

universität freiburg

Algorithmen und Datenstrukturen SS 2025

Vorlesung 9: Prioritätswürgeschlangen

Dienstag, 1. Juli 2025

Prof. Dr. Hannah Bast
Professur für Algorithmen und Datenstrukturen
Institut für Informatik
Albert-Ludwigs-Universität Freiburg

Blick über die Vorlesung heute

■ Organisatorisches

- Erfahrungen mit dem Ü8
- Vorgucker auf das Ü9
- Offizielle Evaluation

Suchbäume + Adressensuche

Implementieren + Beweisen

Es gibt sogar Ü-Punkte dafür

■ Inhalt

- Grundlagen
- Binärer Heap
- Implementierung der Op.
- Laufzeit + Optimierungen
- Bibliotheken

Definition einer Priority Queue
und Anwendungsbeispiele

Speicherung und Reparieren

insert, get_min, delete_min, ...

Analyse, Heapify, Fibonacci Heaps

Python, Java, C++

■ Auszüge aus Ihrem Feedback [halbwegs repräsentativ]

"Ein Lichtblick, das Blatt hat mega Spaß gemacht"

"Unfassbar Spaß gemacht, VL gut strukturiert und erleuchtend"

"Hat sehr viel Spaß gemacht; hat zwar Zeit gekostet, weil ich immer wieder knobeln musste, aber gerade deshalb cool"

"Vorlesung top, alles gut erklärt und gute Beispiele wie immer"

"War ein sehr tolles Blatt; Praxisnähe erlaubt es, die Wichtigkeit von AlgoDat und vor allem Laufzeiten Wert zu schätzen"

"Vorlesung war super verständlich, erase sehr gut erklärt"

"Coole Idee, aber auch ziemlich aufwendig und komplex"

"7 Stunden gebraucht, ich war etwas verwirrt von mir selbst"

"Erst froh wieder zu coden, aber dann hat es nicht funktioniert"

■ Wo geopolitische Lage auf der Liste Ihrer Sorgen?

"Persönliche Themen wie Studium stehen im Vordergrund"

"Nice to know aber hat sonst keine Auswirkungen auf mich"

"Nicht wirklich, weil ich recht uninformiert bin"

"Platz 2 nach kommender AlgoDat Klausur"

"Beschäftigt mich, aber beherrscht nicht dauernd meine Gedanken"

"Ich würde sagen, so 8192 von 12500 nuklearen Sprengköpfen"

"Das steht weit oben auf der Liste meiner Sorgen"

"Ist auf meiner Sorgenliste so hoch wie noch nie"

"Ziemlich, als ehemaliger Soldat bekommt man nochmals mehr mit, gerade wenn man erfährt, dass diese und jene gefallen sind, welche man vor einem Jahr noch ausgebildet hat" [Ukrainekrieg]

Vorgucker auf das Ü9

- Eine schöne Mischung aus Theorie und Praxis

A1 Fortsetzung der Implementierung aus der Vorlesung

Sehr wenig Code; ein bisschen knifflig; aber sollte leichter sein als der binäre Suchbaum vom Ü8

A2 Heapify = n Elemente auf einen Schlag in eine PQ

Ebenfalls sehr wenig Code und ein bisschen (nicht zu) knifflig

A3 Beweis, dass heapify korrekt ist

Mit Hinweis nicht schwer, den muss man aber erst entschlüsseln; für die, die es erstmal ohne Hinweis probieren wollen

A4 Beweis, dass heapify in Zeit $O(n)$ läuft

Sollte mit ein bisschen Nachdenken gut machbar sein

Offizielle Evaluation der Veranstaltung

- Läuft über das zentrale **EvaSys** der Uni
 - Sie sollten am Montag (30. Juni) eine Mail bekommen haben
Falls nicht, bitte kurz auf dem Forum Bescheid geben, wir haben dafür ein Unterforum "Evaluation" eingerichtet
 - Nehmen Sie sich bitte Zeit und seien Sie **ehrlich, konkret, fair, ausgeschlafen** und **freundlich**
Sie haben soviel Zeit in die Vorlesung investiert, dann können Sie auch 20 Minuten für die Evaluation aufwenden
Sie bekommen außerdem 20 Punkte dafür, die die Punkte vom schlechtesten Übungsblatt ersetzen ... siehe Folien V1
 - Die **Freitextkommentare** sind besonders interessant für uns

■ Definition

- Eine **Prioritätswarteschlange** (PW bzw. PQ) verwaltet eine Menge von Elementen, die (wie gehabt) Key-Value Paare sind, mit einer totalen Ordnung \leq auf den Keys
- Eine PQ sollte die folgende Operationen unterstützen:
 - insert(item):** füge das gegebene Element ein
 - get_min():** gebe Element mit kleinstem Key zurück
 - delete_min():** entferne Element mit dem kleinsten Key
 - change_key(item):** ändere Key des gegebenen Elementes
 - remove(item):** entferne das gegebene Element

Wofür das gut ist, sehen wir gleich, man braucht es tatsächlich in der Praxis sehr oft

- Vergleich mit Hash Map und binärem Suchbaum
 - Bei der **Hash Map** (Vorlesung 5) sind die Keys in keiner besonderen Ordnung abgespeichert
 - Von daher würden uns `getMin` und `deleteMin` dort $\Theta(n)$ Zeit kosten, wobei n = Anzahl Schlüssel
 - Der **binäre Suchbaum** (Vorlesung 8) kann alles was eine PQ kann und noch mehr: `lookup` von beliebigen Elementen
 - Wir werden sehen, dass die **Priority Queue**, für das was sie kann, effizienter ist als ein binärer Suchbaum

Und tatsächlich gibt es viele Anwendungen, wo eine Priority Queue ausreicht ... siehe Folien 12 – 15

■ Mehrere Elemente mit dem gleichen Key

- Das ist für viele PQ-Anwendungen nötig und darf man deswegen **nicht** einfach ausschließen
- Man muss dann nur klären, welches Element `get_min` und `delete_min` auswählen, wenn es mehrere kleinste Keys gibt
- Das übliche Vorgehen ist so

`get_min`: gibt irgendein Element mit kleinstem Key zurück

`delete_min`: löscht genau das Element, das von `getMin` zurückgegeben wird bzw. würde

Bei unserer Implementierung gleich wird das quasi "von selber" der Fall sein

■ Argument der Operationen `changeKey` und `remove`

- Eine PQ erlaubt **keinen** Zugriff auf ein beliebiges Element
- Deshalb machen wir es so, dass wir ein Element vorher erzeugen, bevor wir es an `insert` übergeben

```
pq = PriorityQueue()
```

```
item = PriorityQueueItem(key, value)
```

```
pq.insert(item)
```

Und eben nicht: `pq.insert(key, value)`

- Über das `item` kann man dann später mittels `changeKey` bzw. `remove` den Schlüssel ändern bzw. das Element entfernen

Der `key` alleine reicht nicht, weil es ja mehrere Elemente mit demselben Schlüssel geben kann

$$1, 3, 9 \rightarrow -1, -3, -9$$
$$\max\{1, 3, 9\} = -\min\{-1, -3, -9\}$$

■ getMax und deleteMax ?

- Das lässt sich leicht mit folgenden Trick realisieren:
 1. Ein Schlüssel x wird in der PQ als $-x$ gespeichert
 2. An der Implementierung ändert man nichts (das heißt, wenn man z.B. `getMax` haben will, ruft man weiterhin `getMin` auf)
- Das funktioniert, weil das Minimum der modifizierten Schlüssel dem Maximum der ursprünglichen Schlüssel entspricht:

$$\min\{-x_1, \dots, -x_n\} = -\max\{x_1, \dots, x_n\}$$

Der Beweis davon ist eine nette (private) Übungsaufgabe

- Man muss sich entscheiden, ob man "Min" **oder** "Max" haben möchte; man kann nicht ohne Weiteres beides haben

Der Heap ist nur auf eine Weise geordnet ... sehen wir gleich

■ Anwendungsbeispiel 1

- Man kann mit einer PQ einfach n Elemente x_1, \dots, x_n **sortieren**, und zwar so:

Alle Elemente einfügen: `insert(x1)`, `insert(x2)`, ..., `insert(xn)`

Dann wieder rausholen, immer das kleinste was noch da ist: `get_min()`, `delete_min()`, `get_min()`, `delete_min()`, ...

Der entsprechende Algorithmus heißt **HeapSort** [YouTube](#)

- Wir sehen später: alle Operationen gehen in $O(\log n)$ Zeit ... damit läuft HeapSort in Zeit $O(n \cdot \log n)$

Also asymptotisch optimal für vergleichsbasiertes Sortieren

Insbesondere genauso gut wie MergeSort (im allgemeinen Fall) und QuickSort (im besten Fall)

■ Anwendungsbeispiel 2

- Berechnen der k kleinsten Elemente einer Menge:

Wie auf der Folien vorher, fügt man erst alle n Elemente ein

Danach aber nur k Aufrufe von `get_min()` und `delete_min()`

- Das Einfügen von n Elementen "auf einen Schlag" geht mittels "heapify" in Zeit $O(n)$

Siehe Folie 29 + das sind Aufgaben 2, 3 und 4 vom Ü9

- Die Laufzeit ist dann also $O(n + k \cdot \log n)$

Alternativ ginge das auch mit einem Algorithmus für "partielles Sortieren", aber der PQ-Algorithmus funktioniert auch bei einer sich dynamisch ändernden Menge

■ Anwendungsbeispiel 3

- Mischen von k sortierten Listen ... Englisch: k -way merge
- Dazu k Laufvariablen, für jede Liste eine ... in jeder Iteration wird das kleinste von den betreffenden Elementen berechnet
- Das geht mit einer PQ in Zeit $O(\log k)$ pro Iteration, also insgesamt Zeit $O(n \cdot \log k)$, wobei n = Gesamtzahl Elemente
- Beispiel für Mischen von drei Listen mit einer PQ:

L1: 5, 7, 15, 23
L2: 8, 9, 10
L3: 11, 17, 19, 25
R: 5, 7, ...

insert(5)
insert(8)
insert(11)
get_min
delete_min
insert(7)
get_min
delete_min
insert(15)
...

Zustand PQ
{5}
{5, 8}
{5, 8, 11}
5
{8, 11}
{7, 8, 11}
7
{8, 11, 15}
...

■ Anwendungsbeispiel 4

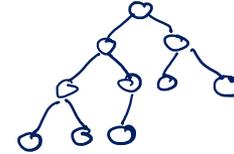
- Die PQ ist die grundlegende Datenstruktur bei **Dijkstra's Algorithmus** zur Berechnung kürzester Wege
- Das ist insbesondere der Grundalgorithmus hinter jedem Routenplaner und Navigationsgerät

Das ist das Thema der V10 nächste Woche ... und das Ü10 wird sein, einen einfachen Routenplaner zu implementieren



■ Grundidee

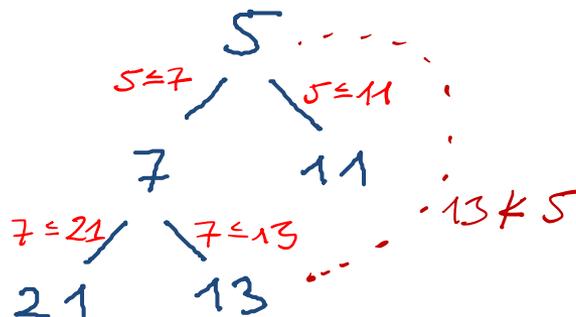
- Wir speichern die Elemente in einem **binären Heap**, der die folgenden Eigenschaften hat:



Es ist ein fast **vollständiger binärer Baum** (siehe V8)

Es gilt die **Heap-Eigenschaft**: Der Key jedes Knotens ist \leq die Keys seiner Kinder (sofern sie existieren)

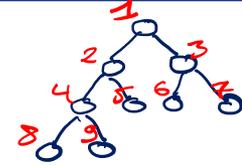
- Das ist eine **schwächere** Eigenschaft als beim binären Suchbaum, insbesondere sind die Blätter nicht sortiert



ABER z.B. nicht:

$$13 < 5$$

Binärer Heap 2/7

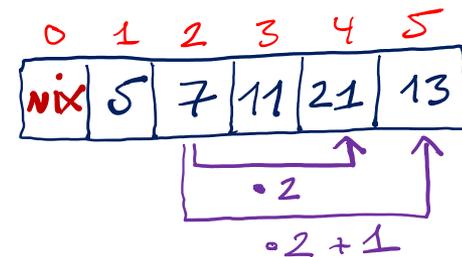
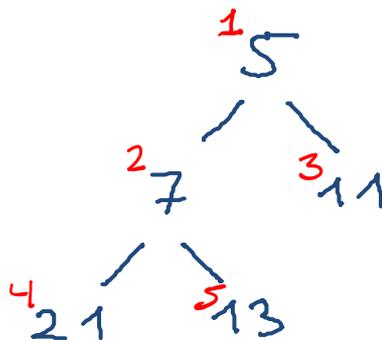


■ Wie speichert man einen binären Heap

- Anders als beim `BinarySearchTree` geht das **ohne Zeiger**
- Wir nummerieren die Knoten von oben nach unten und von links nach rechts durch, beginnend mit **1**
- Wir können die Elemente dann in einem **Feld** speichern, und leicht zu Kinder- bzw. Elternknoten springen:

Die Kinder von Knoten i sind Knoten $2 \cdot i$ und $2 \cdot i + 1$

Der Elternknoten von einem Knoten i ist Knoten $\lfloor i/2 \rfloor$



■ Änderung an einer Stelle im Heap

- Alle Operationen außer `get_min` ändern **genau eine** Stelle im Heap, an der dann evtl. die Heap-Eigenschaft (HE) verletzt ist
- Das folgende **Lemma** zeigt, dass die HE dann entweder "nach oben" oder "nach unten" verletzt ist (aber nicht beides)
- Entsprechend brauchen wir zwei Reperaturmethoden
`repair_heap_upwards`
`repair_heap_downwards`
- Wie die realisiert werden, sehen wir gleich (Folien 20 + 21)
Vorher die Formulierung des Lemmas (nächste Folie) und der Beweis (übernächste Folie)

Binärer Heap 4/7

■ Es gilt folgendes **Lemma**:

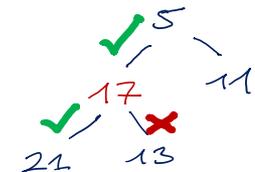
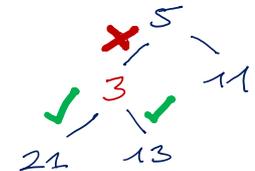
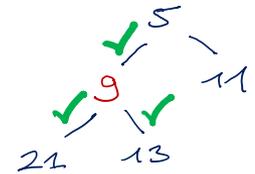
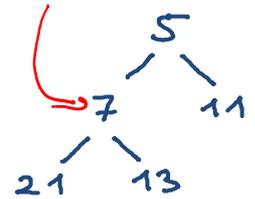
- Wird in einem binären Heap, in dem die HE erfüllt ist, der Key x an einem Knoten geändert zu y , dann gilt **genau einer** der folgenden drei Fälle

1. Die HE ist weiterhin erfüllt, d.h. falls es einen Elternknoten u gibt, dann $\text{key}(u) \leq y$ und für jedes Kind v gilt, $y \leq \text{key}(v)$

2. Die HE ist "nach oben" verletzt, d.h. es gibt einen Elternknoten u und es gilt $\text{key}(u) > y$

3. Die HE ist "nach unten" verletzt, d.h. es gibt einen Kindknoten v für den gilt $y > \text{key}(v)$

den ändern wir



Der Beweis ist eine schöne Klausurvorbereitungsübung

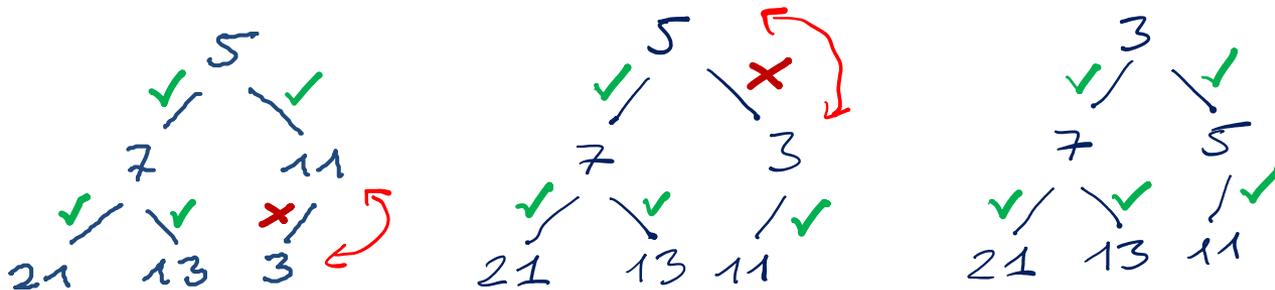
Binärer Heap 5/7

■ Methode `repair_heap_upwards` Live-Coding in der VL

- Knoten x mit dem Elternknoten y tauschen

Zu den Kindknoten hin stimmt dann mit Sicherheit alles, weil der Schlüssel am Elternknoten kleiner wird als vorher

- Jetzt ist bei dem Elternknoten eventuell die HE verletzt
- In dem Fall einfach da dasselbe nochmal, usw.



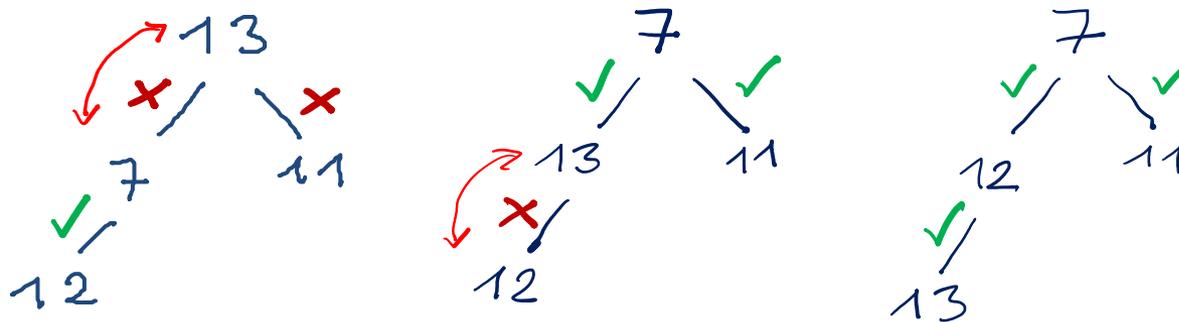
Binärer Heap 6/7

■ Methode `repair_heap_downwards` Aufgabe 1 vom Ü9

- Knoten x mit dem Kind y tauschen, das den kleineren Key von den beiden Kindern hat

Zum Elternknoten hin stimmt dann mit Sicherheit alles

- Jetzt ist bei diesem Kind evtl. die Heap-Eigenschaft verletzt, wenn sein Key größer ist als der von einem der beiden Kinder
- In dem Fall einfach da dasselbe nochmal, usw.



■ Index eines Elementes in der PQ

- **Achtung:** für `change_key` und `remove` muss ein Element wissen, wo es im Heap steht

Und es ist auch zum Debuggen und für die Unit Tests nützlich, wie wir im Folgenden sehen werden

- Lösung: jedes Element hat eine zusätzliche Variable `heap_index`, die angibt, wo es im internen Feld steht
- Wann immer das Element im Feld verschoben wird, müssen wir darauf achten, `heap_index` entsprechend anzupassen

Ein Element wird nur innerhalb von `repair_heap_downwards` und `repair_heap_upwards` verschoben

Implementierung der Operationen 1/5

■ Die Operation insert

Live-Coding in der VL

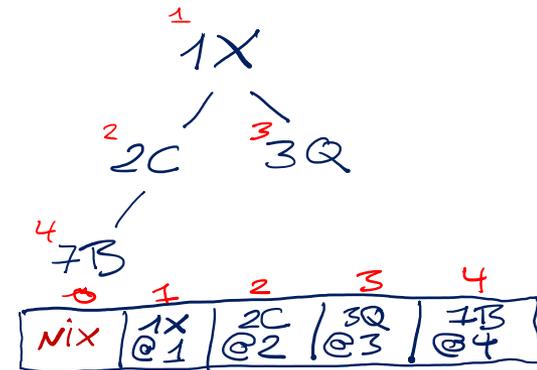
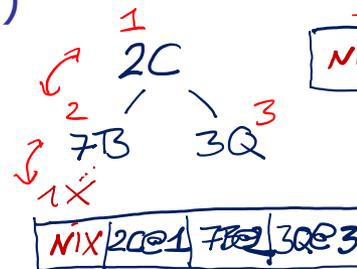
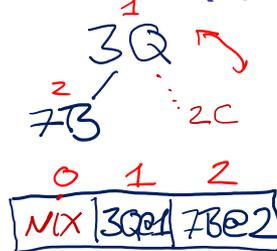
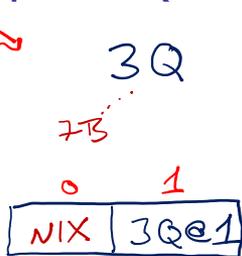
- Wir fügen das Element erstmal am Ende des Feldes hinzu; danach kann die Heapeigenschaft verletzt sein

Aber nur genau an dieser (letzten) Position

- Wir stellen die Heap-Eigenschaft durch die Funktion **repair_heap_upwards** (Folie 20) wieder her ... Beispiel:

```
pq = PriorityQueue()
pq.insert(PriorityQueueItem(3, "Q"))
pq.insert(PriorityQueueItem(7, "B"))
pq.insert(PriorityQueueItem(2, "C"))
pq.insert(PriorityQueueItem(1, "X"))
```

Wurzel →



Implementierung der Operationen 2/5

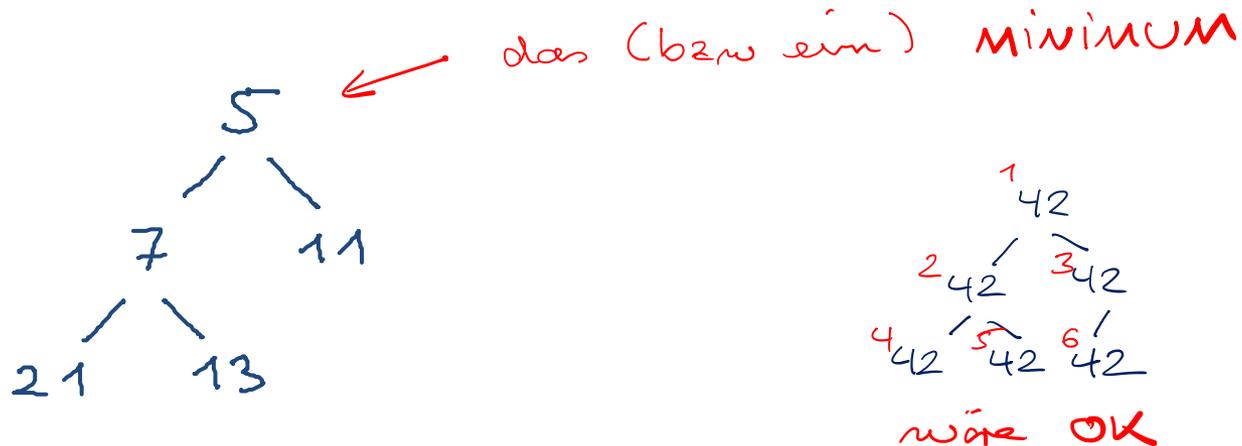
■ Die Operation `get_min`

Live-Coding in der VL

- Einfach das oberste Element zurückgeben

Im Feld ist das einfach das Element an Position 1

Falls der Heap leer ist, ist eine übliche Konvention ein Element wie **None** oder **Null** zurückgeben



■ Die Operation `delete_min`

Aufgabe 1 vom Ü9

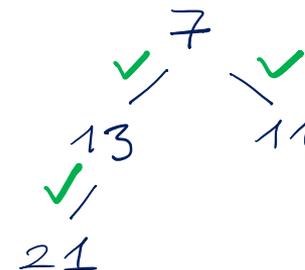
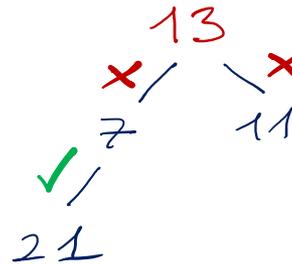
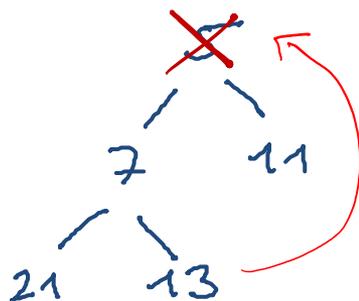
- Wir setzen einfach das Element von der letzten Position an die erste Position (falls der Heap nicht leer ist)

Element an der ersten Stelle wird dabei überschrieben

- Danach kann die Heapeigenschaft verletzt sein

Aber wieder nur genau an dieser (ersten) Position

- Wiederherstellung der Heap-Eigenschaft mittels der Funktion **`repair_heap_downwards`** (Folie 21)



■ Die Operation `change_key`

Zusatzaufgabe Ü9

- Das Element wird als Argument übergeben ... wir können also einfach seinen Schlüssel ändern
- Danach tritt laut dem Lemma von Folie 19 genau einer dieser drei Fälle ein (und wir können leicht feststellen, welcher):

1. Die Heap-Eigenschaft (HE) ist weiter erfüllt

Dann brauchen wir nichts weiter tun

2. HE an dem geänderten Knoten "nach oben" verletzt

Dann rufen wir für den Knoten `repair_heap_upwards` auf

3. HE an dem geänderten Knoten "nach unten" verletzt

Dann rufen wir für den Knoten `repair_heap_downwards` auf

■ Die Operation `remove`

Zusatzaufgabe Ü9

- Das Element wird als Argument übergeben
- Element von der letzten Position an diese Stelle setzen
- Dann sind wir in der gleichen Situation wie bei `change_key`
- Weiteres Vorgehen, siehe dort

■ Laufzeit

- Die Laufzeit von `repair_heap_downwards` und `repair_heap_upwards` ist jeweils $O(d)$, wobei d die Tiefe des Baumes ist
- Aus Vorlesung 8 wissen wir: $d = O(\log n)$ *sogar $d = \lfloor \log_2 n \rfloor$*

Nach Konstruktion haben im binären Heap alle inneren Knoten zwei Kinder, außer vielleicht die auf Tiefe $d - 1$

- Die Laufzeit von **insert**, **delete_min**, **change_key** und **remove** ist deshalb $O(\log n)$

Bei jeder dieser Operationen wird potenziell die Heap-eigenschaft verletzt und muss wiederhergestellt werden

- Die Operation **get_min** läuft sogar in $O(1)$ Zeit

Das Minimum ist einfach das oberste Element im Heap

■ "Heapify"

$$\sum_{i=1}^{\infty} 2^{-i} = \frac{1}{2} + \frac{1}{4} + \frac{1}{8} + \frac{1}{16} + \dots = 1$$
$$\sum_{i=1}^{\infty} i/2^i = \frac{1}{2} + \frac{2}{4} + \frac{3}{8} + \frac{4}{16} + \frac{5}{32} + \dots = 2$$

- Herstellen der Heap-Eigenschaft in einem Feld mit n Elementen, mit beliebiger Anordnung gemäß der Keys
- Das geht trivial mit n insert Operationen in $O(n \cdot \log n)$ Zeit
- Es geht aber auch effizienter in $O(n)$ Zeit und zwar indem man **repair_heap_downwards** für alle inneren Knoten aufruft und zwar in umgekehrter Reihenfolge, wie sie im Feld stehen

Ü9, Aufgabe 2: Implementierung dieser heapify Funktion

Ü9, Aufgabe 3: Beweis, dass dieser Algorithmus korrekt ist

Ü9, Aufgabe 4: Beweis, dass die Laufzeit $O(n)$ ist

■ Fibonacci Heaps

- Grundidee: Ein "Wald" von (im Allg. nicht mehr vollständigen) binären Bäumen, die im Verlauf ineinander gehängt werden
- Theoretische bessere Laufzeit als einfach binäre Heaps:
 - get_min** in Zeit $O(1)$ wie beim binären Heap
 - insert** in Zeit $O(1)$ binärer Heap $O(\log n)$
 - decrease_key** in amort. Zeit $O(1)$ binärer Heap $O(\log n)$
 - delete_min** in amort. Zeit $O(\log n)$ binärer Heap $O(\log n)$
- In der Praxis ist der binäre Heap aufgrund seiner Einfachheit und guten Cache-Effizienz (Feld) aber schwer zu schlagen
Selbst für $n = 2^{20} \approx 1.000.000$ ist $\log_2 n$ ja nur 20

- Benutzung in **Java** `import java.util.PriorityQueue;`
 - Element-Typ unterscheidet nicht zwischen Key und Value
`PriorityQueue<T> pq;`
 - Defaultmäßig wird die Ordnung \leq auf `T` genommen
Eigene Ordnung über einen Comparator, wie bei `sort`
 - Operationen:

<code>insert</code>	add
<code>delete_min</code>	poll
<code>get_min</code>	peek
<code>remove</code>	remove
<code>change_key</code>	gibt es nicht, aber lässt sich leicht simulieren mit <code>remove</code> und <code>insert</code>

- Benutzung in **C++** `#include <queue>;`
 - Element-Typ unterscheidet nicht zwischen Key und Value
- `std::priority_queue<T> pq;`
- Es wird die Ordnung \geq auf **T** genommen, und nicht \leq
- Beliebige Vergleichsfunktion wie bei `std::sort`

`insert`

`delete_min`

`get_min`

`remove`

`change_key`

push

pop

top

gibt es nicht, aus Effizienzgründen

gibt es nicht, aus Effizienzgründen

In Vorlesung 10 sehen wir, wie man ohne `remove` und `change_key` zurechtkommt, wenn man sie doch braucht

■ Benutzung in **Python** `from queue import PriorityQueue`

- Elemente sind beliebige Tupel

```
pq = PriorityQueue()  
pq.put((key, value))
```

- Es wird die Ordnung auf den Tupeln genommen

`insert`

`delete_min`

`get_min`

`remove`

`change_key`

put

get

pq.queue[0] ... internes Feld, Beginn bei 0

gibt es nicht ... weil in AlgoDat gepennt

gibt es nicht ... weil in AlgoDat gepennt

In Vorlesung 10 sehen wir, wie man ohne `remove` und `change_key` zurechtkommt, wenn man sie doch braucht

■ Prioritätswarteschlangen

- In Mehlhorn/Sanders:

6 Priority Queues [einfache und fortgeschrittenere Varianten]

- In Wikipedia

<http://de.wikipedia.org/wiki/Vorrangwarteschlange>

http://en.wikipedia.org/wiki/Priority_queue