

Algorithmen und Datenstrukturen

B5. Heaps und Heapsort

Marcel Lüthi and Gabriele Röger

Universität Basel

28. März 2019

Algorithmen und Datenstrukturen

28. März 2019 — B5. Heaps und Heapsort

B5.1 Einführung

B5.2 Heaps

B5.3 Warteschlangen mit Heaps

B5.4 Heapsort

B5.1 Einführung

Ausblick auf Vorlesung

- ▶ Die Datenstruktur Heap
- ▶ Heaps zur Implementation von Priorityqueues
- ▶ Heapsort

Informatiker des Tages



Robert W. Floyd

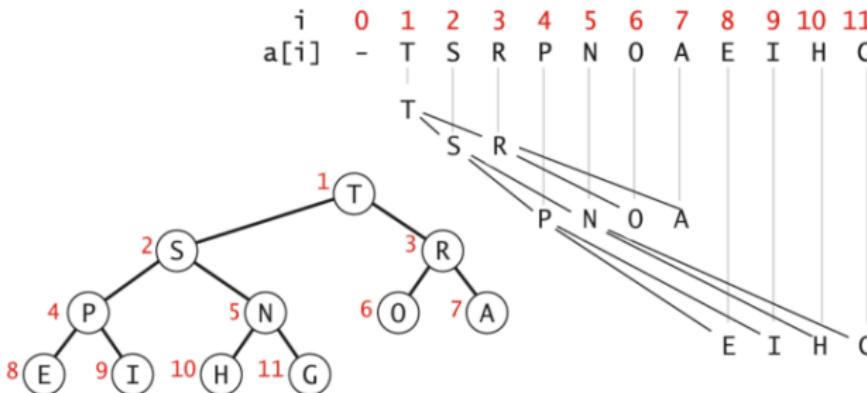
- ▶ Gewinner Turing Award (1978)
 - ▶ U.a. für Arbeit an Analyse von Algorithmen
- ▶ Entwickler des Treesort Algorithmus (Vorgänger von Heapsort)
 - ▶ Verbesserung von Heapsort, nachdem dieser von J. Williams entwickelt wurde.
- ▶ Auch bekannt für: Floyd-Warshall Algorithmus
 - ▶ Findung von kürzesten Pfaden in Graphen.

Floyd, R. W. (1979). "The paradigms of programming".
Communications of the ACM. 22 (8).

B5.2 Heaps

Bijektion - Array / Vollständiger Binärbaum

- ▶ Jedes Array kann als vollständiger Binärbaum interpretiert werden:
 - ▶ Linker Teilbaum: Index Wurzel * 2
 - ▶ Rechter Teilbaum: Index Wurzel * 2 + 1

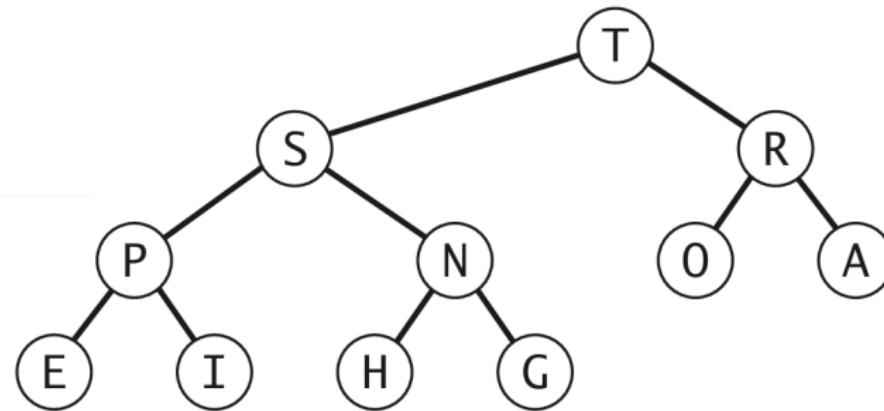


Quelle: Abbildung 2.26, Algorithms, Sedgewick & Wayne

Heap

Definition: Heap

Ein binärer Baum / Array ist Heap geordnet, wenn der Schlüssel in jedem Knoten grösser gleich dem Schlüssel seiner beiden Kindern (sofern vorhanden) ist.



Quelle: Abbildung 2.25, Algorithmen, Wayne & Sedgewick

Heap Ordnung

Theorem

Der grösste Schlüssel in einem Heap-geordneten Binärbaum befindet sich an der Wurzel.

Beweis.

Induktion über die Baumgrösse

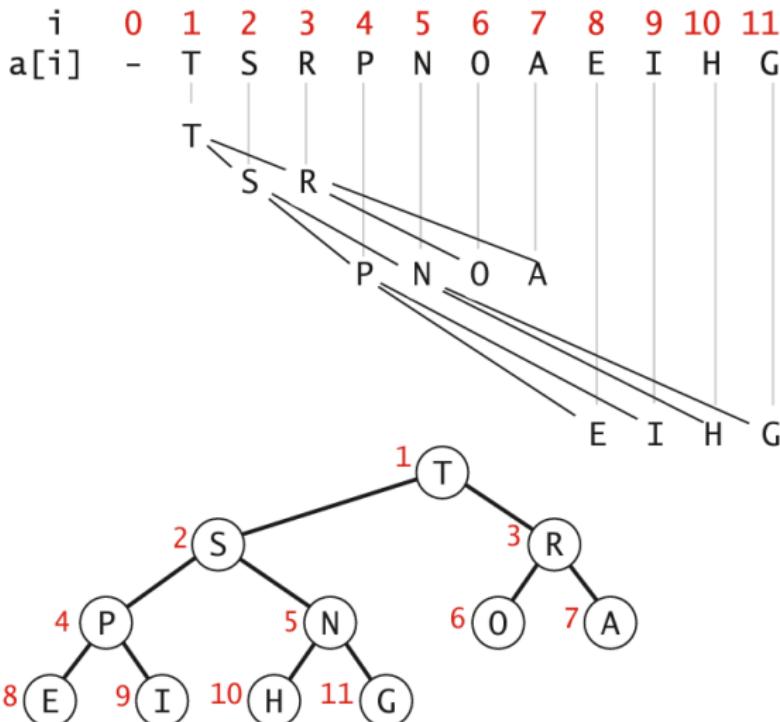


Binärer Heap

Definition: Binärer Heap

Ein binärer Heap ist eine Sammlung von Schlüsseln, die in einem vollständigen Heap-geordneten Binärbaum angeordnet sind und in einem Array ebenenweise repräsentiert werden (das erste Feld des Arrays wird nicht verwendet).

Binärer Heap



Quelle: Abbildung 2.26, Algorithmen, Wayne & Sedgewick

B5.3 Warteschlangen mit Heaps

Priority Queue ADT

```
class MaxPQ[Item]:  
  
    # Element einfuegen  
    def insert(k : Item) -> None  
  
    # Groesstes Element zurueckgeben  
    def max() -> Item  
  
    # Groesstes Element entfernen und zurueckgeben  
    def delMax() -> Item  
  
    # Ist die Queue leer?  
    def isEmpty() -> bool  
  
    # Anzahl Elemente in der Priority Queue  
    def size() -> int
```

Beobachtung

Array implementation von Max-heap hat grösstes Element immer an Stelle 1 .

- ▶ Implementation von `max` ist trivial

Problem: Wir müssen wenn wir beim `insert` und `delMax` die Heapbedingung erfüllen können.

Beobachtung (2)

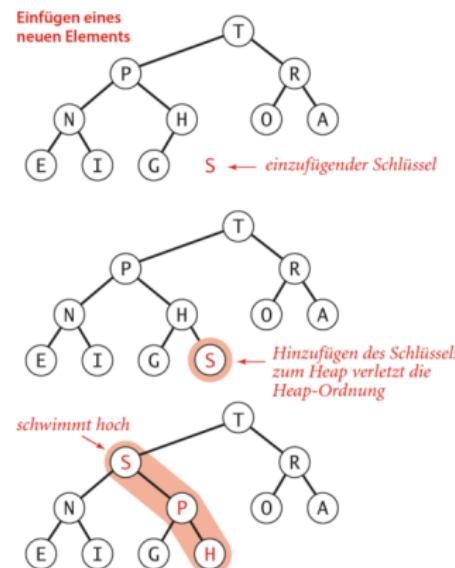
- ▶ Array implementation erlaubt uns in konstanter Zeit zu jedem Kind den Elternknoten und von jedem Elternknoten alle Kinder finden ...
... ohne dabei explizite Verweise verwalten zu müssen .
- ▶ Der Baum hat die Höhe $\lfloor \log_2(N) \rfloor$

Plan

Durch geschicktes Vertauschen der Eltern/Kinder in $O(\log_2(N))$ Operationen nach Entfernen oder Einfügen eines Elements die Heapbedingung wiederherstellen.

Element einfügen

- ▶ Blatt wird an letzter Stelle im Array eingefügt
 - ▶ entspricht Blatt ganz rechts
- ▶ Heap Bedingung wird durch ausführen von `swim` wiederhergestellt

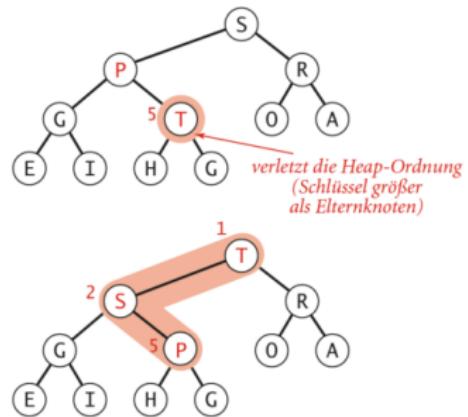


Quelle: Abbildung 2.29: Algorithmen, Sedgewick & Wayne

Die Operation swim

- ▶ Knoten an Position k in Array a schwimmt nach oben bis Heap Bedingung wieder erfüllt ist.
- ▶ Braucht maximal $\log_2(N) + 1$ Vergleiche.

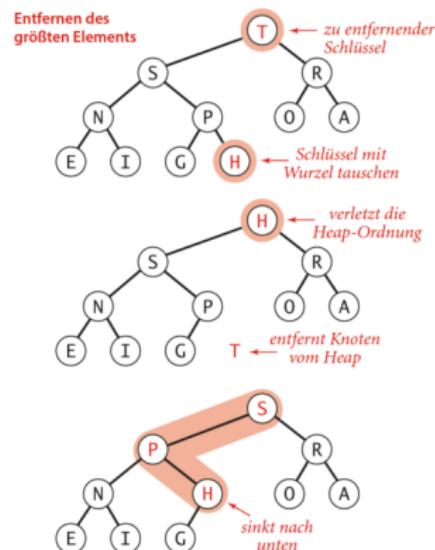
```
def swim(a, k):
    while k > 1 and a[k/2] < a[k]:
        a[k/2], a[k] = a[k], a[k/2]
        k = k/2
```



Quelle: Abbildung 2.29: Algorithmen,
Sedgewick & Wayne

Grösstes Element entfernen

- ▶ Wurzel (grösstes Element) wird entfernt
- ▶ Blatt ganz rechts wird an Wurzel gesetzt
- ▶ Heap Bedingung wird durch ausführen von sink wiederhergestellt

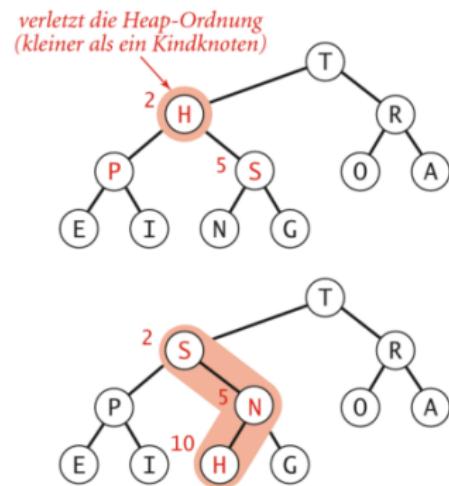


Quelle: Abbildung 2.29: Algorithmen, Sedgewick & Wayne

Die Operation sink

- ▶ Knoten an Position k in Array a sinkt nach unten bis Heap Bedingung wieder erfüllt ist.
- ▶ Element wird mit grösserem Kind vertauscht.
- ▶ Braucht maximal $2 \log_2(N)$ Vergleiche.

```
def sink(a, k):
    while 2 * k <= len(a):
        j = 2 * k
        if j < len(a) and a[j] < a[j+1]:
            j += 1
        if not a[k] < a[j]:
            break
        a[j], a[k] = a[k], a[j]
        k = j
```



Quelle: Abbildung 2.29: Algorithmen, Sedgewick & Wayne

Implementation

The screenshot shows a Jupyter Notebook interface with the title "Algorithmen und Datenstrukturen". The notebook contains the following content:

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

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

A plot is displayed showing a parabolic curve  $y = x^2$  for  $x \in [0, 1000]$ . The x-axis ranges from 0 to 1000, and the y-axis ranges from 0 to 1,000,000.


```

Jupyter Notebooks: Heap.ipynb

Komplexität

Theorem

In einer Vorrangwarteschlange mit N Elementen benötigen die Heap-Algorithmen zum Einfügen eines neuen Elements nicht mehr als $1 + \log_2(N)$ Vergleiche und zum Entfernen des grössten Elements nicht mehr als $2 \log_2(N)$ Vergleiche.

B5.4 Heapsort

Ein Sortieralgorithmus

- ▶ Gegeben, ein unsortiertes Array der Länge N .
- ▶ Füge alle Elemente der Reihe nach in einen Heap ein.
- ▶ Entferne N mal das grösste Element und schreibe es zurück ins Array.

Komplexität

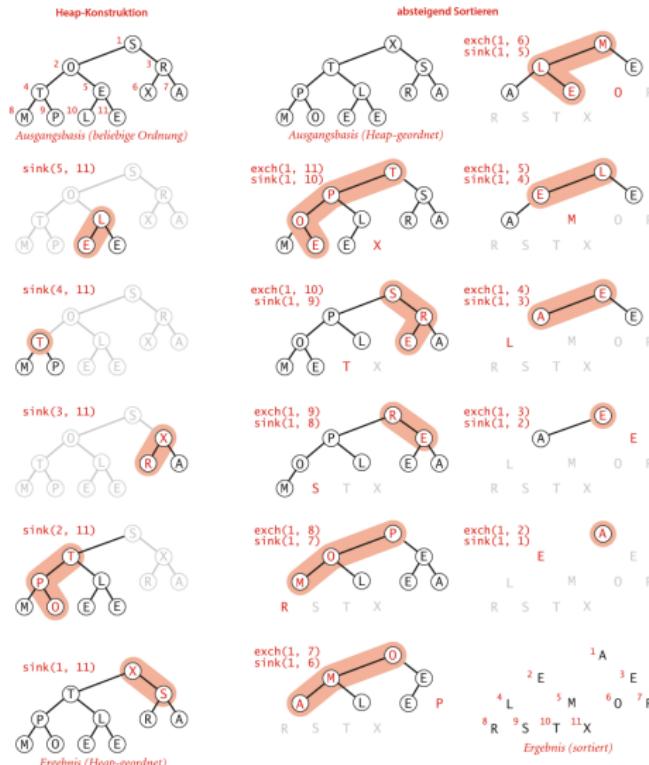
Die Prozedur hat garantierter Laufzeitkomplexität von $O(n \log_2(n))$.

Heapsort

- ▶ Idee: Geschicktes verwenden von swim und sink lässt uns heapsort in-place verwenden.
- ▶ Prozedur verläuft in zwei Phasen:
 - ① Heap Konstruktion (rechts nach Links)
 - ② Absteigendes Sortieren durch sukzessives Tauschen von grösstem Element

```
def heapsort(a):  
    N = len(a) - 1  
    for k in range(int(N/2), 0, -1):  
        sink(a, k)  
    while N > 1:  
        a[1], a[N] = a[N], a[1]  
        N -= 1  
        sink(a, 1, N)
```

Heapsort



Quelle: Abbildung 2.31, Algorithmen, Wayne & Sedgewick

Implementation

The screenshot shows a Jupyter Notebook interface with the title "Algorithmen und Datenstrukturen". The notebook has a toolbar at the top with various icons for file operations, cell types, and help. The main area contains two code cells and one figure cell.

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 figure cell displays a plot of a parabola $y = x^2$ for $x \in [0, 1000]$. 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. The curve starts at the origin (0,0) and increases monotonically, passing through points such as (200, 40000), (400, 160000), (600, 360000), and ending at (1000, 1000000).

Jupyter Notebooks: Heap.ipynb

Bemerkungen

- ▶ Heapsort ist theoretisch wichtig:
 - ▶ Optimal hinsichtlich Zeit und Speichernutzung
 - ▶ Laufzeit $O(n \log n)$.
 - ▶ Zusätzlicher Speicher ($O(1)$)
- ▶ Praktische Bedeutung eher klein
 - ▶ Nutzt CPU Cache nicht effizient, da entfernte Elemente ausgetauscht werden.
- ▶ Heaps sind aber für Priority Queues sehr wichtig!

Zusammenfassung

- ▶ Heap-sort Algorithmus von Datenstruktur "getrieben"
- ▶ Nutzt nicht triviale Zwischenschritte und Hilfsstrukturen
 - ▶ Nutzung von Eigenschaften vollständiger binäre Bäume
 - ▶ Effiziente Implementation mittels Arrays
 - ▶ Heap Bedingung um grösstes Element zu erhalten
- ▶ Verständnis von Heap ist zentral für Algorithmus
 - ▶ Danach ist Algorithmus einfach zu verstehen
 - ▶ Laufzeitanalyse trivial

Show me your code and conceal your data structures, and I shall continue to be mystified. Show me your data structures, and I won't usually need your code ; it'll be obvious

Fred Brooks