Datenstrukturen

- ▶ Programmieren ist mehr als Algorithmen schreiben
 - ▶ Datenorganisation ist zentral
- ▶ Elegante Datenstrukturen führen zu elegantem Code
- ▶ Programmierer
 - ▶ braucht Katalog von Datenstrukturen
 - ▶ muss Eigenschaften kennen



Übersicht



Datenstrukturen

Bad programmers worry about the code. Good programmers worry about data structures and their relationships.

Linus Torvalds

Datenstrukturen

Show me your algorithm and conceal your datastructures, and I shall continue to be mystified. Show me your datastructures, and I won't usually need your algorithm; it will be obvious.

Fred Brooks (paraphrased)

B1.3 Arrays

Die Datenstruktur Array (Feld)

- ▶ Eine der grundlegenden Datenstrukturen, die sich in jeder Programmiersprache findet.
- ▶ Beschreibt eine Kollektion von **fixer** Grösse.

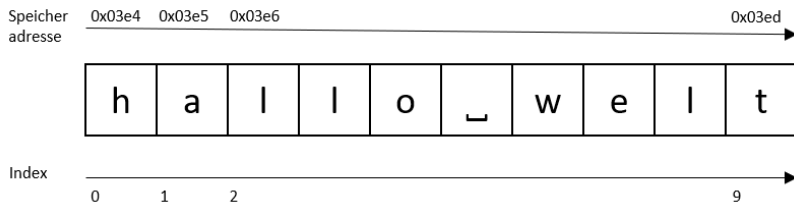
In Java:

```
Byte[] ia = new Byte[100];  
String[] sa = new String[100];
```

Die Datenstruktur Array (Feld)

Array

Sequenz von Elementen die in gleichmässigen Abständen im Speicher angeordnet sind.



Laufzeit grundlegender Operationen

- ▶ Was ist die Laufzeitkomplexität von folgenden Operationen (als Funktion der Arraygrösse n)?
 - ▶ `get(i)` Element an beliebiger Stelle i lesen
 - ▶ `set(i)` - Element an beliebiger Stelle i schreiben
 - ▶ `length()` - Länge von Array bestimmen.
 - ▶ `find(x)` - Element x finden und Index zurückliefern.
- ▶ Was ist die Speicherkomplexität?

Beobachtung

Komplexität direkte Konsequenz aus der Datenrepräsentation

Dynamische Arrays

Fixe Grösse ist für viele Anwendungen einschränkend

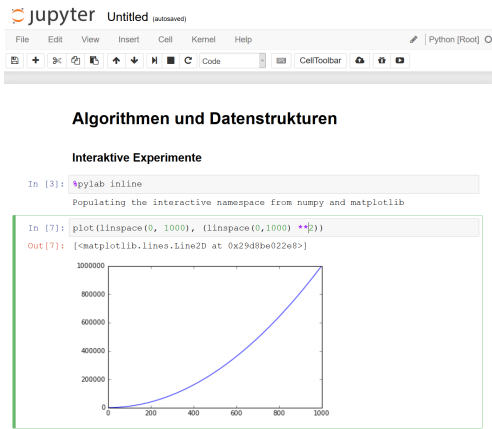
- ▶ Brauchen Arrays, die dynamisch wachsen können.
- ▶ Laufzeit Eigenschaften bestehender Methoden sollen gleich bleiben.

Zusätzliche Funktionen

- ▶ `append(x)` (manchmal `push`) - Element x ans Ende anfügen
- ▶ `insert(i, x)` - Element x an Stelle i einfügen
- ▶ `pop()` - letztes Element entfernen
- ▶ `remove(i)` - Element an position i löschen

Was ist die Laufzeitkomplexität dieser Funktionen?

Experiment in Python



The screenshot shows a Jupyter Notebook window titled "Untitled (autosaved)". The interface includes a menu bar (File, Edit, View, Insert, Cell, Kernel, Help) and a toolbar with various icons. The notebook content is as follows:

Algorithmen und Datenstrukturen

Interaktive Experimente

```
In [3]: %pylab inline
```

Populating the interactive namespace from numpy and matplotlib

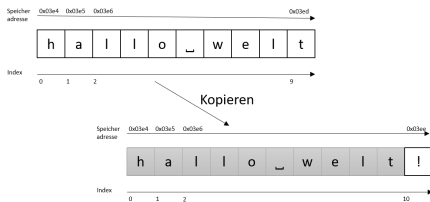
```
In [7]: plot(linspace(0, 1000), (linspace(0,1000) ** 2))
```

```
Out[7]: [<matplotlib.lines.Line2D at 0x29d8be022e8>]
```

The plot displays a blue curve representing the function $y = x^2$ for x in the range $[0, 1000]$. The x-axis is labeled from 0 to 1000 with major ticks every 200 units. The y-axis is labeled from 0 to 1,000,000 with major ticks every 200,000 units. The curve starts at the origin (0,0) and rises to approximately (1000, 1,000,000).

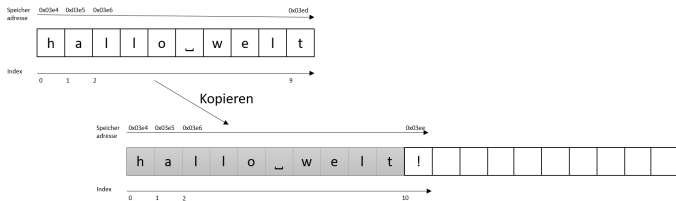
Arrays vergrössern / verkleinern : Naive Methode

- ▶ append (und insert) müssen Array vergrössern.
- ▶ pop muss Array verkleinern
- ▶ Naive Methode: Jeweils um 1 grösses/kleineres Array anlegen
 - ▶ Element in neues Array kopieren



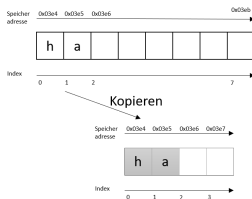
Arrays vergrössern : Schlauere Methode

- ▶ append (und insert) müssen Array vergrössern.
- ▶ Grösseres Array (von $2n$ Elementen) anlegen.
 - ▶ Array muss nur bei jeden n -ten Aufruf von append kopiert werden.



Arrays verkleinern : Schlauere Methode

- ▶ `pop` muss Array verkleinern
- ▶ Kleineres Array anlegen nur wenn Array zu $n/4$ gefüllt.
- ▶ In neues Array der Grösse $n/2$ kopieren.
 - ▶ Array muss nur bei jeden $n/4$ -ten Aufruf von `pop` kopiert werden.



Implementation: Arrays vergrößern / verkleinern (1)

- Implementation der append und pop Methode.

```
class Array:
    data = [None] # list simulates block of memory
    size = 0

    def append(self, elem):
        if len(self.data) == self.size:
            self.resize(len(self.data) * 2)
        self.data[self.size] = elem
        self.size += 1

    def pop(self, elem):
        self.size -= 1
        item = self.data[self.size];
        if self.size > 0
            and self.size == len(self.data) / 4:
            self.resize(int(len(self.data) / 2));

        return item;
```

Implementation: Arrays vergrößern /verkleinern (2)

```
class Array:
    data = [None] # list simulates block of memory
    size = 0

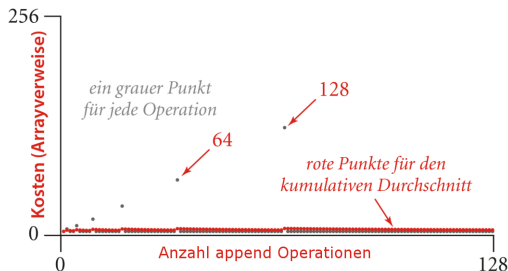
    def append(self, elem):
        ...

    def pop(self, elem):
        ...

    def resize(self, numElements ):
        newArray = [None] * numElements
        for i in range(0, self.size):
            newArray[i] = self.data[i]
        self.data = newArray
```

Theoretische Analyse der append Operation

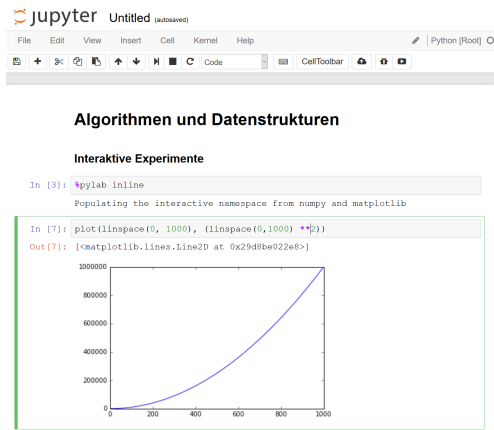
Die append Operation hat (amortisierte) Laufzeit $O(1)$



Quelle: Abbildung 1.28 - Algorithms, Sedgewick & Wayne

- ▶ Amortisierte Analyse: Mittlere Laufzeit pro Operation wird über Sequenz von N Operationen (im worst case) ermittelt.

Amortisierte Analyse



Jupyter-Notebook: arrays.ipynb

Analyse der append Operation: Beweisskizze

Annahmen:

- ▶ N ist Zweierpotenz.
- ▶ Wir starten mit Array der Grösse 1

Betrachte N aufeinanderfolgende Aufrufe von `append`. Wir haben folgende Anzahl Arrayzugriffe

$$N + 4 + 8 + 16 + \dots + N + 2N$$

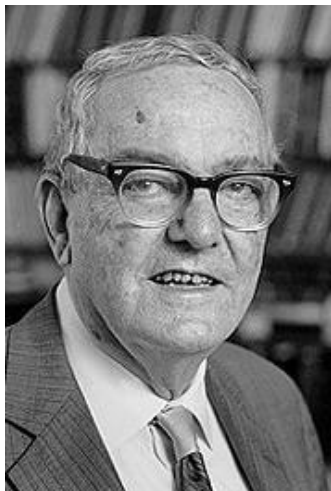
Wir nutzen, dass $\sum_{i=0}^n 2^i = 2^{n+1} - 1$

$$N + 4 + 8 + 16 + \dots + N + 2N \leq 3N + \sum_{i=0}^{\log_2 N} 2^i = 3N + 2^{(\log_2 N)+1} - 1 = 3N + 2 \cdot 2^{\log_2 N} - 1 \leq 5N$$

Beobachtung: Kosten pro Aufruf von `append` sind konstant ($< 5N$ Operationen für N Aufrufe)

B1.4 Verkettete Listen

Informatiker des Tages



Herbert Simon (Ökonom)

- ▶ Nobelpreisträger und Gewinner des Turing Awards
- ▶ Pionier in künstlicher Intelligenz
- ▶ „Erfinder“ der verketteten Liste (im Rahmen der IPL Sprache).

Newell, Allen, and Fred M. Tonge. An introduction to information processing language V. Communications of the ACM (1960).

Motivation

- ▶ Arrays sind nicht flexibel genug
- ▶ Brauchen immer grossen, kontinuierlichen Block an Speicher
- ▶ Einfügen von Elementen an beliebiger Position ist teuer

Lösung muss uns erlauben Elemente im Speicher zu verteilen.

Frage?

- ▶ Wie kann man Elemente ordnen die verteilt im Speicher sind?

to

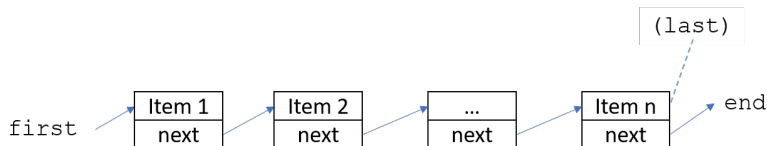
or

not

be

Verkettete Listen

- ▶ Wichtige, flexible Datenstruktur
- ▶ Jeder Knoten speichert sein Datum, sowie eine Referenz (Zeiger) auf Nachfolger
- ▶ Ende muss speziell gekennzeichnet werden (häufig null/None).
- ▶ ... oder wir brauchen Referenz auf letztes Element



Quiz: Komplexität Array / Verkettete Liste

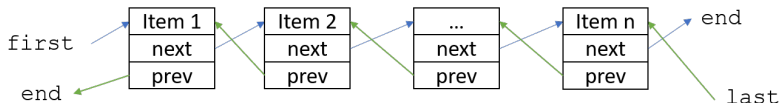
Operation	Array	Verkettete Liste
Zugriff auf beliebiges Element		
Einfügen, Löschen am Anfang		
Einfügen am Ende		
Löschen am Ende		
Einfügen, Löschen in Mitte		
Verschwendeter Speicher		

Take-home Message

- ▶ Verschiedene Datenstrukturen machen verschiedene Trade-offs

Doppelt verkettete Liste

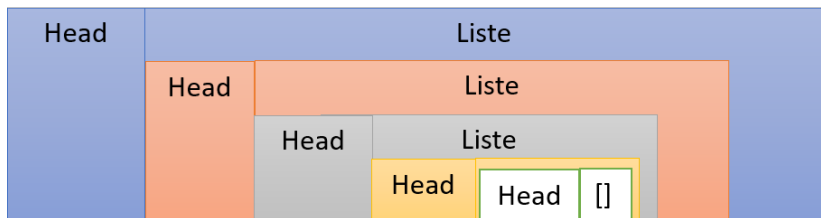
- ▶ Referenz nicht nur auf Nachfolger, sondern auch vorhergehendes Element
- ▶ Macht Entfernen vom Ende günstig.



Rekursive Definition

Eine Liste L ist

- ▶ die leere Liste
- ▶ oder ein Element H (Head) gefolgt von einer Liste: H, L



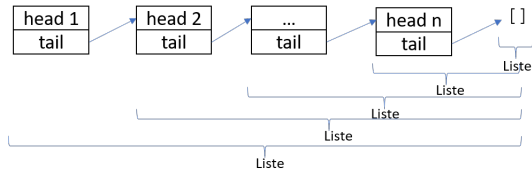
Verkettete Listen: Datenstruktur (rekursiv)

```

class List[Item]:
  head : Item
  tail : List[Item]
  List(head : Item, tail : List[Item]) # Konstruktor

emptyList = List(None, None)

```



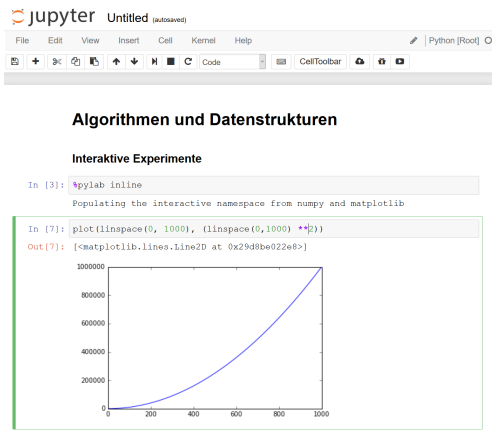
Verkettete Listen: Datenstruktur (rekursiv)

```
class List[Item]:  
  head : Item  
  tail : List[Item]  
  List(head : Item, tail : List[Item]) # Konstruktor  
  
emptyList = List(None, None)
```

Vergleiche:

```
class Node[Item]:  
  item : Item  
  next : Node  
  Node(head : Item, tail : Node[Item]) # Konstruktor
```

Implementation in Python



The screenshot shows a Jupyter Notebook window titled "Untitled (autosaved)". The interface includes a menu bar (File, Edit, View, Insert, Cell, Kernel, Help) and a toolbar with icons for file operations and code execution. The notebook content is as follows:

Algorithmen und Datenstrukturen

Interaktive Experimente

```
In [3]: %pylab inline
Populating the interactive namespace from numpy and matplotlib

In [7]: plot(linspace(0, 1000), (linspace(0,1000) **2))
Out[7]: [<matplotlib.lines.Line2D at 0x29d8be022e8>]
```

The output of the code is a 2D line plot. The x-axis ranges from 0 to 1000 with major ticks every 200 units. The y-axis ranges from 0 to 1,000,000 with major ticks every 200,000 units. A blue curve is plotted, representing the function $y = x^2$ for x in the range $[0, 1000]$. The curve starts at the origin (0,0) and increases quadratically to the point (1000, 1,000,000).

Jupyter-Notebook: [linked-lists.ipynb](#)