

# Übung 1 – Algorithmen II

Moritz Laupichler, Nikolai Maas – {moritz.laupichler, nikolai.maas}@kit.edu  
[https://algo2.iti.kit.edu/AlgorithmenII\\_WS23.php](https://algo2.iti.kit.edu/AlgorithmenII_WS23.php)

Institut für Theoretische Informatik - Algorithmik II

```
    result = current_weight;
    return true;
}

for( EdgeID eid = graph.edgeBegin( current ); eid != graph.edgeEnd( current ); ++eid ){
    const Edge & edge = graph.getEdge( eid );
    COUNTING( statistic_data.inc( DijkstraStatisticData::TOUCHED_EDGES ); )
    if( edge.forward ){
        COUNTING( statistic_data.inc( DijkstraStatisticData::RELAXED_EDGES ); )
        weight new_weight = edge.weight + current_weight;
        GUARANTEE( new_weight >= current_weight, std::runtime_error, "Weight overflow detected." );
        if( !priority_queue.isReached( edge.target ) ){
            COUNTING( statistic_data.inc( DijkstraStatisticData::SUCCESSFULLY_RELAXED_EDGES ); )
            COUNTING( statistic_data.inc( DijkstraStatisticData::REACHED_NODES ); )
            priority_queue.push( edge.target, new_weight );
        } else {
            if( priority_queue.getCurrentKey( edge.target ) > new_weight ){
                COUNTING( statistic_data.inc( DijkstraStatisticData::SUCCESSFULLY_RELAXED_NODES ); )
                priority_queue.decreaseKey( edge.target, new_weight );
            }
        }
    }
}
```

## Vorlesungen:

Mo 09:45–11.15 Neue Chemie – Vorlesung

Di 15:45–16:30 Neue Chemie – Vorlesung

## Übungen:

Di 16:30-17:15 Neue Chemie – Übung

75% Vertiefung der VL, 25% Besprechung der  
Übungsblätter

## Ilias Forum:

Fragen zum Vorlesungsinhalt

## Vorlesungsaufzeichnung:

Vorlesungen der letzten Jahre auf Youtube

↪ Link: *Algorithmen II (WS20/21, Englisch) - Playlist*

↪ Link: *Algorithmen II (WS19/20, Deutsch) - Playlist*

## Übungsblätter:

- Ausgabe: 14-tägig, jeweils Dienstag
- Musterlösung: 14 Tage nach Veröffentlichung
- Besprechung:
  - 14 Tage nach Veröffentlichung
  - pro Blatt 1-2 Aufgaben ← **Abstimmung auf Ilias**
  - Abstimmen bis Sonntag vor Besprechung
- 1. Blatt:
  - Ausgabe am 31.10.2023
  - Abstimmung bis 12.11.2023
  - Besprechung und Musterlösung am 14.11.2023

Sprechstunden:

Ilias Forum oder persönlich nach Absprache

Letzte Vorlesung:

13.02.2024

Klausur:

14.03.2024, 08:00 Uhr

- Fibonacci Heaps
  - Wiederholung der Operationen
  - Ammortisierte Analyse mit Potentialmethode

# Fibonacci Heaps - Insert

minPtr



2

# Fibonacci Heaps - Insert



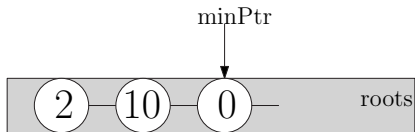
10

# Fibonacci Heaps - Insert

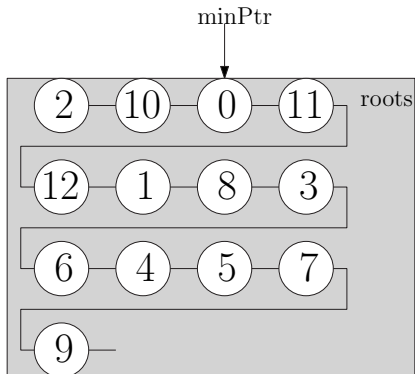




# Fibonacci Heaps - Insert



# Fibonacci Heaps - Insert



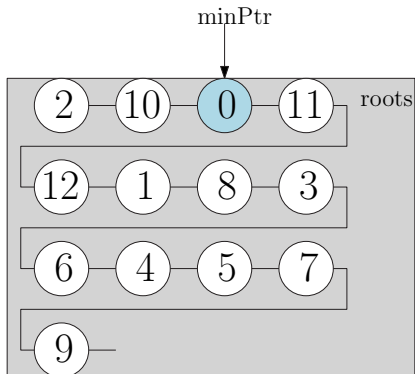
# Fibonacci Heaps - Insert

- Insert in konstanter Zeit
- Erzeugt großen Wald einzelner Knoten
- Entspricht ohne **union** nur linearer Liste

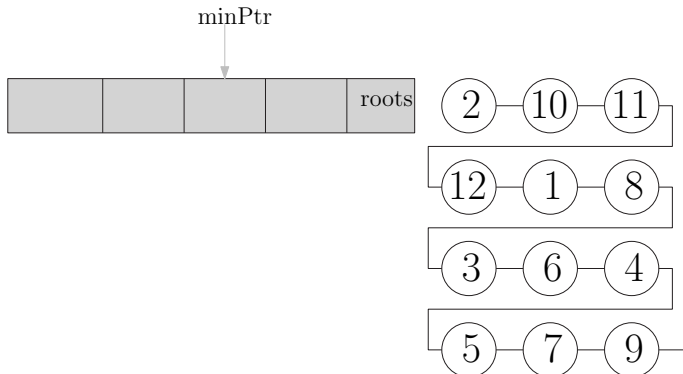
## Delete Min:

- delete minimum  $m$  from forest
- for each child  $h$  of  $m$ :
  - make new tree with root  $h$
- while  $\exists a, b \in$  forest with  $\text{rank}(a) = \text{rank}(b)$  do:
  - union( $a, b$ )
- return  $m$

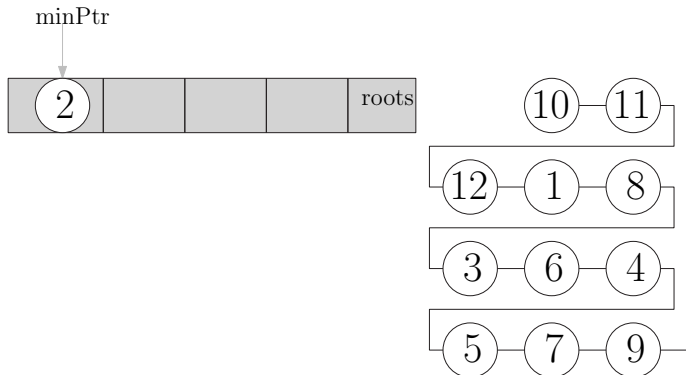
# Fibonacci Heaps - Delete Min



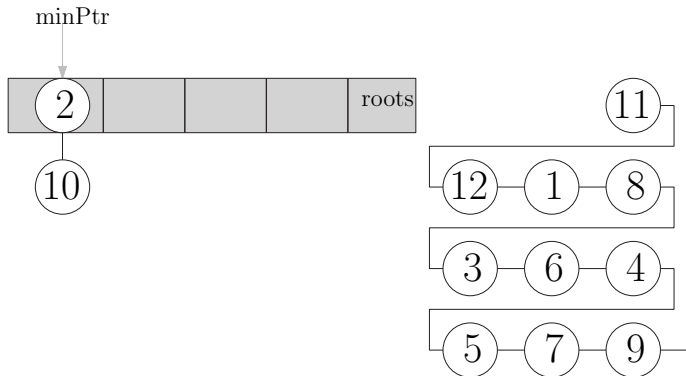
# Fibonacci Heaps - Delete Min



# Fibonacci Heaps - Delete Min

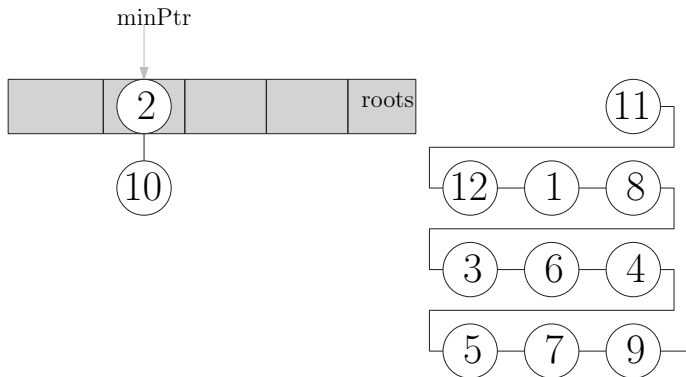


# Fibonacci Heaps - Delete Min

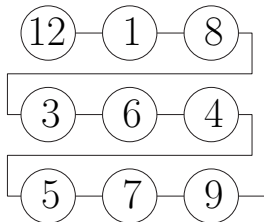
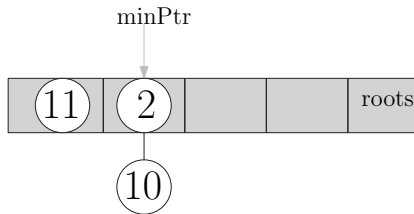




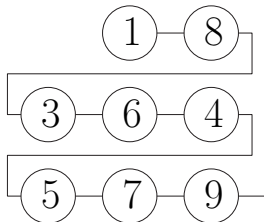
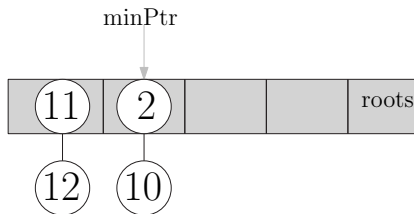
# Fibonacci Heaps - Delete Min



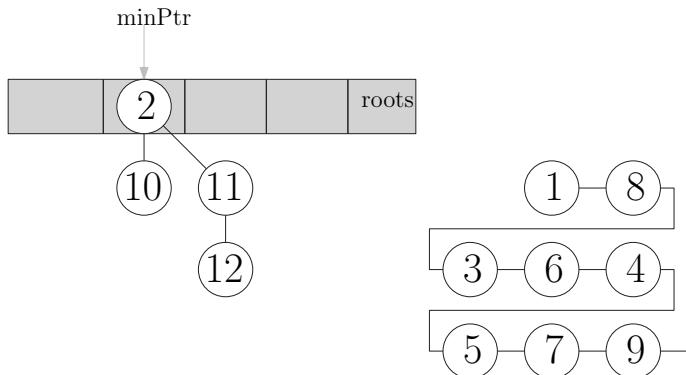
# Fibonacci Heaps - Delete Min



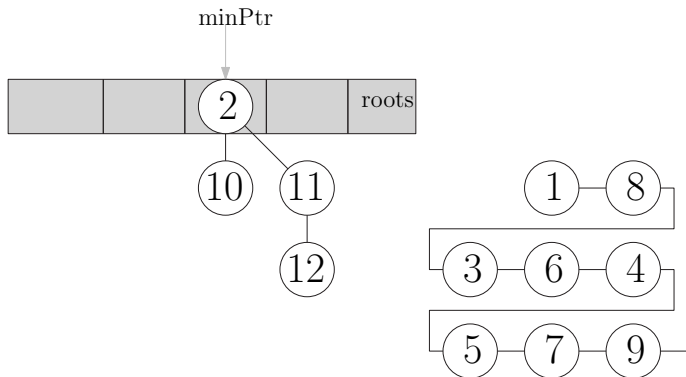
# Fibonacci Heaps - Delete Min



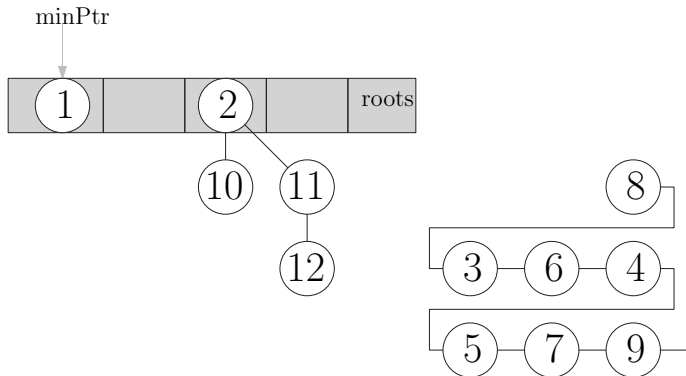
# Fibonacci Heaps - Delete Min



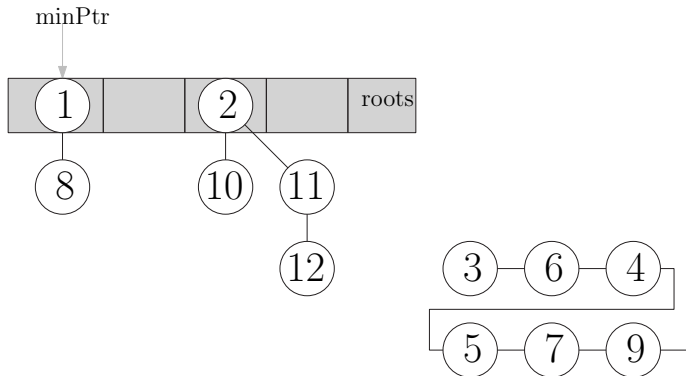
# Fibonacci Heaps - Delete Min



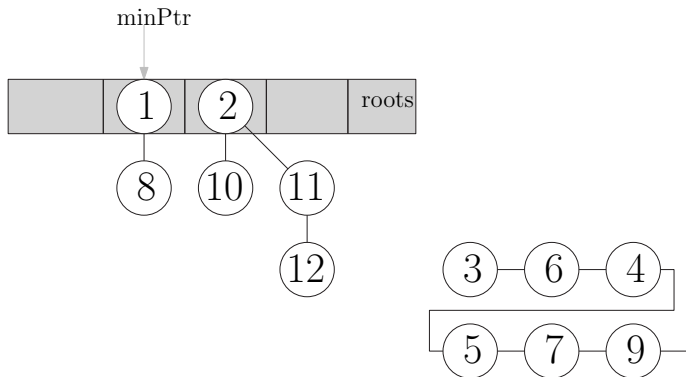
# Fibonacci Heaps - Delete Min



# Fibonacci Heaps - Delete Min

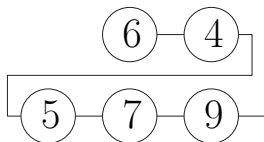
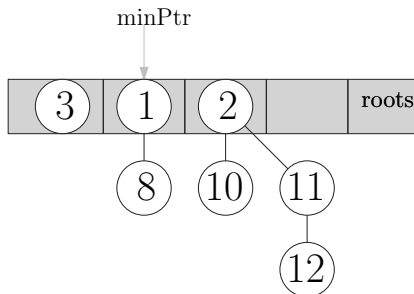


# Fibonacci Heaps - Delete Min

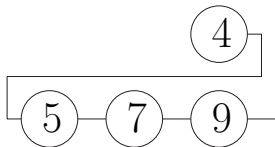
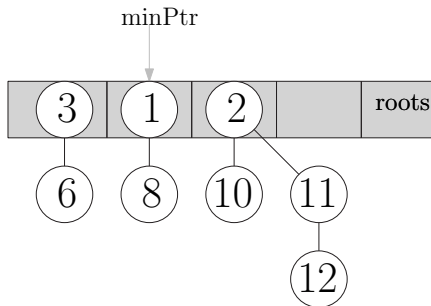




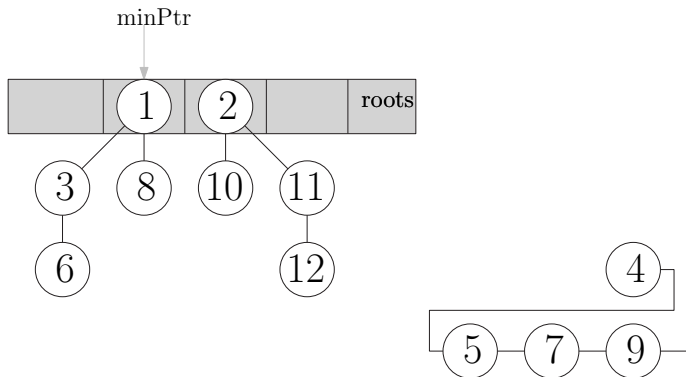
# Fibonacci Heaps - Delete Min



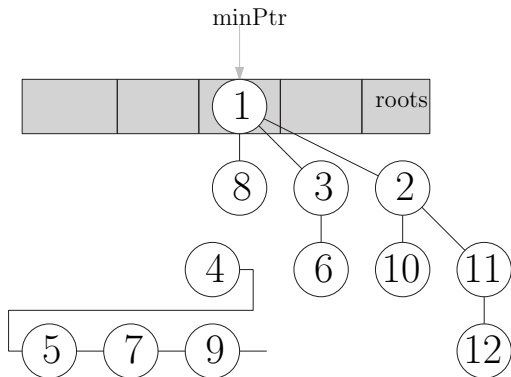
# Fibonacci Heaps - Delete Min



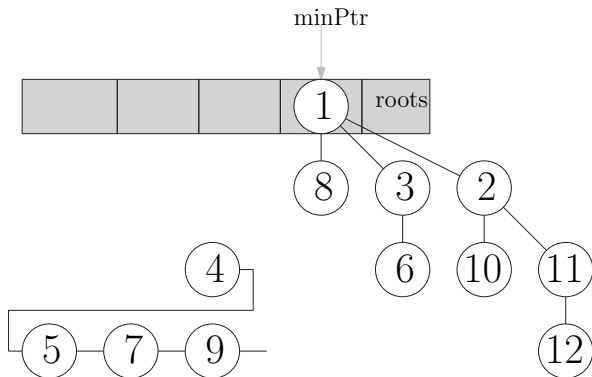
# Fibonacci Heaps - Delete Min



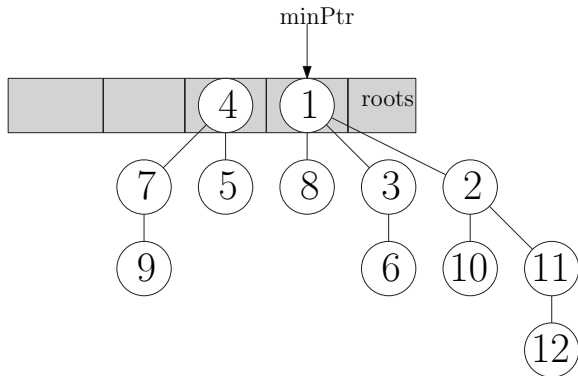
# Fibonacci Heaps - Delete Min



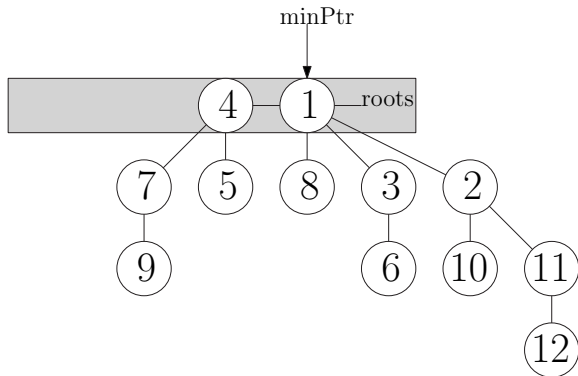
# Fibonacci Heaps - Delete Min



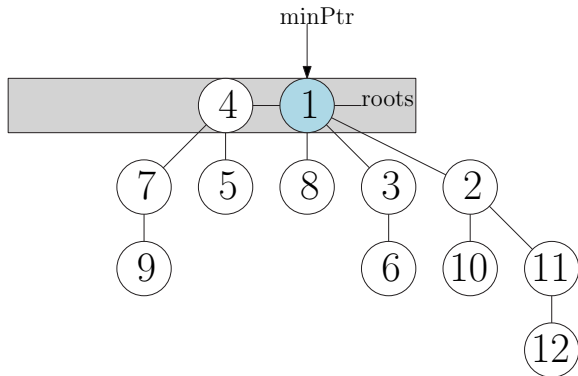
# Fibonacci Heaps - Delete Min



# Fibonacci Heaps - Delete Min

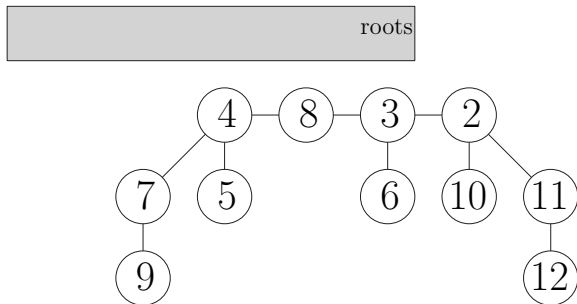


# Fibonacci Heaps - Delete Min

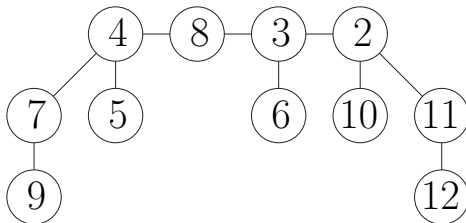




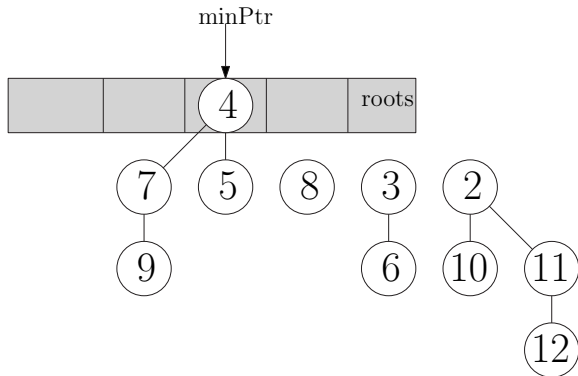
# Fibonacci Heaps - Delete Min



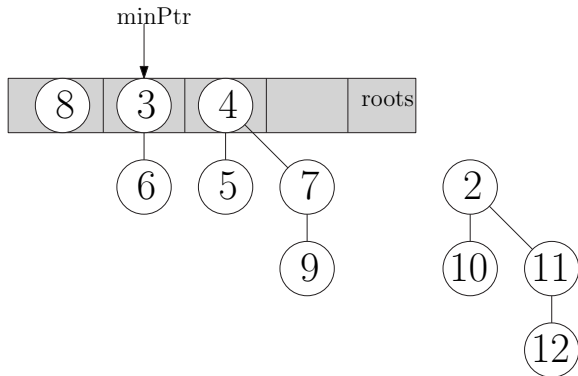
# Fibonacci Heaps - Delete Min



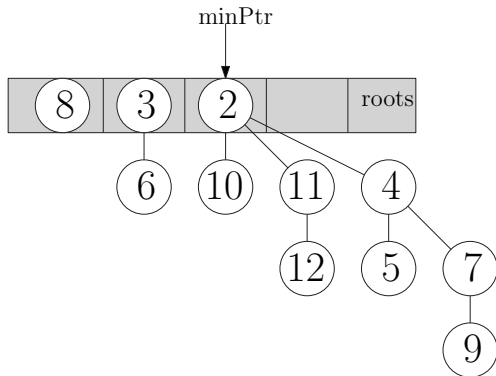
# Fibonacci Heaps - Delete Min



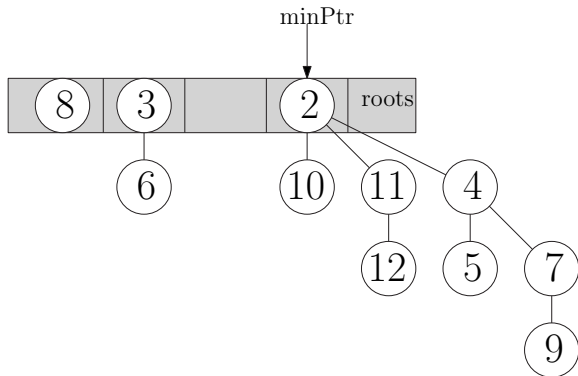
# Fibonacci Heaps - Delete Min



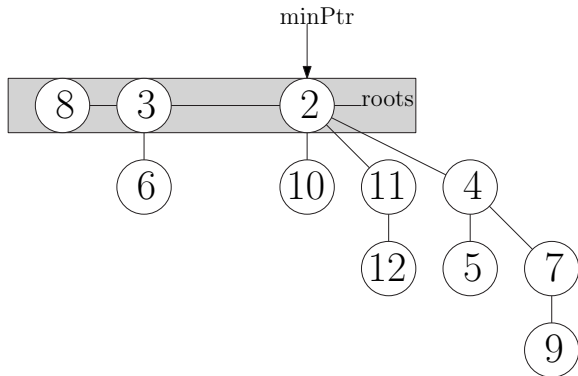
# Fibonacci Heaps - Delete Min



# Fibonacci Heaps - Delete Min



# Fibonacci Heaps - Delete Min



# Fibonacci Heaps - Decrease Key

**Decrease Key**( $h$  : Handle,  $k$ : Key):

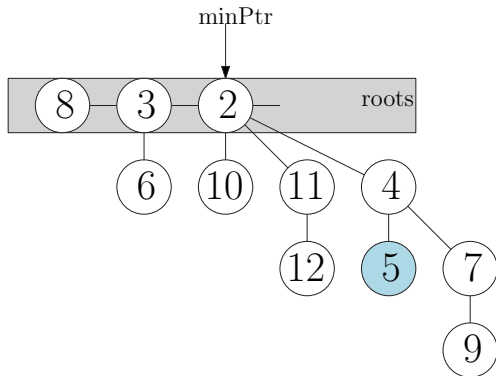
- $\text{key}(h) \leftarrow k$
- $\text{cascadingCut}(h)$ :

**cascadingCut**( $h$ : Handle)

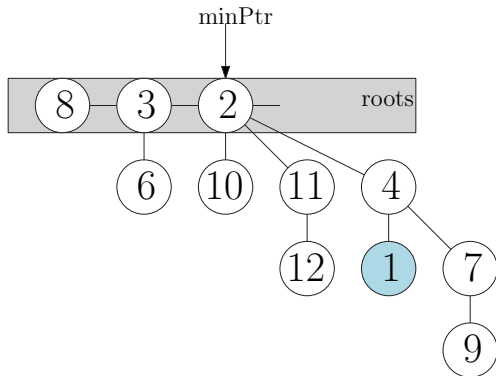
- if  $h$  is not a root:
  - $p \leftarrow \text{parent}(h)$
  - unmark  $h$
  - $\text{cut}(h)$
  - if  $p$  is marked:
    - $\text{cascadingCut}(p)$
  - else:
    - mark  $p$



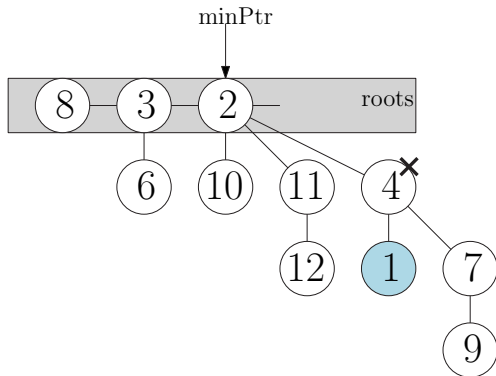
# Fibonacci Heaps - Decrease Key



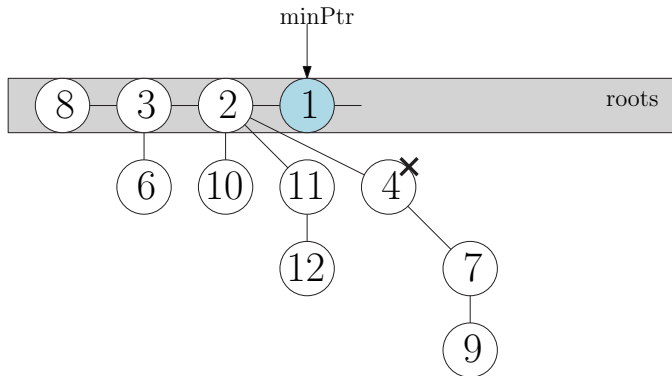
# Fibonacci Heaps - Decrease Key



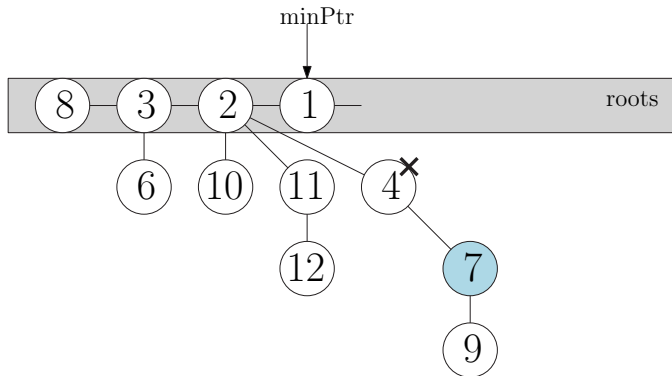
# Fibonacci Heaps - Decrease Key



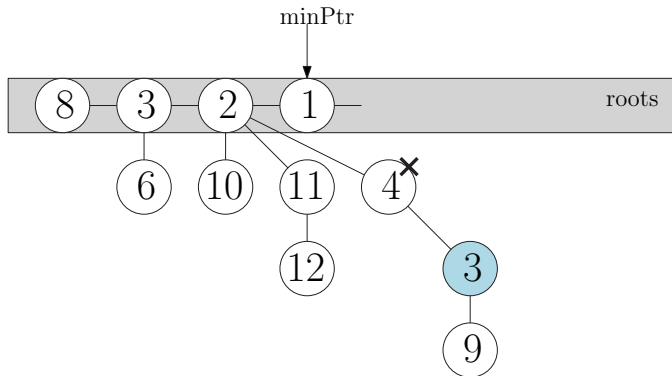
# Fibonacci Heaps - Decrease Key



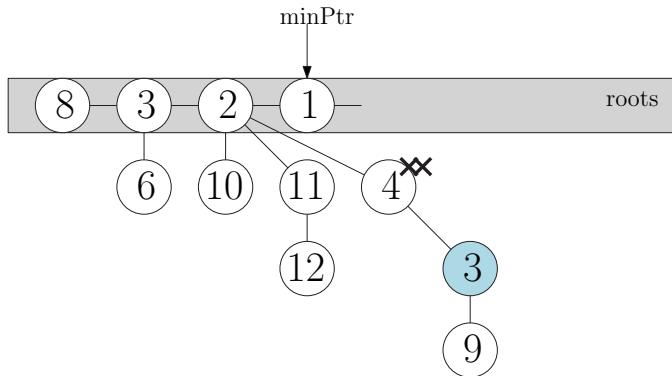
# Fibonacci Heaps - Decrease Key



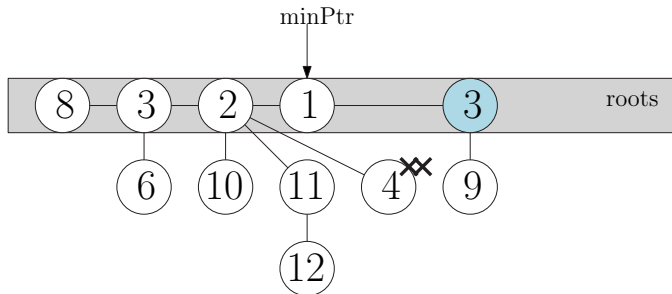
# Fibonacci Heaps - Decrease Key



# Fibonacci Heaps - Decrease Key

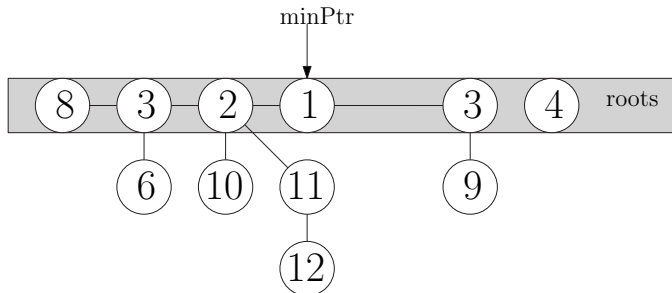


# Fibonacci Heaps - Decrease Key





# Fibonacci Heaps - Decrease Key



- Operationen  $Op = \langle Op_1, \dots, Op_n \rangle$  angewandt auf Datenstruktur  $D$
- $Op_i$  überführt  $D$  von Zustand  $s_{i-1}$  in  $s_i$
- Kosten/Laufzeit  $T_{Op_i}(s_{i-1})$  ( $T_{Op_i}$  hängt von Zustand  $s_{i-1}$  ab)

$$T(Op) = \sum_{i=1}^n T_{Op_i}(s_{i-1})$$

- **Gesucht:** Amortisierte Laufzeit  $A_{Op_i}(s_{i-1})$  für jede Operation, sodass

$$T(Op) \leq A(Op) := c + \sum_{i=1}^n A_{Op_i}(s_{i-1}) \text{ für beliebige Konstante } c$$

- Operationen  $Op = \langle Op_1, \dots, Op_n \rangle$  angewandt auf Datenstruktur  $D$
- $Op_i$  überführt  $D$  von Zustand  $s_{i-1}$  in  $s_i$
- Kosten/Laufzeit  $T_{Op_i}(s_{i-1})$  ( $T_{Op_i}$  hängt von Zustand  $s_{i-1}$  ab)

$$T(Op) = \sum_{i=1}^n T_{Op_i}(s_{i-1})$$

- **Gesucht:** Amortisierte Laufzeit  $A_{Op_i}(s_{i-1})$  für jede Operation, sodass

$$T(Op) \leq A(Op) := c + \sum_{i=1}^n A_{Op_i}(s_{i-1}) \text{ für beliebige Konstante } c$$

- Potentialfunktion  $\Phi : S \rightarrow \mathbb{R}_>$  ( $S = \text{Zustandsraum}$ )
- $\Delta\Phi(s_{i-1}) := \Phi(s_i) - \Phi(s_{i-1})$

$$A_{OP_i}(s_{i-1}) := T_{OP_i}(s_{i-1}) + \Delta\Phi(s_{i-1})$$
$$\Rightarrow T(OP) \leq A(OP) + \Phi(s_0) \text{ (ohne Beweis)}$$

- **Anmerkung:**  $\Phi$  kann beliebig gewählt werden (z.B.  $\Phi(s) = 42$  für alle  $s \in S$ ), jedoch führen nicht alle  $\Phi$  zu sinnvollen amortisierten Schranken.

- Potentialfunktion  $\Phi : S \rightarrow \mathbb{R}_>$  ( $S = \text{Zustandsraum}$ )
- $\Delta\Phi(s_{i-1}) := \Phi(s_i) - \Phi(s_{i-1})$

$$A_{Op_i}(s_{i-1}) := T_{Op_i}(s_{i-1}) + \Delta\Phi(s_{i-1})$$
$$\Rightarrow T(OP) \leq A(OP) + \Phi(s_0) \text{ (ohne Beweis)}$$

- **Anmerkung:**  $\Phi$  kann beliebig gewählt werden (z.B.  $\Phi(s) = 42$  für alle  $s \in S$ ), jedoch führen nicht alle  $\Phi$  zu sinnvollen amortisierten Schranken.

- Potentialfunktion  $\Phi : S \rightarrow \mathbb{R}_>$  ( $S = \text{Zustandsraum}$ )
- $\Delta\Phi(s_{i-1}) := \Phi(s_i) - \Phi(s_{i-1})$

$$A_{Op_i}(s_{i-1}) := T_{Op_i}(s_{i-1}) + \Delta\Phi(s_{i-1})$$
$$\Rightarrow T(OP) \leq A(OP) + \Phi(s_0) \text{ (ohne Beweis)}$$

- **Anmerkung:**  $\Phi$  kann beliebig gewählt werden (z.B.  $\Phi(s) = 42$  für alle  $s \in S$ ), jedoch führen nicht alle  $\Phi$  zu sinnvollen amortisierten Schranken.

- Potentialfunktion  $\Phi : S \rightarrow \mathbb{R}_>$  ( $S = \text{Zustandsraum}$ )
- $\Delta\Phi(s_{i-1}) := \Phi(s_i) - \Phi(s_{i-1})$

$$A_{Op_i}(s_{i-1}) := T_{Op_i}(s_{i-1}) + \Delta\Phi(s_{i-1})$$
$$\Rightarrow T(OP) \leq A(OP) + \Phi(s_0) \text{ (ohne Beweis)}$$

- **Anmerkung:**  $\Phi$  kann beliebig gewählt werden (z.B.  $\Phi(s) = 42$  für alle  $s \in S$ ), jedoch führen nicht alle  $\Phi$  zu sinnvollen amortisierten Schranken.

- Dynamisches Array  $A$ , das nur wächst
  - $size(s)$  : Anzahl Elemente im Array in Zustand  $s$
  - $cap(s)$  : Kapazität in Zustand  $s$  (= Anzahl Elemente, für die Speicher allokiert ist)
- $push\_back(s, e : \text{Element}) : s'$ 
  - if  $size(s) = cap(s)$  then
    - allocate memory for  $cap(s') := 2 \cdot cap(s)$  elements
    - copy contents of  $A$  to allocated memory
  - $A[size(s)] := e$
  - $size(s') := size(s) + 1$
- $T_{push\_back}(s) = \mathcal{O}(1 + copy(s))$ 
  - $copy(s) := \#$ kopierte Elemente für  $push\_back$  (0 oder  $cap(s)$ )



- Dynamisches Array  $A$ , das nur wächst
  - $size(s)$  : Anzahl Elemente im Array in Zustand  $s$
  - $cap(s)$  : Kapazität in Zustand  $s$  (= Anzahl Elemente, für die Speicher allokiert ist)
- $push\_back(s, e : \text{Element}) : s'$ 
  - if  $size(s) = cap(s)$  then
    - allocate memory for  $cap(s') := 2 \cdot cap(s)$  elements
    - copy contents of  $A$  to allocated memory
  - $A[size(s)] := e$
  - $size(s') := size(s) + 1$
- $T_{push\_back}(s) = \mathcal{O}(1 + copy(s))$ 
  - $copy(s) := \#$ kopierte Elemente für  $push\_back$  (0 oder  $cap(s)$ )

- Dynamisches Array  $A$ , das nur wächst
  - $size(s)$  : Anzahl Elemente im Array in Zustand  $s$
  - $cap(s)$  : Kapazität in Zustand  $s$  (= Anzahl Elemente, für die Speicher allokiert ist)
- $push\_back(s, e : \text{Element}) : s'$ 
  - if  $size(s) = cap(s)$  then
    - allocate memory for  $cap(s') := 2 \cdot cap(s)$  elements
    - copy contents of  $A$  to allocated memory
  - $A[size(s)] := e$
  - $size(s') := size(s) + 1$
- $T_{push\_back}(s) = \mathcal{O}(1 + copy(s))$ 
  - $copy(s) := \#$ kopierte Elemente für  $push\_back$  (0 oder  $cap(s)$ )

- nach “Umkopieren”:  $cap/2$  Plätze frei
- `push_back`-Operationen für diese Plätze zahlen nächstes Umkopieren
- Jede `push_back`-Operation zahlt 2 Token ( $\mathcal{O}(1)$ )
- Bei nächstem Umkopieren genau  $cap$  Token angespart
- $\Rightarrow$  amortisierte Laufzeit  $A_{\text{push\_back}}(s) = \mathcal{O}(1)$

# Einfaches Beispiel: Wachsendes Array

## Potential-Methode

$$\Phi(s) = 2size(s) - cap(s) + 1$$

- `push_back` überführt Array von Zustand  $s$  nach  $s'$
  - Erinnerung:  $T_{push\_back}(s) = \mathcal{O}(1 + copy(s))$
  - Es gilt  $copy(s) = cap(s') - cap(s)$
  - Amortisierte Kosten:  $A_{push\_back}(s) = T_{push\_back}(s) + \Delta\Phi(s)$
  - $\Delta\Phi(s) = 2\Delta size(s) - \Delta cap(s) = 2 - copy(s)$ 
    - $size(s') = size(s) + 1 \Rightarrow \Delta size(s) = 1$
    - $cap(s') = cap(s) + copy(s) \Rightarrow \Delta cap(s) = copy(s)$
- $\Rightarrow A_{push\_back}(s) = \mathcal{O}(1 + copy(s)) + 2 - copy(s) = \mathcal{O}(1)$

# Einfaches Beispiel: Wachsendes Array

## Potential-Methode

$$\Phi(s) = 2size(s) - cap(s) + 1$$

- `push_back` überführt Array von Zustand  $s$  nach  $s'$
  - Erinnerung:  $T_{push\_back}(s) = \mathcal{O}(1 + copy(s))$
  - Es gilt  $copy(s) = cap(s') - cap(s)$
  - Amortisierte Kosten:  $A_{push\_back}(s) = T_{push\_back}(s) + \Delta\Phi(s)$
  - $\Delta\Phi(s) = 2\Delta size(s) - \Delta cap(s) = 2 - copy(s)$ 
    - $size(s') = size(s) + 1 \Rightarrow \Delta size(s) = 1$
    - $cap(s') = cap(s) + copy(s) \Rightarrow \Delta cap(s) = copy(s)$
- $\Rightarrow A_{push\_back}(s) = \mathcal{O}(1 + copy(s)) + 2 - copy(s) = \mathcal{O}(1)$

# Einfaches Beispiel: Wachsendes Array

## Potential-Methode

$$\Phi(s) = 2size(s) - cap(s) + 1$$

- `push_back` überführt Array von Zustand  $s$  nach  $s'$
  - Erinnerung:  $T_{push\_back}(s) = \mathcal{O}(1 + copy(s))$
  - Es gilt  $copy(s) = cap(s') - cap(s)$
  - Amortisierte Kosten:  $A_{push\_back}(s) = T_{push\_back}(s) + \Delta\Phi(s)$
  - $\Delta\Phi(s) = 2\Delta size(s) - \Delta cap(s) = 2 - copy(s)$ 
    - $size(s') = size(s) + 1 \Rightarrow \Delta size(s) = 1$
    - $cap(s') = cap(s) + copy(s) \Rightarrow \Delta cap(s) = copy(s)$
- $\Rightarrow A_{push\_back}(s) = \mathcal{O}(1 + copy(s)) + 2 - copy(s) = \mathcal{O}(1)$

# Einfaches Beispiel: Wachsendes Array

## Potential-Methode

$$\Phi(s) = 2size(s) - cap(s) + 1$$

- `push_back` überführt Array von Zustand  $s$  nach  $s'$
- Erinnerung:  $T_{push\_back}(s) = \mathcal{O}(1 + copy(s))$
- Es gilt  $copy(s) = cap(s') - cap(s)$
- Amortisierte Kosten:  $A_{push\_back}(s) = T_{push\_back}(s) + \Delta\Phi(s)$
- $\Delta\Phi(s) = 2\Delta size(s) - \Delta cap(s) = 2 - copy(s)$ 
  - $size(s') = size(s) + 1 \Rightarrow \Delta size(s) = 1$
  - $cap(s') = cap(s) + copy(s) \Rightarrow \Delta cap(s) = copy(s)$

$$\Rightarrow A_{push\_back}(s) = \mathcal{O}(1 + copy(s)) + 2 - copy(s) = \mathcal{O}(1)$$

# Einfaches Beispiel: Wachsendes Array

## Potential-Methode

$$\Phi(s) = 2size(s) - cap(s) + 1$$

- `push_back` überführt Array von Zustand  $s$  nach  $s'$
  - Erinnerung:  $T_{push\_back}(s) = \mathcal{O}(1 + copy(s))$
  - Es gilt  $copy(s) = cap(s') - cap(s)$
  - Amortisierte Kosten:  $A_{push\_back}(s) = T_{push\_back}(s) + \Delta\Phi(s)$
  - $\Delta\Phi(s) = 2\Delta size(s) - \Delta cap(s) = 2 - copy(s)$ 
    - $size(s') = size(s) + 1 \Rightarrow \Delta size(s) = 1$
    - $cap(s') = cap(s) + copy(s) \Rightarrow \Delta cap(s) = copy(s)$
- $\Rightarrow A_{push\_back}(s) = \mathcal{O}(1 + copy(s)) + 2 - copy(s) = \mathcal{O}(1)$



$$\Phi(s) := \text{roots}(s) + 2 \cdot \text{marks}(s)$$

- $\text{roots}(s)$  = Anzahl an Wurzeln im Zustand  $s$
- $\text{marks}(s)$  = Anzahl markierter Knoten im Zustand  $s$

# Fibonacci Heaps - Delete Min

## Amortisierte Analyse

Wiederholung:  $\Phi(s) := roots(s) + 2 \cdot marks(s)$

- DeleteMin überführt Heap von Zustand  $s$  nach  $s'$
- Laufzeit DeleteMin:  $T_{DeleteMin}(s) = \mathcal{O}(roots(s) + maxRank(s))$ 
  - $roots(s)$  = Anzahl an **merge** Operationen
  - $maxRank(s)$  = Maximale Anzahl an Kindern eines Knoten im Zustand  $s$
- Amortisierte Kosten:  $A_{DeleteMin}(s) = T_{DeleteMin}(s) + \Delta\Phi(s)$
- $\Delta\Phi(s) = \Delta roots(s) + 2 \cdot \Delta marks(s) \leq maxRank(s) + 1 - roots(s)$ 
  - $marks(s') \leq marks(s) \Rightarrow \Delta marks(s) \leq 0$
  - $roots(s') \leq maxRank(s) + 1 \Rightarrow \Delta roots(s) \leq maxRank(s) + 1 - roots(s)$

$$\Rightarrow A_{DeleteMin}(s) = \mathcal{O}(roots(s) + maxRank(s)) + maxRank(s) + 1 - roots(s) = \mathcal{O}(maxRank(s))$$

# Fibonacci Heaps - Delete Min

## Amortisierte Analyse

Wiederholung:  $\Phi(s) := roots(s) + 2 \cdot marks(s)$

- DeleteMin überführt Heap von Zustand  $s$  nach  $s'$
- Laufzeit DeleteMin:  $T_{DeleteMin}(s) = \mathcal{O}(roots(s) + maxRank(s))$ 
  - $roots(s)$  = Anzahl an **merge** Operationen
  - $maxRank(s)$  = Maximale Anzahl an Kindern eines Knoten im Zustand  $s$
- Amortisierte Kosten:  $A_{DeleteMin}(s) = T_{DeleteMin}(s) + \Delta\Phi(s)$
- $\Delta\Phi(s) = \Delta roots(s) + 2 \cdot \Delta marks(s) \leq maxRank(s) + 1 - roots(s)$ 
  - $marks(s') \leq marks(s) \Rightarrow \Delta marks(s) \leq 0$
  - $roots(s') \leq maxRank(s) + 1 \Rightarrow \Delta roots(s) \leq maxRank(s) + 1 - roots(s)$

$$\Rightarrow A_{DeleteMin}(s) = \mathcal{O}(roots(s) + maxRank(s)) + maxRank(s) + 1 - roots(s) = \mathcal{O}(maxRank(s))$$

# Fibonacci Heaps - Delete Min

## Amortisierte Analyse

Wiederholung:  $\Phi(s) := roots(s) + 2 \cdot marks(s)$

- DeleteMin überführt Heap von Zustand  $s$  nach  $s'$
- Laufzeit DeleteMin:  $T_{DeleteMin}(s) = \mathcal{O}(roots(s) + maxRank(s))$ 
  - $roots(s)$  = Anzahl an **merge** Operationen
  - $maxRank(s)$  = Maximale Anzahl an Kindern eines Knoten im Zustand  $s$
- Amortisierte Kosten:  $A_{DeleteMin}(s) = T_{DeleteMin}(s) + \Delta\Phi(s)$
- $\Delta\Phi(s) = \Delta roots(s) + 2 \cdot \Delta marks(s) \leq maxRank(s) + 1 - roots(s)$ 
  - $marks(s') \leq marks(s) \Rightarrow \Delta marks(s) \leq 0$
  - $roots(s') \leq maxRank(s) + 1 \Rightarrow \Delta roots(s) \leq maxRank(s) + 1 - roots(s)$

$$\Rightarrow A_{DeleteMin}(s) = \mathcal{O}(roots(s) + maxRank(s)) + maxRank(s) + 1 - roots(s) = \mathcal{O}(maxRank(s))$$

# Fibonacci Heaps - Delete Min

## Amortisierte Analyse

Wiederholung:  $\Phi(s) := roots(s) + 2 \cdot marks(s)$

- DeleteMin überführt Heap von Zustand  $s$  nach  $s'$
- Laufzeit DeleteMin:  $T_{DeleteMin}(s) = \mathcal{O}(roots(s) + maxRank(s))$ 
  - $roots(s)$  = Anzahl an **merge** Operationen
  - $maxRank(s)$  = Maximale Anzahl an Kindern eines Knoten im Zustand  $s$
- Amortisierte Kosten:  $A_{DeleteMin}(s) = T_{DeleteMin}(s) + \Delta\Phi(s)$
- $\Delta\Phi(s) = \Delta roots(s) + 2 \cdot \Delta marks(s) \leq maxRank(s) + 1 - roots(s)$ 
  - $marks(s') \leq marks(s) \Rightarrow \Delta marks(s) \leq 0$
  - $roots(s') \leq maxRank(s) + 1 \Rightarrow \Delta roots(s) \leq maxRank(s) + 1 - roots(s)$

$$\Rightarrow A_{DeleteMin}(s) = \mathcal{O}(roots(s) + maxRank(s)) + maxRank(s) + 1 - roots(s) = \mathcal{O}(maxRank(s))$$

# Fibonacci Heaps - Delete Min

## Amortisierte Analyse

Wiederholung:  $\Phi(s) := roots(s) + 2 \cdot marks(s)$

- DeleteMin überführt Heap von Zustand  $s$  nach  $s'$
- Laufzeit DeleteMin:  $T_{DeleteMin}(s) = \mathcal{O}(roots(s) + maxRank(s))$ 
  - $roots(s)$  = Anzahl an **merge** Operationen
  - $maxRank(s)$  = Maximale Anzahl an Kindern eines Knoten im Zustand  $s$
- Amortisierte Kosten:  $A_{DeleteMin}(s) = T_{DeleteMin}(s) + \Delta\Phi(s)$
- $\Delta\Phi(s) = \Delta roots(s) + 2 \cdot \Delta marks(s) \leq maxRank(s) + 1 - roots(s)$ 
  - $marks(s') \leq marks(s) \Rightarrow \Delta marks(s) \leq 0$
  - $roots(s') \leq maxRank(s) + 1 \Rightarrow \Delta roots(s) \leq maxRank(s) + 1 - roots(s)$

$$\Rightarrow A_{DeleteMin}(s) = \mathcal{O}(roots(s) + maxRank(s)) + maxRank(s) + 1 - roots(s) = \mathcal{O}(maxRank(s))$$

# Fibonacci Heaps - Decrease Key

## Amortisierte Analyse

Wiederholung:  $\Phi(s) := roots(s) + 2 \cdot marks(s)$

- DecreaseKey( $h$ ) überführt Heap von Zustand  $s$  nach  $s'$
- Laufzeit DecreaseKey:  $T_{\text{DecreaseKey}}(s) = \mathcal{O}(cuts(h, s) + 1)$ 
  - $cuts(h, s)$  = Anzahl nötige Schnitte (= 1 + Anzahl an markierten *direkten* Parents von Handle  $h$  im Zustand  $s$  (Cascading Cuts))
- Amortisierte Kosten:  $A_{\text{DecreaseKey}}(s) = T_{\text{DecreaseKey}}(s) + \Delta\Phi(s)$
- $\Delta\Phi(s) = \Delta roots(s) + 2 \cdot \Delta marks(s) \leq 4 - cuts(h, s)$ 
  - $roots(s') = roots(s) + cuts(h, s) \Rightarrow \Delta roots(s) = cuts(h, s)$
  - $marks(s') \leq marks(s) - (cuts(h, s) - 1) + 1$   
 $\Rightarrow \Delta marks(s') \leq 2 - cuts(h, s)$

$$\Rightarrow A_{\text{DeleteMin}}(s) = \mathcal{O}(cuts(h, s) + 1) + 4 - cuts(h, s) = \mathcal{O}(1)$$

# Fibonacci Heaps - Decrease Key

## Amortisierte Analyse

Wiederholung:  $\Phi(s) := roots(s) + 2 \cdot marks(s)$

- DecreaseKey( $h$ ) überführt Heap von Zustand  $s$  nach  $s'$
- Laufzeit DecreaseKey:  $T_{\text{DecreaseKey}}(s) = \mathcal{O}(cuts(h, s) + 1)$ 
  - $cuts(h, s)$  = Anzahl nötige Schnitte (= 1 + Anzahl an markierten *direkten* Parents von Handle  $h$  im Zustand  $s$  (Cascading Cuts))
- Amortisierte Kosten:  $A_{\text{DecreaseKey}}(s) = T_{\text{DecreaseKey}}(s) + \Delta\Phi(s)$
- $\Delta\Phi(s) = \Delta roots(s) + 2 \cdot \Delta marks(s) \leq 4 - cuts(h, s)$ 
  - $roots(s') = roots(s) + cuts(h, s) \Rightarrow \Delta roots(s) = cuts(h, s)$
  - $marks(s') \leq marks(s) - (cuts(h, s) - 1) + 1$   
 $\Rightarrow \Delta marks(s') \leq 2 - cuts(h, s)$

$$\Rightarrow A_{\text{DeleteMin}}(s) = \mathcal{O}(cuts(h, s) + 1) + 4 - cuts(h, s) = \mathcal{O}(1)$$



# Fibonacci Heaps - Decrease Key

## Amortisierte Analyse

Wiederholung:  $\Phi(s) := roots(s) + 2 \cdot marks(s)$

- DecreaseKey( $h$ ) überführt Heap von Zustand  $s$  nach  $s'$
- Laufzeit DecreaseKey:  $T_{\text{DecreaseKey}}(s) = \mathcal{O}(cuts(h, s) + 1)$ 
  - $cuts(h, s)$  = Anzahl nötige Schnitte (= 1 + Anzahl an markierten *direkten* Parents von Handle  $h$  im Zustand  $s$  (Cascading Cuts))
- Amortisierte Kosten:  $A_{\text{DecreaseKey}}(s) = T_{\text{DecreaseKey}}(s) + \Delta\Phi(s)$
- $\Delta\Phi(s) = \Delta roots(s) + 2 \cdot \Delta marks(s) \leq 4 - cuts(h, s)$ 
  - $roots(s') = roots(s) + cuts(h, s) \Rightarrow \Delta roots(s) = cuts(h, s)$
  - $marks(s') \leq marks(s) - (cuts(h, s) - 1) + 1$   
 $\Rightarrow \Delta marks(s') \leq 2 - cuts(h, s)$

$$\Rightarrow A_{\text{DeleteMin}}(s) = \mathcal{O}(cuts(h, s) + 1) + 4 - cuts(h, s) = \mathcal{O}(1)$$

# Fibonacci Heaps - Decrease Key

## Amortisierte Analyse

Wiederholung:  $\Phi(s) := roots(s) + 2 \cdot marks(s)$

- DecreaseKey( $h$ ) überführt Heap von Zustand  $s$  nach  $s'$
- Laufzeit DecreaseKey:  $T_{\text{DecreaseKey}}(s) = \mathcal{O}(cuts(h, s) + 1)$ 
  - $cuts(h, s)$  = Anzahl nötige Schnitte (= 1 + Anzahl an markierten *direkten* Parents von Handle  $h$  im Zustand  $s$  (Cascading Cuts))
- Amortisierte Kosten:  $A_{\text{DecreaseKey}}(s) = T_{\text{DecreaseKey}}(s) + \Delta\Phi(s)$
- $\Delta\Phi(s) = \Delta roots(s) + 2 \cdot \Delta marks(s) \leq 4 - cuts(h, s)$ 
  - $roots(s') = roots(s) + cuts(h, s) \Rightarrow \Delta roots(s) = cuts(h, s)$
  - $marks(s') \leq marks(s) - (cuts(h, s) - 1) + 1$   
 $\Rightarrow \Delta marks(s') \leq 2 - cuts(h, s)$

$$\Rightarrow A_{\text{DeleteMin}}(s) = \mathcal{O}(cuts(h, s) + 1) + 4 - cuts(h, s) = \mathcal{O}(1)$$

# Fibonacci Heaps - Decrease Key

## Amortisierte Analyse

Wiederholung:  $\Phi(s) := roots(s) + 2 \cdot marks(s)$

- DecreaseKey( $h$ ) überführt Heap von Zustand  $s$  nach  $s'$
- Laufzeit DecreaseKey:  $T_{\text{DecreaseKey}}(s) = \mathcal{O}(cuts(h, s) + 1)$ 
  - $cuts(h, s)$  = Anzahl nötige Schnitte (= 1 + Anzahl an markierten *direkten* Parents von Handle  $h$  im Zustand  $s$  (Cascading Cuts))
- Amortisierte Kosten:  $A_{\text{DecreaseKey}}(s) = T_{\text{DecreaseKey}}(s) + \Delta\Phi(s)$
- $\Delta\Phi(s) = \Delta roots(s) + 2 \cdot \Delta marks(s) \leq 4 - cuts(h, s)$ 
  - $roots(s') = roots(s) + cuts(h, s) \Rightarrow \Delta roots(s) = cuts(h, s)$
  - $marks(s') \leq marks(s) - (cuts(h, s) - 1) + 1$   
 $\Rightarrow \Delta marks(s') \leq 2 - cuts(h, s)$

$$\Rightarrow A_{\text{DeleteMin}}(s) = \mathcal{O}(cuts(h, s) + 1) + 4 - cuts(h, s) = \mathcal{O}(1)$$

- Amortisierte Laufzeiten sind **optimal** (vergleichsbasiert)
- **Einzelne Operationen** kosten aber deutlich **länger**

# Ende!



# Feierabend!