

Algorithmtentheorie

Daniel Neuen (Universität Bremen)

WiSe 2023/24

Minimale aufspannende Bäume (Teil 2) & Effiziente Datenstrukturen

7. Vorlesung

Aufzeichnung der Vorlesung

Diese Vorlesung wird aufgezeichnet und live gestreamt.

- ▶ Aufzeichnungen nur der Lehrenden durch sich selbst.
- ▶ Bei Rückfragen aus dem Auditorium und Diskussion bitte deutlich anzeigen, falls das Mikro stumm geschaltet werden soll.



Evaluation:

- ▶ Die Lehrevaluation läuft vom 27. Nov. bis zum 10. Dez.
- ▶ Bitte teilnehmen!
- ▶ Bei mindestens 130 Evaluationen kriegen alle Studenten 5 Bonuspunkte in der Übung

Prioritätsschlangen durch Binary Heaps

Prioritätsschlangen

Bekannt: Warteschlange (FIFO-Prinzip)

Prioritätsschlangen

Bekannt: Warteschlange (FIFO-Prinzip)

Prioritätsschlangen (Bsp.: Notaufnahme im Krankenhaus)

Prioritätsschlangen

Bekannt: Warteschlange (FIFO-Prinzip)

Prioritätsschlangen (Bsp.: Notaufnahme im Krankenhaus)

- ▶ Jedes Element in der Schlange hat eine Priorität $p \in \mathbb{R}_+$

Prioritätsschlangen

Bekannt: Warteschlange (FIFO-Prinzip)

Prioritätsschlangen (Bsp.: Notaufnahme im Krankenhaus)

- ▶ Jedes Element in der Schlange hat eine Priorität $p \in \mathbb{R}_+$
- ▶ Wir entnehmen immer das Element mit der niedrigsten Priorität

Prioritätsschlangen

Bekannt: Warteschlange (FIFO-Prinzip)

Prioritätsschlangen (Bsp.: Notaufnahme im Krankenhaus)

- ▶ Jedes Element in der Schlange hat eine Priorität $p \in \mathbb{R}_+$
- ▶ Wir entnehmen immer das Element mit der niedrigsten Priorität
- ▶ Weitere Operationen
 - Insert - ein neues Element einfügen
 - Delete - ein Element aus der Schlange löschen
 - UpdatePriority - Priorität von Element ändern

Einfacher Ansatz

Wir implementieren die Prioritätsschlangen als sortierte Liste

Einfacher Ansatz

Wir implementieren die Prioritätsschlangen als sortierte Liste

- ▶ sortiert nach Priorität, kleinste Priorität steht am Anfang

Einfacher Ansatz

Wir implementieren die Prioritätsschlangen als sortierte Liste

- ▶ sortiert nach Priorität, kleinste Priorität steht am Anfang
- ▶ Elemente können wie folgt eingefügt werden:
 - Hänge Element am Ende der Liste an
 - Tausche mit vorherigem Element bis es an der richtigen Stelle steht

Einfacher Ansatz

Wir implementieren die Prioritätsschlangen als sortierte Liste

- ▶ sortiert nach Priorität, kleinste Priorität steht am Anfang
- ▶ Elemente können wie folgt eingefügt werden:
 - Hänge Element am Ende der Liste an
 - Tausche mit vorherigem Element bis es an der richtigen Stelle steht
 - Laufzeit: $\mathcal{O}(n)$ (n ist Anzahl der Elemente in der Schlange)

Einfacher Ansatz

Wir implementieren die Prioritätsschlangen als sortierte Liste

- ▶ sortiert nach Priorität, kleinste Priorität steht am Anfang
- ▶ Elemente können wie folgt eingefügt werden:
 - Hänge Element am Ende der Liste an
 - Tausche mit vorherigem Element bis es an der richtigen Stelle steht
 - Laufzeit: $\mathcal{O}(n)$ (n ist Anzahl der Elemente in der Schlange)
- ▶ andere Operationen ähnlich

Einfacher Ansatz

Wir implementieren die Prioritätsschlangen als sortierte Liste

- ▶ sortiert nach Priorität, kleinste Priorität steht am Anfang
- ▶ Elemente können wie folgt eingefügt werden:
 - Hänge Element am Ende der Liste an
 - Tausche mit vorherigem Element bis es an der richtigen Stelle steht
 - Laufzeit: $\mathcal{O}(n)$ (n ist Anzahl der Elemente in der Schlange)
→ zu langsam
- ▶ andere Operationen ähnlich

Einfacher Ansatz

Wir implementieren die Prioritätsschlangen als sortierte Liste

- ▶ sortiert nach Priorität, kleinste Priorität steht am Anfang
- ▶ Elemente können wie folgt eingefügt werden:
 - Hänge Element am Ende der Liste an
 - Tausche mit vorherigem Element bis es an der richtigen Stelle steht
 - Laufzeit: $\mathcal{O}(n)$ (n ist Anzahl der Elemente in der Schlange)
→ zu langsam
- ▶ andere Operationen ähnlich

Beobachtung: Die Elemente müssen nicht komplett sortiert sein, es muss nur das kleinste Element am Anfang stehen.

Einfacher Ansatz

Wir implementieren die Prioritätsschlangen als sortierte Liste

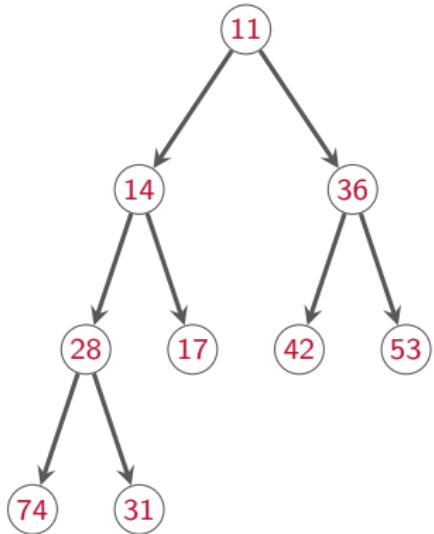
- ▶ sortiert nach Priorität, kleinste Priorität steht am Anfang
- ▶ Elemente können wie folgt eingefügt werden:
 - Hänge Element am Ende der Liste an
 - Tausche mit vorherigem Element bis es an der richtigen Stelle steht
 - Laufzeit: $\mathcal{O}(n)$ (n ist Anzahl der Elemente in der Schlange)
→ zu langsam
- ▶ andere Operationen ähnlich

Beobachtung: Die Elemente müssen nicht komplett sortiert sein, es muss nur das kleinste Element am Anfang stehen.

Idee: Nutze Binärbaum, in dem jeder Pfad sortiert ist
→ Binary Heap

Binary Heap

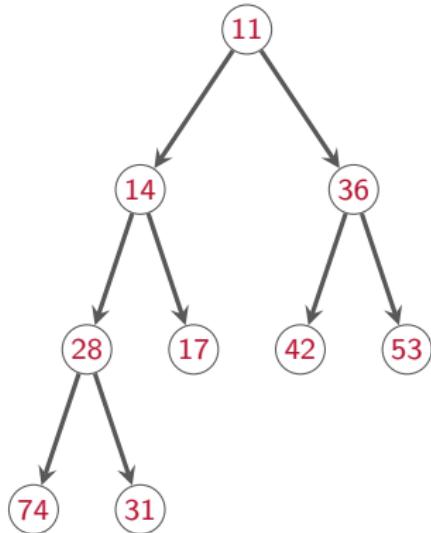
Ein **Binary Heap** ist eine auf Bäumen basierende Datenstruktur:



Binary Heap

Ein **Binary Heap** ist eine auf Bäumen basierende Datenstruktur:

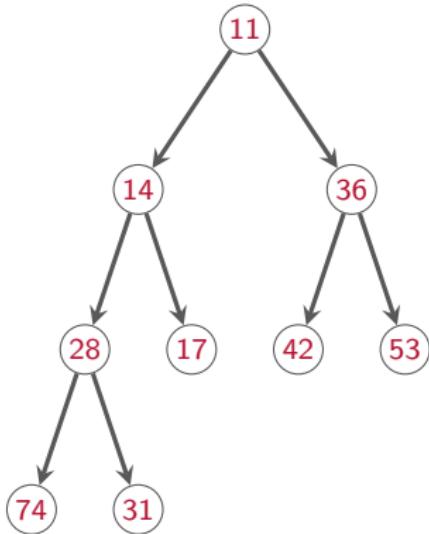
- Es gibt eine spezielle Wurzel r



Binary Heap

Ein **Binary Heap** ist eine auf Bäumen basierende Datenstruktur:

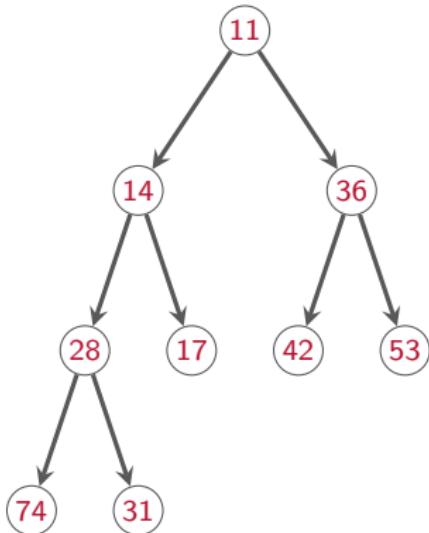
- ▶ Es gibt eine spezielle Wurzel r
- ▶ Jeder Knoten v im Baum enthält eine Priorität $C[v]$



Binary Heap

Ein **Binary Heap** ist eine auf Bäumen basierende Datenstruktur:

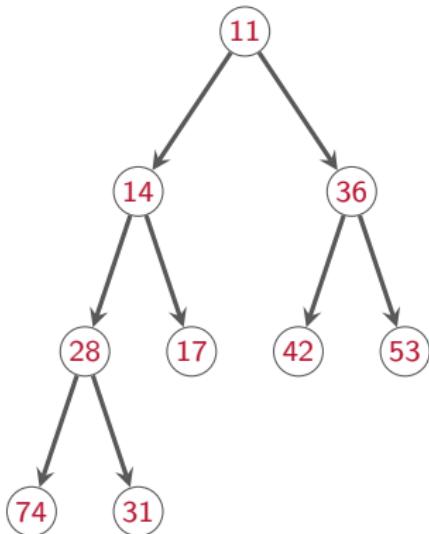
- ▶ Es gibt eine spezielle Wurzel r
- ▶ Jeder Knoten v im Baum enthält eine Priorität $C[v]$
- ▶ Jeder Knoten hat genau zwei Nachfolger oder ist ein Blatt



Binary Heap

Ein **Binary Heap** ist eine auf Bäumen basierende Datenstruktur:

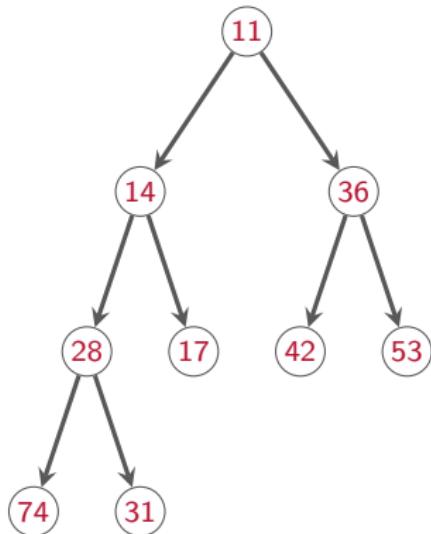
- ▶ Es gibt eine spezielle Wurzel r
- ▶ Jeder Knoten v im Baum enthält eine Priorität $C[v]$
- ▶ Jeder Knoten hat genau zwei Nachfolger oder ist ein Blatt
- ▶ Nur das letzte “Level” ist nicht voll besetzt



Binary Heap

Ein **Binary Heap** ist eine auf Bäumen basierende Datenstruktur:

- ▶ Es gibt eine spezielle Wurzel r
- ▶ Jeder Knoten v im Baum enthält eine Priorität $C[v]$
- ▶ Jeder Knoten hat genau zwei Nachfolger oder ist ein Blatt
- ▶ Nur das letzte “Level” ist nicht voll besetzt
- ▶ Das letzte “Level” ist von links besetzt

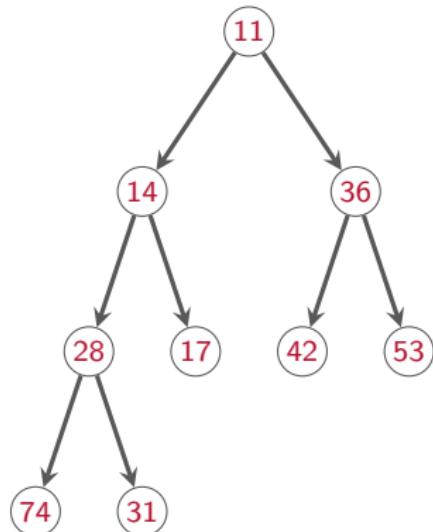


Binary Heap

Ein **Binary Heap** ist eine auf Bäumen basierende Datenstruktur:

- ▶ Es gibt eine spezielle Wurzel r
- ▶ Jeder Knoten v im Baum enthält eine Priorität $C[v]$
- ▶ Jeder Knoten hat genau zwei Nachfolger oder ist ein Blatt
- ▶ Nur das letzte “Level” ist nicht voll besetzt
- ▶ Das letzte “Level” ist von links besetzt
- ▶ Für jeden Knoten v mit zwei Nachfolgern w_1 und w_2 gilt

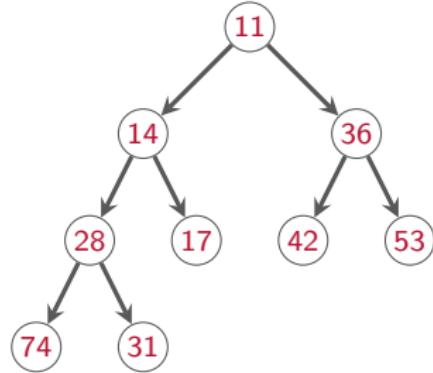
$$C[v] \leq \min(C[w_1], C[w_2])$$



d.h., alle Wurzel-zu-Blatt Pfade sind sortiert

Binary Heap - Repräsentation als Array

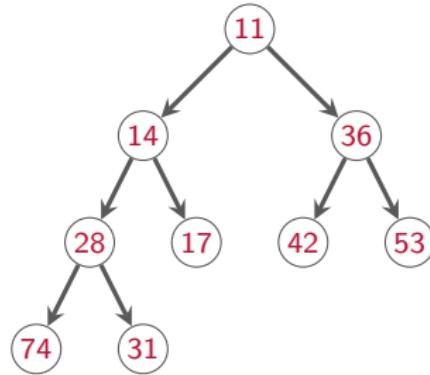
Wir können einen Binary Heap mit n Knoten als Array C der Länge n (mit Startindex 1) abspeichern:



Binary Heap - Repräsentation als Array

Wir können einen Binary Heap mit n Knoten als Array C der Länge n (mit Startindex 1) abspeichern:

- Wurzel an Position 1

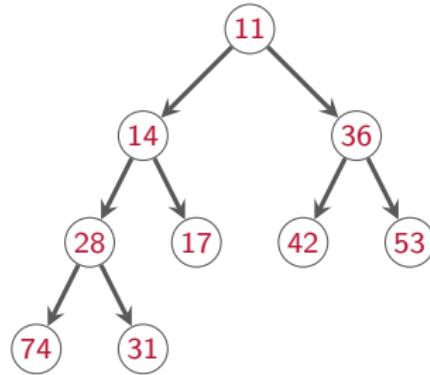


| | | | | | | | | |
|----|----|----|----|----|----|----|----|----|
| 11 | 14 | 36 | 28 | 17 | 42 | 53 | 74 | 31 |
| 1 | 2 | 3 | 4 | 5 | 6 | 7 | 8 | 9 |

Binary Heap - Repräsentation als Array

Wir können einen Binary Heap mit n Knoten als Array C der Länge n (mit Startindex 1) abspeichern:

- Wurzel an Position 1
- Nachfolger von Knoten i sind an Positionen $2i$ und $2i + 1$



| | | | | | | | | |
|----|----|----|----|----|----|----|----|----|
| 11 | 14 | 36 | 28 | 17 | 42 | 53 | 74 | 31 |
| 1 | 2 | 3 | 4 | 5 | 6 | 7 | 8 | 9 |

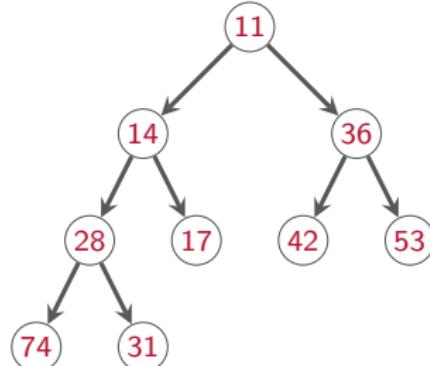
Binary Heap - Repräsentation als Array

Wir können einen Binary Heap mit n Knoten als Array C der Länge n (mit Startindex 1) abspeichern:

- Wurzel an Position 1
- Nachfolger von Knoten i sind an Positionen $2i$ und $2i + 1$
- Für jedes $i \in \{1, \dots, \lfloor n/2 \rfloor\}$ gilt

$$C[i] \leq \min(C[2i], C[2i + 1])$$

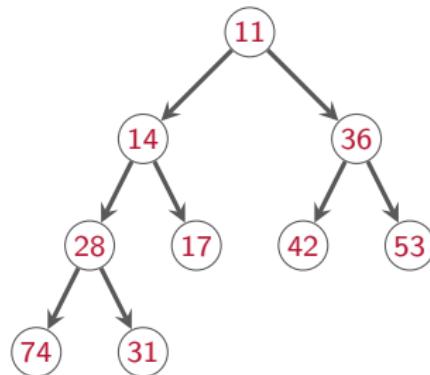
(falls $C[2i + 1]$ nicht existiert,
nehmen wir es als ∞ an)



| | | | | | | | | |
|----|----|----|----|----|----|----|----|----|
| 11 | 14 | 36 | 28 | 17 | 42 | 53 | 74 | 31 |
| 1 | 2 | 3 | 4 | 5 | 6 | 7 | 8 | 9 |

Binary Heap - Operation FindMin

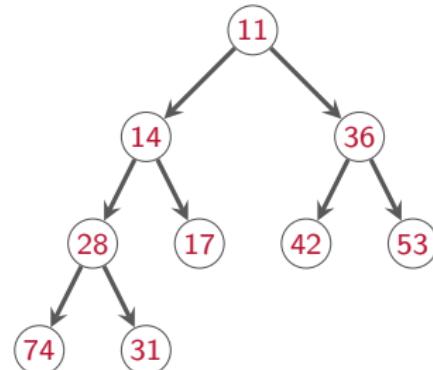
Die Operation FindMin gibt das minimale Element im Binary Heap zurück.



| | | | | | | | | |
|----|----|----|----|----|----|----|----|----|
| 11 | 14 | 36 | 28 | 17 | 42 | 53 | 74 | 31 |
| 1 | 2 | 3 | 4 | 5 | 6 | 7 | 8 | 9 |

Binary Heap - Operation FindMin

Die Operation `FindMin` gibt das minimale Element im Binary Heap zurück.

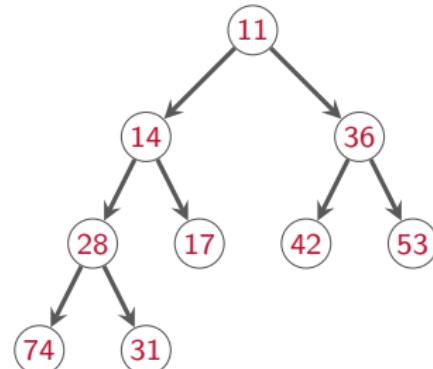


- Minimales Element ist immer an Position 1, wir geben also einfach $C[1]$ zurück

| | | | | | | | | |
|----|----|----|----|----|----|----|----|----|
| 11 | 14 | 36 | 28 | 17 | 42 | 53 | 74 | 31 |
| 1 | 2 | 3 | 4 | 5 | 6 | 7 | 8 | 9 |

Binary Heap - Operation FindMin

Die Operation `FindMin` gibt das minimale Element im Binary Heap zurück.

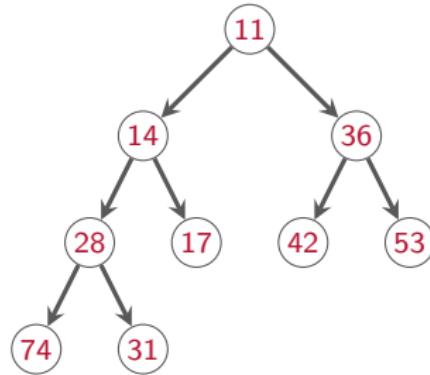


- Minimales Element ist immer an Position 1, wir geben also einfach $C[1]$ zurück
- Laufzeit: $\mathcal{O}(1)$

| | | | | | | | | |
|----|----|----|----|----|----|----|----|----|
| 11 | 14 | 36 | 28 | 17 | 42 | 53 | 74 | 31 |
| 1 | 2 | 3 | 4 | 5 | 6 | 7 | 8 | 9 |

Binary Heap - Operation Delete

Die Operation Delete löscht das Element an Position (oder Knoten) *i*.

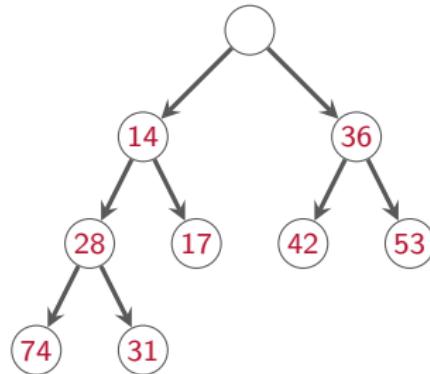


| | | | | | | | | |
|----|----|----|----|----|----|----|----|----|
| 11 | 14 | 36 | 28 | 17 | 42 | 53 | 74 | 31 |
|----|----|----|----|----|----|----|----|----|

1 2 3 4 5 6 7 8 9

Binary Heap - Operation Delete

Die Operation Delete löscht das Element an Position (oder Knoten) i .

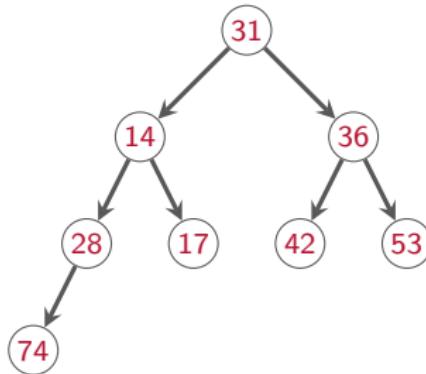


| | | | | | | | | |
|---|----|----|----|----|----|----|----|----|
| | 14 | 36 | 28 | 17 | 42 | 53 | 74 | 31 |
| 1 | 2 | 3 | 4 | 5 | 6 | 7 | 8 | 9 |

Binary Heap - Operation Delete

Die Operation Delete löscht das Element an Position (oder Knoten) i .

- Vertausche Positionen i und n
und entferne das letzte Element
im Array

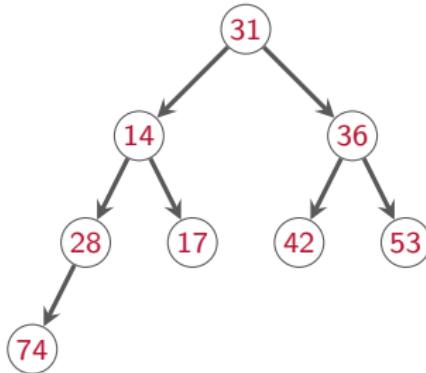


| | | | | | | | | |
|----|----|----|----|----|----|----|----|---|
| 31 | 14 | 36 | 28 | 17 | 42 | 53 | 74 | |
| 1 | 2 | 3 | 4 | 5 | 6 | 7 | 8 | 9 |

Binary Heap - Operation Delete

Die Operation Delete löscht das Element an Position (oder Knoten) i .

- ▶ Vertausche Positionen i und n und entferne das letzte Element im Array
- ▶ Wir müssen die Heap-Eigenschaft wiederherstellen

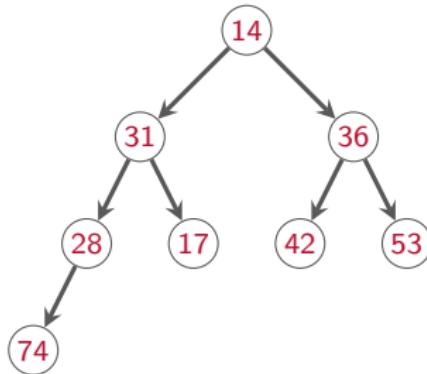


| | | | | | | | | |
|----|----|----|----|----|----|----|----|---|
| 31 | 14 | 36 | 28 | 17 | 42 | 53 | 74 | |
| 1 | 2 | 3 | 4 | 5 | 6 | 7 | 8 | 9 |

Binary Heap - Operation Delete

Die Operation Delete löscht das Element an Position (oder Knoten) i .

- ▶ Vertausche Positionen i und n und entferne das letzte Element im Array
- ▶ Wir müssen die Heap-Eigenschaft wiederherstellen
- ▶ Falls $C[i] > \min(C[2i], C[2i + 1])$, dann Vertausche Position i mit dem kleineren der beiden Elemente

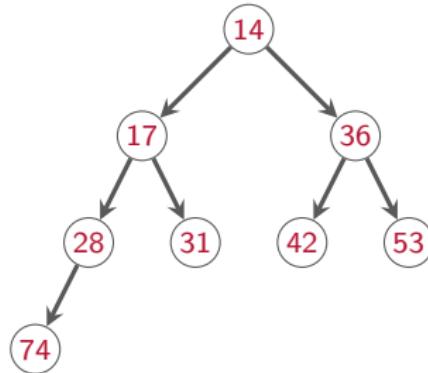


| | | | | | | | | |
|----|----|----|----|----|----|----|----|---|
| 14 | 31 | 36 | 28 | 17 | 42 | 53 | 74 | |
| 1 | 2 | 3 | 4 | 5 | 6 | 7 | 8 | 9 |

Binary Heap - Operation Delete

Die Operation Delete löscht das Element an Position (oder Knoten) i .

- ▶ Vertausche Positionen i und n und entferne das letzte Element im Array
- ▶ Wir müssen die Heap-Eigenschaft wiederherstellen
- ▶ Falls $C[i] > \min(C[2i], C[2i + 1])$, dann Vertausche Position i mit dem kleineren der beiden Elemente
- ▶ Wiederhole rekursiv für das entsprechende Kind

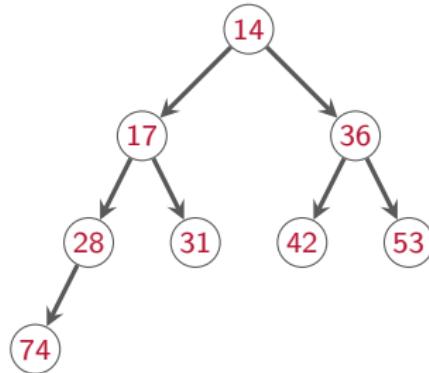


| | | | | | | | | |
|----|----|----|----|----|----|----|----|---|
| 14 | 17 | 36 | 28 | 31 | 42 | 53 | 74 | |
| 1 | 2 | 3 | 4 | 5 | 6 | 7 | 8 | 9 |

Binary Heap - Operation Delete

Die Operation Delete löscht das Element an Position (oder Knoten) i .

- ▶ Vertausche Positionen i und n und entferne das letzte Element im Array
- ▶ Wir müssen die Heap-Eigenschaft wiederherstellen
- ▶ Falls $C[i] > \min(C[2i], C[2i + 1])$, dann Vertausche Position i mit dem kleineren der beiden Elemente
- ▶ Wiederhole rekursiv für das entsprechende Kind
- ▶ Laufzeit: $\mathcal{O}(\log n)$



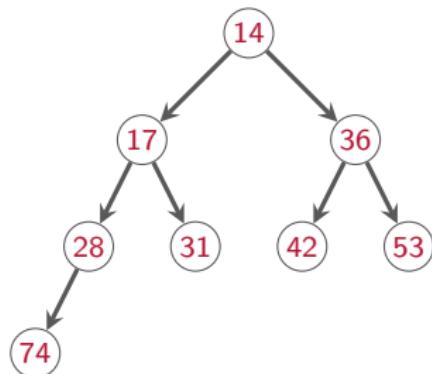
| | | | | | | | | |
|----|----|----|----|----|----|----|----|--|
| 14 | 17 | 36 | 28 | 31 | 42 | 53 | 74 | |
|----|----|----|----|----|----|----|----|--|

1 2 3 4 5 6 7 8 9

Binary Heap - Operation Insert

Die Operation Insert fügt ein neues Element mit Priorität c hinzu.

Annahme: Das Array hat mindestens eine leere Position am Ende.



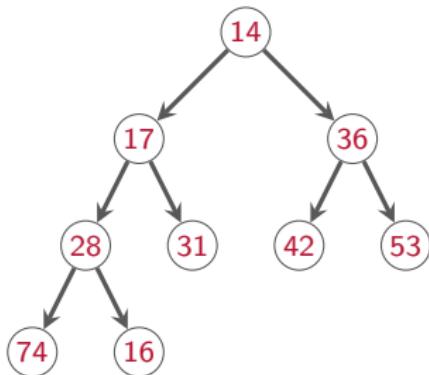
| | | | | | | | | |
|----|----|----|----|----|----|----|----|---|
| 14 | 17 | 36 | 28 | 31 | 42 | 53 | 74 | |
| 1 | 2 | 3 | 4 | 5 | 6 | 7 | 8 | 9 |

Binary Heap - Operation Insert

Die Operation Insert fügt ein neues Element mit Priorität c hinzu.

Annahme: Das Array hat mindestens eine leere Position am Ende.

- Setze $C[n + 1] := c$



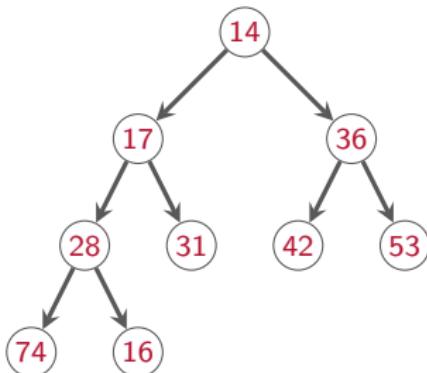
| | | | | | | | | |
|----|----|----|----|----|----|----|----|----|
| 14 | 17 | 36 | 28 | 31 | 42 | 53 | 74 | 16 |
| 1 | 2 | 3 | 4 | 5 | 6 | 7 | 8 | 9 |

Binary Heap - Operation Insert

Die Operation Insert fügt ein neues Element mit Priorität c hinzu.

Annahme: Das Array hat mindestens eine leere Position am Ende.

- ▶ Setze $C[n + 1] := c$
- ▶ Wir müssen die Heap-Eigenschaft wiederherstellen



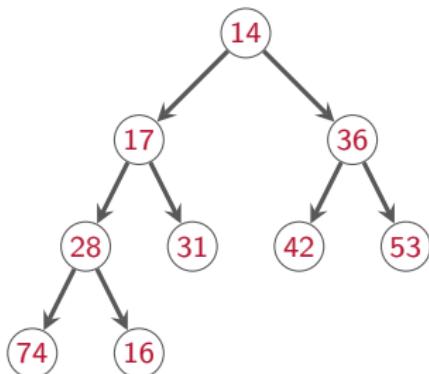
| | | | | | | | | |
|----|----|----|----|----|----|----|----|----|
| 14 | 17 | 36 | 28 | 31 | 42 | 53 | 74 | 16 |
| 1 | 2 | 3 | 4 | 5 | 6 | 7 | 8 | 9 |

Binary Heap - Operation Insert

Die Operation Insert fügt ein neues Element mit Priorität c hinzu.

Annahme: Das Array hat mindestens eine leere Position am Ende.

- ▶ Setze $C[n + 1] := c$
- ▶ Wir müssen die Heap-Eigenschaft wiederherstellen
- ▶ Sei $i := \lfloor (n + 1)/2 \rfloor$ der Vorgänger



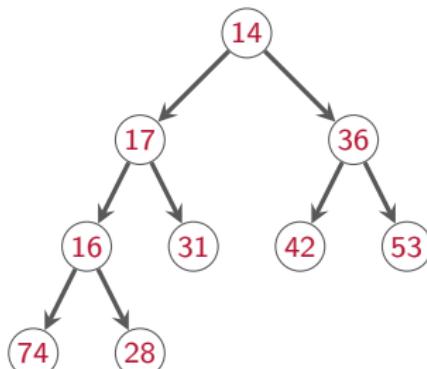
| | | | | | | | | |
|----|----|----|----|----|----|----|----|----|
| 14 | 17 | 36 | 28 | 31 | 42 | 53 | 74 | 16 |
| 1 | 2 | 3 | 4 | 5 | 6 | 7 | 8 | 9 |

Binary Heap - Operation Insert

Die Operation Insert fügt ein neues Element mit Priorität c hinzu.

Annahme: Das Array hat mindestens eine leere Position am Ende.

- ▶ Setze $C[n + 1] := c$
- ▶ Wir müssen die Heap-Eigenschaft wiederherstellen
- ▶ Sei $i := \lfloor (n + 1)/2 \rfloor$ der Vorgänger
- ▶ Falls $C[n + 1] < C[i]$, dann Vertausche Positionen $n + 1$ und i



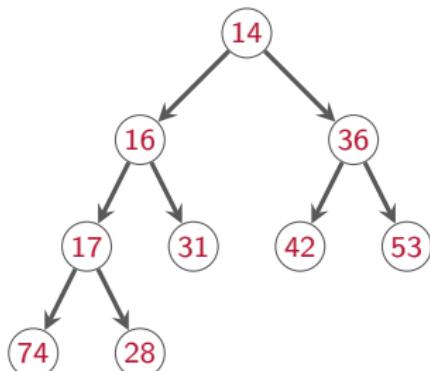
| | | | | | | | | |
|----|----|----|----|----|----|----|----|----|
| 14 | 17 | 36 | 16 | 31 | 42 | 53 | 74 | 28 |
| 1 | 2 | 3 | 4 | 5 | 6 | 7 | 8 | 9 |

Binary Heap - Operation Insert

Die Operation Insert fügt ein neues Element mit Priorität c hinzu.

Annahme: Das Array hat mindestens eine leere Position am Ende.

- ▶ Setze $C[n + 1] := c$
- ▶ Wir müssen die Heap-Eigenschaft wiederherstellen
- ▶ Sei $i := \lfloor (n + 1)/2 \rfloor$ der Vorgänger
- ▶ Falls $C[n + 1] < C[i]$, dann Vertausche Positionen $n + 1$ und i
- ▶ Wiederhole rekursiv für Position i



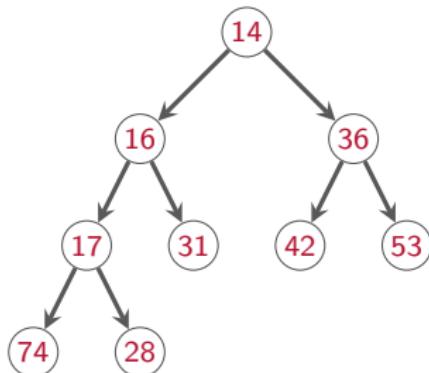
| | | | | | | | | |
|----|----|----|----|----|----|----|----|----|
| 14 | 16 | 36 | 17 | 31 | 42 | 53 | 74 | 28 |
| 1 | 2 | 3 | 4 | 5 | 6 | 7 | 8 | 9 |

Binary Heap - Operation Insert

Die Operation Insert fügt ein neues Element mit Priorität c hinzu.

Annahme: Das Array hat mindestens eine leere Position am Ende.

- ▶ Setze $C[n + 1] := c$
- ▶ Wir müssen die Heap-Eigenschaft wiederherstellen
- ▶ Sei $i := \lfloor (n + 1)/2 \rfloor$ der Vorgänger
- ▶ Falls $C[n + 1] < C[i]$, dann Vertausche Positionen $n + 1$ und i
- ▶ Wiederhole rekursiv für Position i
- ▶ Laufzeit: $\mathcal{O}(\log n)$



| | | | | | | | | |
|----|----|----|----|----|----|----|----|----|
| 14 | 16 | 36 | 17 | 31 | 42 | 53 | 74 | 28 |
| 1 | 2 | 3 | 4 | 5 | 6 | 7 | 8 | 9 |

Binary Heap - Zusammenfassung

Mit einem Binary Heap können wir eine Menge von Werten verwalten und die folgenden Operationen durchführen:

- ▶ FindMin - gebe das minimale Element zurück $\mathcal{O}(1)$
- ▶ Delete - entferne Element an Position i $\mathcal{O}(\log n)$
- ▶ Insert - füge neues Element mit Wert c hinzu $\mathcal{O}(\log n)$

Beachte: Die Werte können beliebige Objekte sein, solange wir sie miteinander vergleichen können (z.B. gewichtete Kanten in einem Graphen)

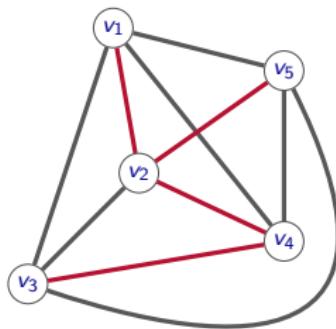
Damit können wir Prioritätsschlangen implementieren, in denen alle gewünschten Operationen maximal Zeit $\mathcal{O}(\log n)$ benötigen.

Aufspannende Bäume (Fortgesetzt)

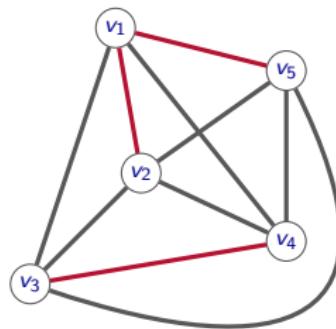
Aufspannender Baum (Spannbaum)

Definition

Sei $G = (V, E)$ ein ungerichteter, zusammenhängender Graph. Ist der Teilgraph $T = (V, E')$ von G mit $E' \subseteq E$ ein **Baum**, dann heißt T **aufspannender Baum (Spannbaum, spanning tree)** von G .



Spannbaum T



Kein Spannbaum G'

Minimaler aufspannender Baum

Minimaler Spannbaum Problem (MST)

Gegeben: Ein ungerichteter, zusammenhängender, gewichteter Graph $G = (V, E, c)$ mit Kantenkosten $c(e) \in \mathbb{R}$ für alle $e \in E$.

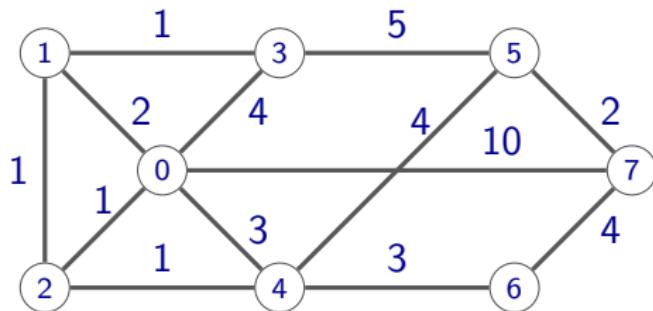
Gesucht: Eine kostenminimale Teilmenge $T \subseteq E$ der Kanten, so dass der Teilgraph $G[T] = (V, T)$ aufspannender Baum ist.

Minimaler aufspannender Baum

Minimaler Spannbaum Problem (MST)

Gegeben: Ein ungerichteter, zusammenhängender, gewichteter Graph $G = (V, E, c)$ mit Kantenkosten $c(e) \in \mathbb{R}$ für alle $e \in E$.

Gesucht: Eine kostenminimale Teilmenge $T \subseteq E$ der Kanten, so dass der Teilgraph $G[T] = (V, T)$ aufspannender Baum ist.

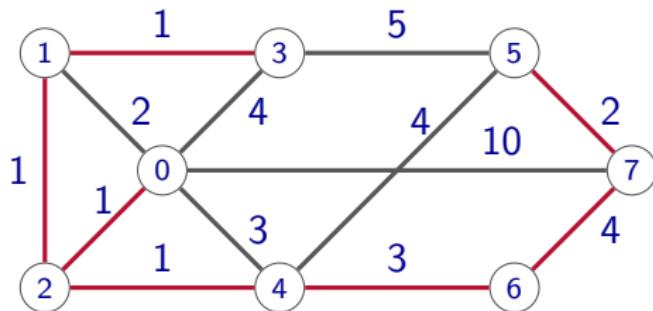


Minimaler aufspannender Baum

Minimaler Spannbaum Problem (MST)

Gegeben: Ein ungerichteter, zusammenhängender, gewichteter Graph $G = (V, E, c)$ mit Kantenkosten $c(e) \in \mathbb{R}$ für alle $e \in E$.

Gesucht: Eine kostenminimale Teilmenge $T \subseteq E$ der Kanten, so dass der Teilgraph $G[T] = (V, T)$ aufspannender Baum ist.



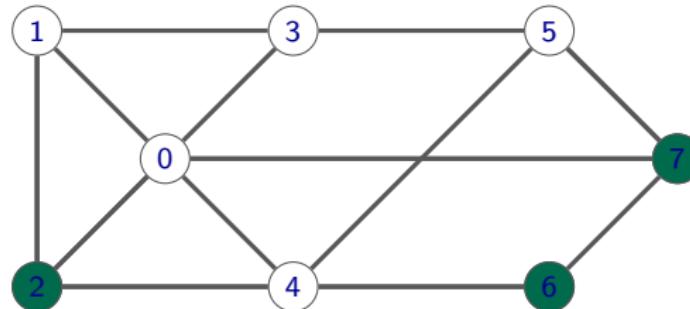
Die Kosten einer Teilmenge $T \subseteq E$ ist die Summe der Kantenkosten, $c(T) = \sum_{e \in T} c(e)$.

Schnitte in Graphen

Definition

Sei $G = (V, E)$ ein ungerichteter Graph und $S \subseteq V$ eine Knotenmenge.

Beispiel: $S = \{2, 6, 7\}$

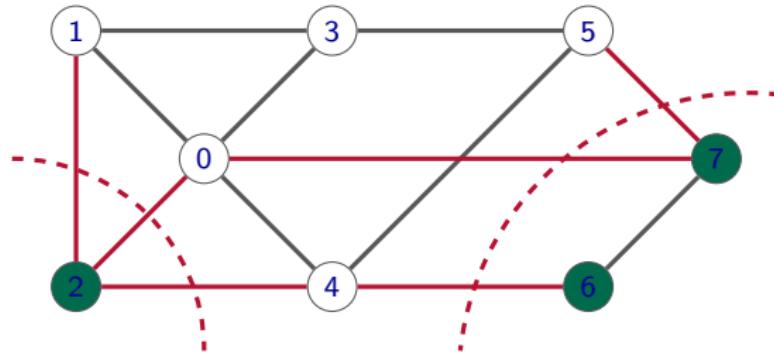


Schnitte in Graphen

Definition

Sei $G = (V, E)$ ein ungerichteter Graph und $S \subseteq V$ eine Knotenmenge. Der **Schnitt von S** ist die Kantenmenge $\delta(S) \subseteq E$, die genau einen Endknoten in S besitzen.

Beispiel: $S = \{2, 6, 7\}$, Schnitt $\delta(S) = \text{rote Kanten}$

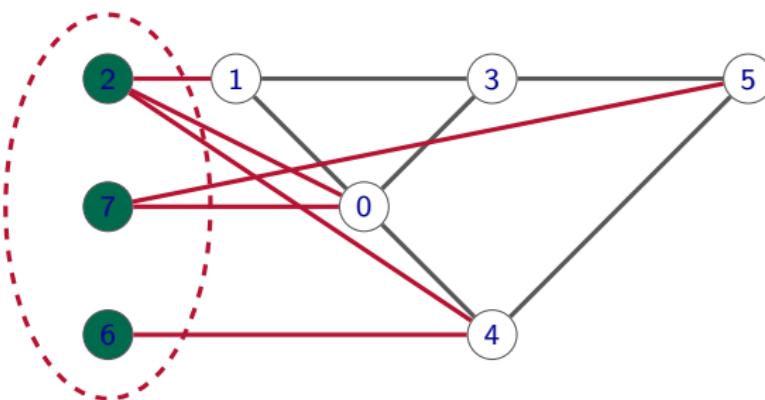


Schnitte in Graphen

Definition

Sei $G = (V, E)$ ein ungerichteter Graph und $S \subseteq V$ eine Knotenmenge. Der **Schnitt von S** ist die Kantenmenge $\delta(S) \subseteq E$, die genau einen Endknoten in S besitzen.

Beispiel: $S = \{2, 6, 7\}$, Schnitt $\delta(S) = \text{rote Kanten}$



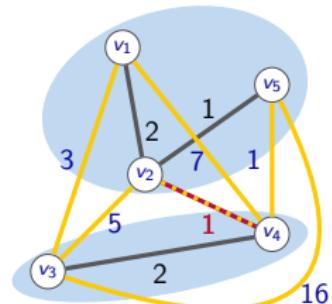
Schnitteigenschaft

Sei $G = (V, E, c)$ ein einfacher zusammenhängender Graph.

Satz (Schnitteigenschaft)

Sei $S \subset V$ und e eine Kante im Schnitt $\delta(S)$ mit minimalen Kantenkosten $c(e)$.

- (1) Dann existiert ein MST, der e enthält.
- (2) Sei T' eine Kantenmenge, die in einem MST enthalten ist und keine Kante aus $\delta(S)$ enthält. Dann existiert ein MST der $T' \cup \{e\}$ enthält.



Greedy Algorithmen

Greedy: Triff in jedem Schritt eine lokal optimale Entscheidung.

Schnitteigenschaft

- ▶ Beginne mit leerer Kantenmenge T .
- ▶ Solange T nicht zusammenhängend in G : Wähle einen Schnitt, der keine Kante aus T enthält, und füge eine Schnittkante mit minimalen Kosten zu T hinzu.

Greedy Algorithmen

Greedy: Triff in jedem Schritt eine lokal optimale Entscheidung.

Schnitteigenschaft

- ▶ Beginne mit leerer Kantenmenge T .
- ▶ Solange T nicht zusammenhängend in G : Wähle einen Schnitt, der keine Kante aus T enthält, und füge eine Schnittkante mit minimalen Kosten zu T hinzu.

Mehrere Optionen einen Schnitt auszuwählen (Prim, Kruskal).

Greedy Algorithmen

Greedy: Triff in jedem Schritt eine lokal optimale Entscheidung.

Schnitteigenschaft

- ▶ Beginne mit leerer Kantenmenge T .
- ▶ Solange T nicht zusammenhängend in G : Wähle einen Schnitt, der keine Kante aus T enthält, und füge eine Schnittkante mit minimalen Kosten zu T hinzu.

Mehrere Optionen einen Schnitt auszuwählen (Prim, Kruskal).

Kreiseigenschaft

- ▶ Beginne mit Kantenmenge $T = E$.
- ▶ Solange T nicht kreisfrei: Wähle Kreis in T und entferne kostenmaximale Kante aus dem Kreis.

Keine effiziente Implementierung bekannt.

Algorithmus von Prim (1957)

Algorithmus von Prim

Input : zus.-hängender Graph $G = (V, E, c)$ mit $c(e) \geq 0$ für $e \in E$

Output : minimaler aufspannender Baum T

- 1 Setze $T = \emptyset$. (T enthält zukünftige Baumkanten)
- 2 Für beliebigen Startknoten s setze $S = \{s\}$.
- 3 **while** $|T| < |V| - 1$ **do**
 - 4 Wähle kostenminimale Kante e aus dem Schnitt von S .
 - 5 Füge e zu T hinzu.
 - 6 $S \leftarrow S \cup e$
- 7 **return** T

Satz(Einfache Analyse; letzte Vorlesung)

Sei $G = (V, E, c)$ zusammenhängend. Prim's Algorithmus liefert einen MST mit einer Laufzeit von $\mathcal{O}(n \cdot m)$.

Algorithmus von Prim - Verbesserte Analyse

Satz

Sei $G = (V, E, c)$ zusammenhängend. Prim's Algorithmus liefert einen MST mit einer Laufzeit von $\mathcal{O}((n + m) \log n)$.

Algorithmus von Prim - Verbesserte Analyse

Satz

Sei $G = (V, E, c)$ zusammenhängend. Prim's Algorithmus liefert einen MST mit einer Laufzeit von $\mathcal{O}((n + m) \log n)$.

Wir analysieren die Laufzeit erneut, wobei wir den Schnitt von S als Binary Heap verwalten:

- die While-Schleife wird $(n - 1)$ mal durchlaufen

Algorithmus von Prim - Verbesserte Analyse

Satz

Sei $G = (V, E, c)$ zusammenhängend. Prim's Algorithmus liefert einen MST mit einer Laufzeit von $\mathcal{O}((n + m) \log n)$.

Wir analysieren die Laufzeit erneut, wobei wir den Schnitt von S als Binary Heap verwalten:

- ▶ die While-Schleife wird $(n - 1)$ mal durchlaufen
- ▶ wir initialisieren leeren Heap mit einem Array der Länge m in Zeit $\mathcal{O}(m)$

Algorithmus von Prim - Verbesserte Analyse

Satz

Sei $G = (V, E, c)$ zusammenhängend. Prim's Algorithmus liefert einen MST mit einer Laufzeit von $\mathcal{O}((n + m) \log n)$.

Wir analysieren die Laufzeit erneut, wobei wir den Schnitt von S als Binary Heap verwalten:

- ▶ die While-Schleife wird $(n - 1)$ mal durchlaufen
- ▶ wir initialisieren leeren Heap mit einem Array der Länge m in Zeit $\mathcal{O}(m)$
- ▶ eine kostenminimale Kante kann nun in Zeit $\mathcal{O}(1)$ gefunden werden

Algorithmus von Prim - Verbesserte Analyse

Satz

Sei $G = (V, E, c)$ zusammenhängend. Prim's Algorithmus liefert einen MST mit einer Laufzeit von $\mathcal{O}((n + m) \log n)$.

Wir analysieren die Laufzeit erneut, wobei wir den Schnitt von S als Binary Heap verwalten:

- ▶ die While-Schleife wird $(n - 1)$ mal durchlaufen
- ▶ wir initialisieren leeren Heap mit einem Array der Länge m in Zeit $\mathcal{O}(m)$
- ▶ eine kostenminimale Kante kann nun in Zeit $\mathcal{O}(1)$ gefunden werden
- ▶ nach jedem Update $S \leftarrow S \cup e$ passen wir den Binary Heap an

Algorithmus von Prim - Verbesserte Analyse

Satz

Sei $G = (V, E, c)$ zusammenhängend. Prim's Algorithmus liefert einen MST mit einer Laufzeit von $\mathcal{O}((n + m) \log n)$.

Wir analysieren die Laufzeit erneut, wobei wir den Schnitt von S als Binary Heap verwalten:

- ▶ die While-Schleife wird $(n - 1)$ mal durchlaufen
- ▶ wir initialisieren leeren Heap mit einem Array der Länge m in Zeit $\mathcal{O}(m)$
- ▶ eine kostenminimale Kante kann nun in Zeit $\mathcal{O}(1)$ gefunden werden
- ▶ nach jedem Update $S \leftarrow S \cup e$ passen wir den Binary Heap an
- ▶ jede Kante wird höchstens einmal zum Binary Heap hinzugefügt und höchstens einmal aus dem Binary Heap entfernt

Algorithmus von Prim - Verbesserte Analyse

Satz

Sei $G = (V, E, c)$ zusammenhängend. Prim's Algorithmus liefert einen MST mit einer Laufzeit von $\mathcal{O}((n + m) \log n)$.

Wir analysieren die Laufzeit erneut, wobei wir den Schnitt von S als Binary Heap verwalten:

- ▶ die While-Schleife wird $(n - 1)$ mal durchlaufen
 - ▶ wir initialisieren leeren Heap mit einem Array der Länge m in Zeit $\mathcal{O}(m)$
 - ▶ eine kostenminimale Kante kann nun in Zeit $\mathcal{O}(1)$ gefunden werden
 - ▶ nach jedem Update $S \leftarrow S \cup e$ passen wir den Binary Heap an
 - ▶ jede Kante wird höchstens einmal zum Binary Heap hinzugefügt und höchstens einmal aus dem Binary Heap entfernt
- $$\rightarrow \mathcal{O}(n + m + m \log m) = \mathcal{O}((n + m) \log(n^2)) = \mathcal{O}((n + m) \log(n))$$

Algorithmus von Kruskal

Algorithmus von Kruskal (1956)

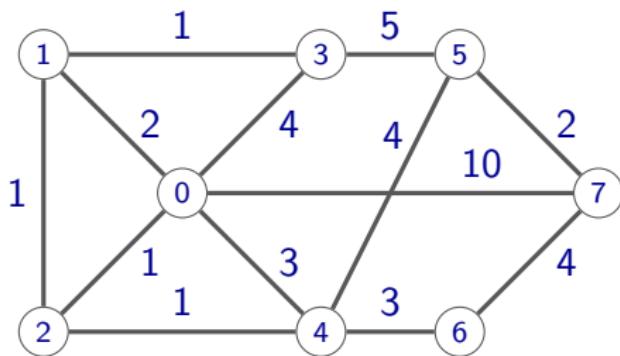
Schnitteigenschaft wird etwas indirekter genutzt.

Algorithmus von Kruskal (G)

Input : zus.-hängender Graph $G = (V, E, c)$ mit $c(e) \geq 0$ für $e \in E$

Output : minimaler aufspannender Baum T

- 1 Setze $T = \emptyset$. (T enthält die zukünftigen Baumkanten)
- 2 Sortiere die Kanten in E , sodass $c(e_1) \leq c(e_2) \leq \dots \leq c(e_m)$.
- 3 **for** $i = 1$ to m **do**
- 4 **if** $T \cup \{e_i\}$ kreisfrei **then**
- 5 Füge e_i zu T hinzu
- 6 **return** T



Algorithmus von Kruskal (1956)

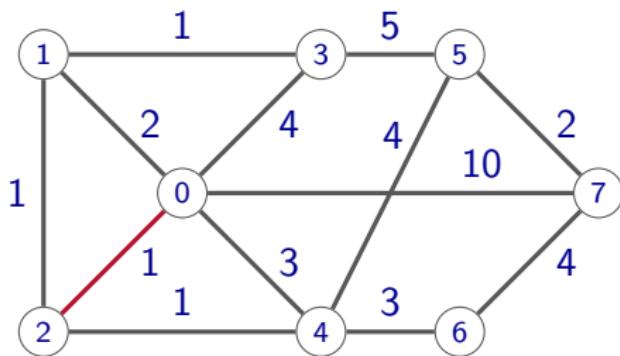
Schnitteigenschaft wird etwas indirekter genutzt.

Algorithmus von Kruskal (G)

Input : zus.-hängender Graph $G = (V, E, c)$ mit $c(e) \geq 0$ für $e \in E$

Output : minimaler aufspannender Baum T

- 1 Setze $T = \emptyset$. (T enthält die zukünftigen Baumkanten)
- 2 Sortiere die Kanten in E , sodass $c(e_1) \leq c(e_2) \leq \dots \leq c(e_m)$.
- 3 **for** $i = 1$ to m **do**
- 4 **if** $T \cup \{e_i\}$ kreisfrei **then**
- 5 Füge e_i zu T hinzu
- 6 **return** T



Algorithmus von Kruskal (1956)

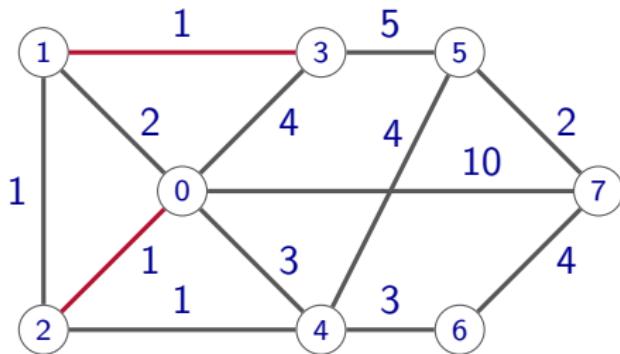
Schnitteigenschaft wird etwas indirekter genutzt.

Algorithmus von Kruskal (G)

Input : zus.-hängender Graph $G = (V, E, c)$ mit $c(e) \geq 0$ für $e \in E$

Output : minimaler aufspannender Baum T

- 1 Setze $T = \emptyset$. (T enthält die zukünftigen Baumkanten)
- 2 Sortiere die Kanten in E , sodass $c(e_1) \leq c(e_2) \leq \dots \leq c(e_m)$.
- 3 **for** $i = 1$ to m **do**
- 4 **if** $T \cup \{e_i\}$ kreisfrei **then**
- 5 Füge e_i zu T hinzu
- 6 **return** T



Algorithmus von Kruskal (1956)

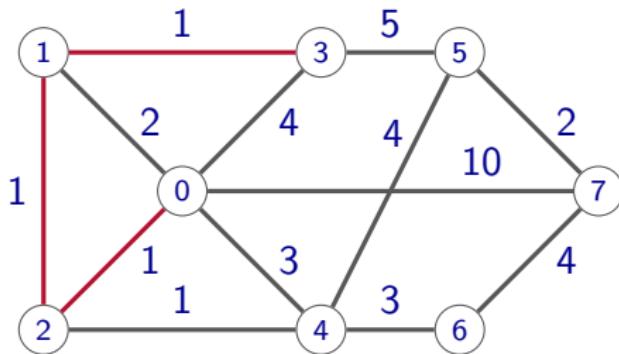
Schnitteigenschaft wird etwas indirekter genutzt.

Algorithmus von Kruskal (G)

Input : zus.-hängender Graph $G = (V, E, c)$ mit $c(e) \geq 0$ für $e \in E$

Output : minimaler aufspannender Baum T

- 1 Setze $T = \emptyset$. (T enthält die zukünftigen Baumkanten)
- 2 Sortiere die Kanten in E , sodass $c(e_1) \leq c(e_2) \leq \dots \leq c(e_m)$.
- 3 **for** $i = 1$ to m **do**
- 4 **if** $T \cup \{e_i\}$ kreisfrei **then**
- 5 Füge e_i zu T hinzu
- 6 **return** T



Algorithmus von Kruskal (1956)

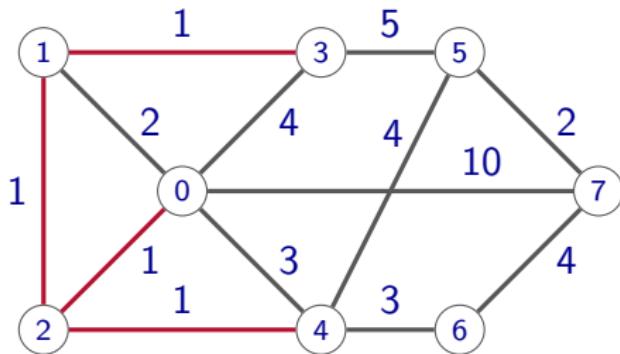
Schnitteigenschaft wird etwas indirekter genutzt.

Algorithmus von Kruskal (G)

Input : zus.-hängender Graph $G = (V, E, c)$ mit $c(e) \geq 0$ für $e \in E$

Output : minimaler aufspannender Baum T

- 1 Setze $T = \emptyset$. (T enthält die zukünftigen Baumkanten)
- 2 Sortiere die Kanten in E , sodass $c(e_1) \leq c(e_2) \leq \dots \leq c(e_m)$.
- 3 **for** $i = 1$ to m **do**
- 4 **if** $T \cup \{e_i\}$ kreisfrei **then**
- 5 Füge e_i zu T hinzu
- 6 **return** T



Algorithmus von Kruskal (1956)

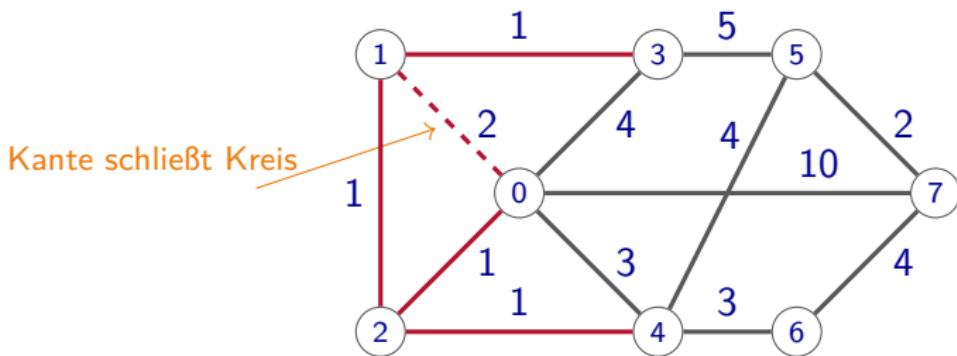
Schnitteigenschaft wird etwas indirekter genutzt.

Algorithmus von Kruskal (G)

Input : zus.-hängender Graph $G = (V, E, c)$ mit $c(e) \geq 0$ für $e \in E$

Output : minimaler aufspannender Baum T

- 1 Setze $T = \emptyset$. (T enthält die zukünftigen Baumkanten)
- 2 Sortiere die Kanten in E , sodass $c(e_1) \leq c(e_2) \leq \dots \leq c(e_m)$.
- 3 **for** $i = 1$ to m **do**
- 4 **if** $T \cup \{e_i\}$ kreisfrei **then**
- 5 Füge e_i zu T hinzu
- 6 **return** T



Algorithmus von Kruskal (1956)

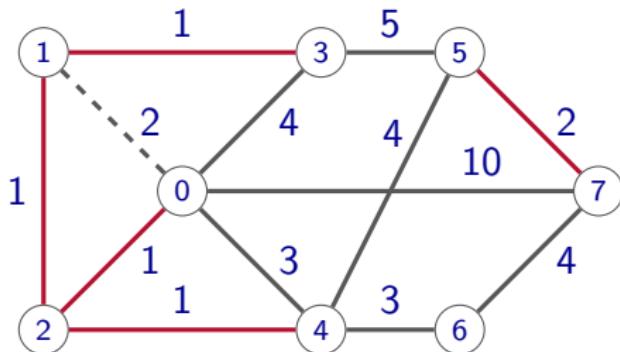
Schnitteigenschaft wird etwas indirekter genutzt.

Algorithmus von Kruskal (G)

Input : zus.-hängender Graph $G = (V, E, c)$ mit $c(e) \geq 0$ für $e \in E$

Output : minimaler aufspannender Baum T

- 1 Setze $T = \emptyset$. (T enthält die zukünftigen Baumkanten)
- 2 Sortiere die Kanten in E , sodass $c(e_1) \leq c(e_2) \leq \dots \leq c(e_m)$.
- 3 **for** $i = 1$ to m **do**
- 4 **if** $T \cup \{e_i\}$ kreisfrei **then**
- 5 Füge e_i zu T hinzu
- 6 **return** T



Algorithmus von Kruskal (1956)

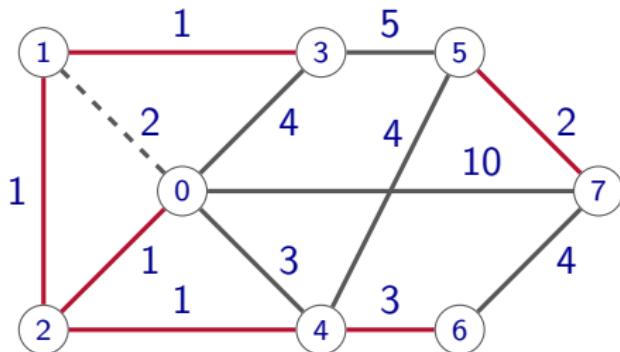
Schnitteigenschaft wird etwas indirekter genutzt.

Algorithmus von Kruskal (G)

Input : zus.-hängender Graph $G = (V, E, c)$ mit $c(e) \geq 0$ für $e \in E$

Output : minimaler aufspannender Baum T

- 1 Setze $T = \emptyset$. (T enthält die zukünftigen Baumkanten)
- 2 Sortiere die Kanten in E , sodass $c(e_1) \leq c(e_2) \leq \dots \leq c(e_m)$.
- 3 **for** $i = 1$ to m **do**
- 4 **if** $T \cup \{e_i\}$ kreisfrei **then**
- 5 Füge e_i zu T hinzu
- 6 **return** T



Algorithmus von Kruskal (1956)

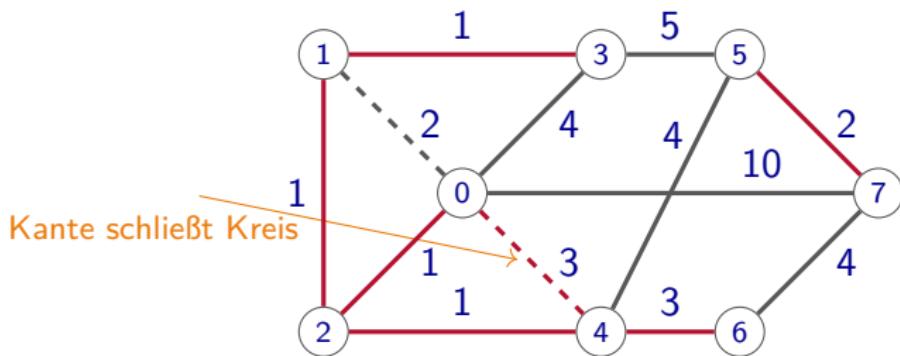
Schnitteigenschaft wird etwas indirekter genutzt.

Algorithmus von Kruskal (G)

Input : zus.-hängender Graph $G = (V, E, c)$ mit $c(e) \geq 0$ für $e \in E$

Output : minimaler aufspannender Baum T

- 1 Setze $T = \emptyset$. (T enthält die zukünftigen Baumkanten)
- 2 Sortiere die Kanten in E , sodass $c(e_1) \leq c(e_2) \leq \dots \leq c(e_m)$.
- 3 **for** $i = 1$ to m **do**
- 4 **if** $T \cup \{e_i\}$ kreisfrei **then**
- 5 Füge e_i zu T hinzu
- 6 **return** T



Algorithmus von Kruskal (1956)

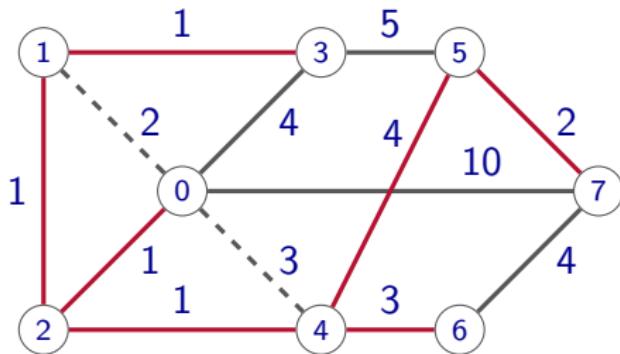
Schnitteigenschaft wird etwas indirekter genutzt.

Algorithmus von Kruskal (G)

Input : zus.-hängender Graph $G = (V, E, c)$ mit $c(e) \geq 0$ für $e \in E$

Output : minimaler aufspannender Baum T

- 1 Setze $T = \emptyset$. (T enthält die zukünftigen Baumkanten)
- 2 Sortiere die Kanten in E , sodass $c(e_1) \leq c(e_2) \leq \dots \leq c(e_m)$.
- 3 **for** $i = 1$ to m **do**
- 4 **if** $T \cup \{e_i\}$ kreisfrei **then**
- 5 Füge e_i zu T hinzu
- 6 **return** T



Analyse von Kruskal's Algorithmus

Satz

Für einen zusammenhängenden Graphen $G = (V, E, c)$ liefert der Algorithmus von Kruskal einen MST in Laufzeit $\mathcal{O}(m \cdot n)$.

Analyse von Kruskal's Algorithmus

Satz

Für einen zusammenhängenden Graphen $G = (V, E, c)$ liefert der Algorithmus von Kruskal einen MST in Laufzeit $\mathcal{O}(m \cdot n)$.

Beweis.

- ▶ Laufzeit:
 - Sortieren der Kanten in $\mathcal{O}(m \log m)$.

Analyse von Kruskal's Algorithmus

Satz

Für einen zusammenhängenden Graphen $G = (V, E, c)$ liefert der Algorithmus von Kruskal einen MST in Laufzeit $\mathcal{O}(m \cdot n)$.

Beweis.

- ▶ Laufzeit:
 - Sortieren der Kanten in $\mathcal{O}(m \log m)$.
 - m mal Kreistest in Graph mit $\leq n$ Kanten in $\mathcal{O}(n)$ (BFS/DFS)

Analyse von Kruskal's Algorithmus

Satz

Für einen zusammenhängenden Graphen $G = (V, E, c)$ liefert der Algorithmus von Kruskal einen MST in Laufzeit $\mathcal{O}(m \cdot n)$.

Beweis.

- ▶ Laufzeit:
 - Sortieren der Kanten in $\mathcal{O}(m \log m)$.
 - m mal Kreistest in Graph mit $\leq n$ Kanten in $\mathcal{O}(n)$ (BFS/DFS)
⇒ Laufzeit: $\mathcal{O}(m \log m) + \mathcal{O}(m \cdot n) = \mathcal{O}(m \cdot n)$

Analyse von Kruskal's Algorithmus

- ▶ Korrektheit:
 - In jeder Iteration wählt Kruskals Alg. eine kostenminimale Kante e , die mit T keinen Kreis schließt.

Analyse von Kruskal's Algorithmus

- ▶ Korrektheit:
 - In jeder Iteration wählt Kruskals Alg. eine kostenminimale Kante e , die mit T keinen Kreis schließt.
 - Diese Kante e ist im Schnitt einer der Zusammenhangskomponenten des Graphen (V, T) und erfüllt damit die Schnitteigenschaft.

Analyse von Kruskal's Algorithmus

- ▶ Korrektheit:
 - In jeder Iteration wählt Kruskals Alg. eine kostenminimale Kante e , die mit T keinen Kreis schließt.
 - Diese Kante e ist im Schnitt einer der Zusammenhangskomponenten des Graphen (V, T) und erfüllt damit die Schnitteigenschaft.
 - Algorithmus terminiert mit einem aufspannenden Baum.
⇒ kostenminimal, wegen erfüllter Schnitteigenschaft

□

Kruskal's Algorithmus - Verbesserte Analyse

Kann die Laufzeit von Kruskal's Algorithmus ebenso verbessert werden?

Kruskal's Algorithmus - Verbesserte Analyse

Kann die Laufzeit von Kruskal's Algorithmus ebenso verbessert werden?

Idee:

- ▶ Verwalte Zusammenhangskomponenten von T

Kruskal's Algorithmus - Verbesserte Analyse

Kann die Laufzeit von Kruskal's Algorithmus ebenso verbessert werden?

Idee:

- ▶ Verwalte Zusammenhangskomponenten von T
- ▶ Wenn die Endpunkte einer Kante $\{v, w\}$ in verschiedenen Komponenten liegen, können wir sie hinzufügen, sonst bildet sich ein Kreis

Kruskal's Algorithmus - Verbesserte Analyse

Kann die Laufzeit von Kruskal's Algorithmus ebenso verbessert werden?

Idee:

- ▶ Verwalte Zusammenhangskomponenten von T
- ▶ Wenn die Endpunkte einer Kante $\{v, w\}$ in verschiedenen Komponenten liegen, können wir sie hinzufügen, sonst bildet sich ein Kreis
- ▶ Bei Hinzufügen einer Kante $\{v, w\}$ zu T vereinigen wir die Komponenten von v und w

Kruskal's Algorithmus - Verbesserte Analyse

Kann die Laufzeit von Kruskal's Algorithmus ebenso verbessert werden?

Idee:

- ▶ Verwalte Zusammenhangskomponenten von T
- ▶ Wenn die Endpunkte einer Kante $\{v, w\}$ in verschiedenen Komponenten liegen, können wir sie hinzufügen, sonst bildet sich ein Kreis
- ▶ Bei Hinzufügen einer Kante $\{v, w\}$ zu T vereinigen wir die Komponenten von v und w
→ Union-Find Datenstruktur

Union-Find Datenstruktur

Union-Find Datenstruktur

Eine Union-Find Datenstruktur verwaltet eine Partition \mathcal{P} einer festen, endlichen Menge M .



Union-Find Datenstruktur

Eine Union-Find Datenstruktur verwaltet eine Partition \mathcal{P} einer festen, endlichen Menge M .



- Jede Klasse $B \in \mathcal{P}$ hat einen Repräsentaten (kann die Datenstruktur wählen)

Union-Find Datenstruktur

Eine Union-Find Datenstruktur verwaltet eine Partition \mathcal{P} einer festen, endlichen Menge M .



- ▶ Jede Klasse $B \in \mathcal{P}$ hat einen Repräsentaten (kann die Datenstruktur wählen)
- ▶ Operationen:
 - Find: Gegeben ein $i \in M$, gib den Repräsentaten der Klasse von i zurück (z.B. $\text{Find}(3) = 5$)
 - Union: Gegeben $i, j \in M$, vereinige die Klassen von i und j

Union-Find Datenstruktur

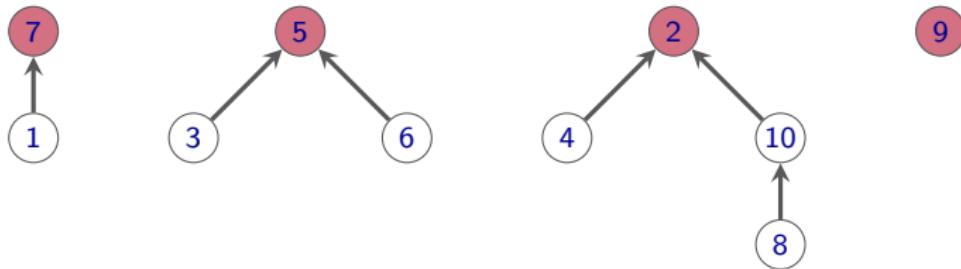
Eine Union-Find Datenstruktur verwaltet eine Partition \mathcal{P} einer festen, endlichen Menge M .



- ▶ Jede Klasse $B \in \mathcal{P}$ hat einen Repräsentaten (kann die Datenstruktur wählen)
- ▶ Operationen:
 - Find: Gegeben ein $i \in M$, gib den Repräsentaten der Klasse von i zurück (z.B. $\text{Find}(3) = 5$)
 - Union: Gegeben $i, j \in M$, vereinige die Klassen von i und j
- ▶ Bei Initialisierung haben alle Klassen Größe 1

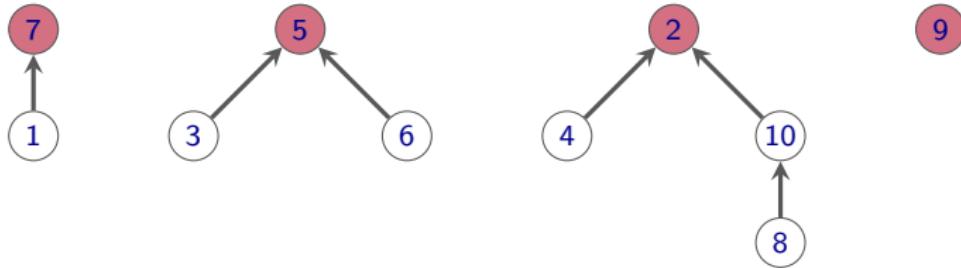
Union-Find Datenstruktur - Umsetzung

Idee: Wir stellen jede Klasse als Baum dar, wobei der Repräsentant in der Wurzel liegt



Union-Find Datenstruktur - Umsetzung

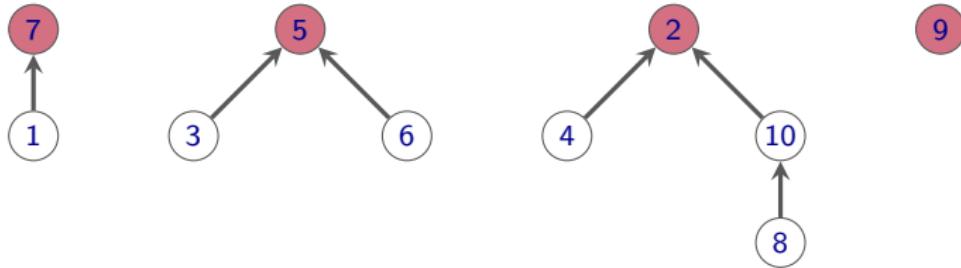
Idee: Wir stellen jede Klasse als Baum dar, wobei der Repräsentant in der Wurzel liegt



- Jedes Element i speichert seinen Vorgänger als $\text{parent}(i)$ (z.B. $\text{parent}(8) = 10$)

Union-Find Datenstruktur - Umsetzung

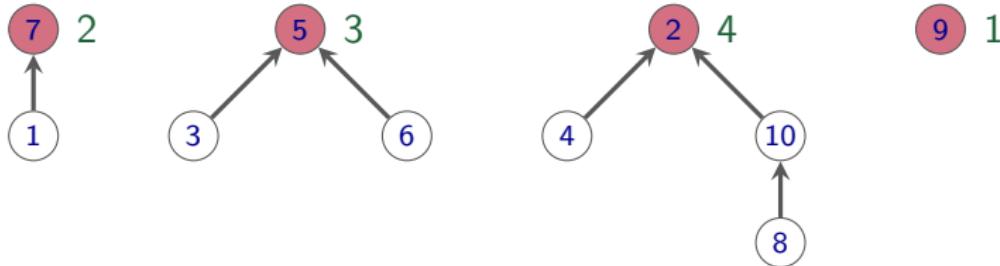
Idee: Wir stellen jede Klasse als Baum dar, wobei der Repräsentant in der Wurzel liegt



- ▶ Jedes Element i speichert seinen Vorgänger als $\text{parent}(i)$ (z.B. $\text{parent}(8) = 10$)
- ▶ Für Wurzel-Knoten i (d.h., Repräsentaten) setzen wir $\text{parent}(i) = i$

Union-Find Datenstruktur - Umsetzung

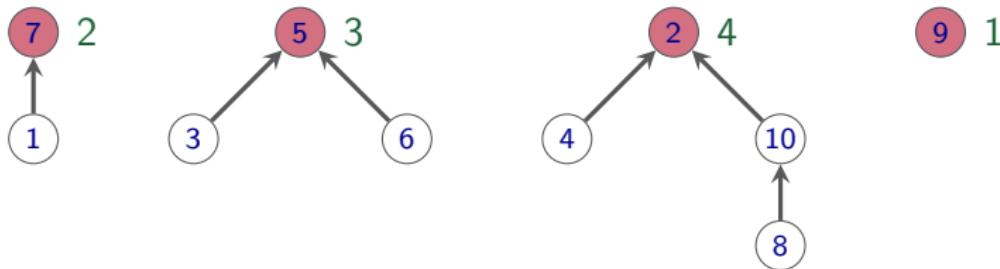
Idee: Wir stellen jede Klasse als Baum dar, wobei der Repräsentant in der Wurzel liegt



- ▶ Jedes Element i speichert seinen Vorgänger als $\text{parent}(i)$ (z.B. $\text{parent}(8) = 10$)
- ▶ Für Wurzel-Knoten i (d.h., Repräsentaten) setzen wir $\text{parent}(i) = i$
- ▶ Jede Wurzel i speichert die Anzahl der Elemente in der Klasse

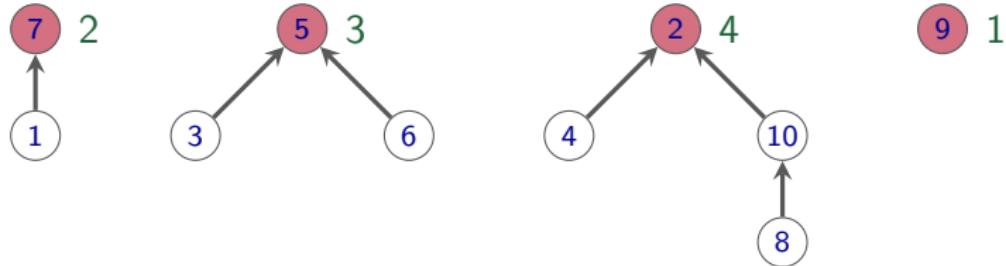
Union-Find Datenstruktur - Umsetzung

Idee: Wir stellen jede Klasse als Baum dar, wobei der Repräsentant in der Wurzel liegt

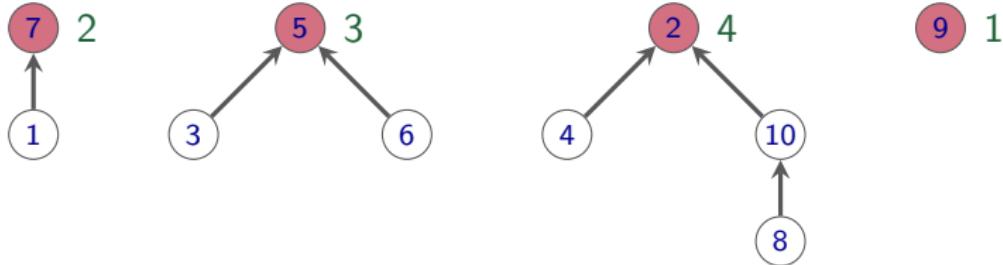


- ▶ Jedes Element i speichert seinen Vorgänger als $\text{parent}(i)$ (z.B. $\text{parent}(8) = 10$)
- ▶ Für Wurzel-Knoten i (d.h., Repräsentaten) setzen wir $\text{parent}(i) = i$
- ▶ Jede Wurzel i speichert die Anzahl der Elemente in der Klasse
- ▶ Eine Komponente mit k Elementen hat Tiefe höchstens $\lceil \log_2 k \rceil$

Union-Find Datenstruktur - Operation Find



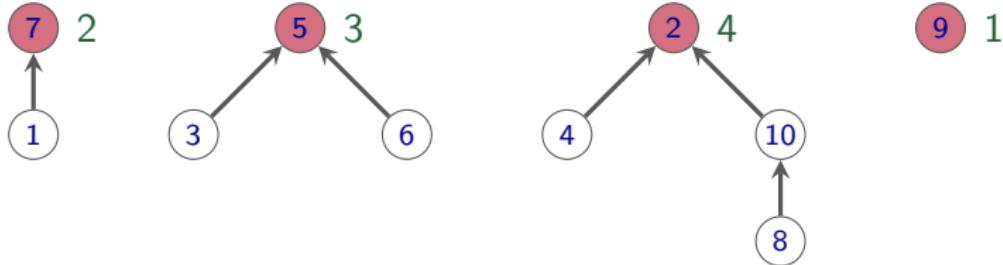
Union-Find Datenstruktur - Operation Find



$\text{Find}(i)$

```
1 while  $i \neq \text{parent}(i)$  do  
2    $i := \text{parent}(i)$   
3 return  $i$ 
```

Union-Find Datenstruktur - Operation Find

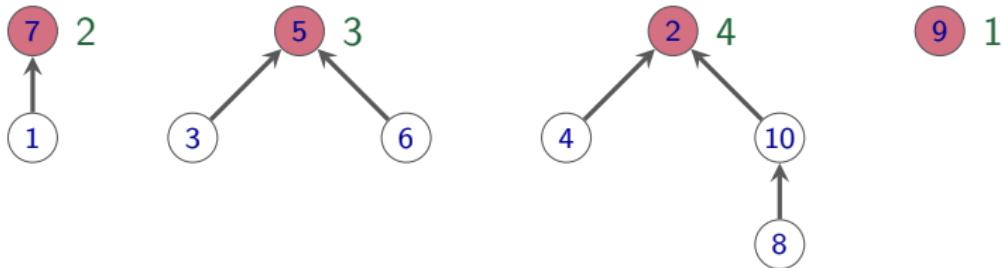


$\text{Find}(i)$

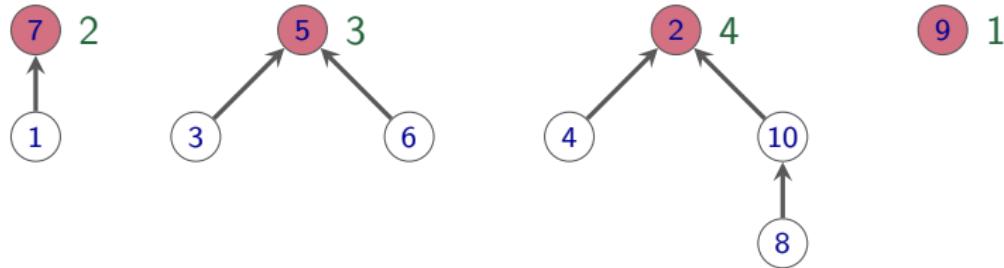
```
1 while  $i \neq \text{parent}(i)$  do  
2    $i := \text{parent}(i)$   
3 return  $i$ 
```

Laufzeit: $\mathcal{O}(\log n)$, da jeder Baum Tiefe höchstens $\lceil \log_2 n \rceil$ hat

Union-Find Datenstruktur - Operation Union



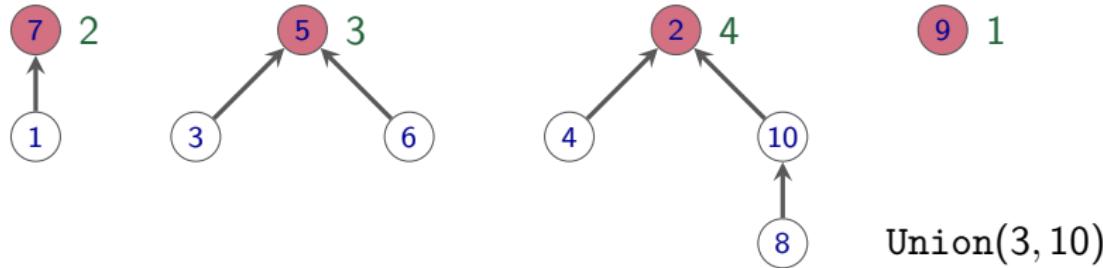
Union-Find Datenstruktur - Operation Union



Union(i, j)

```
1  $i := \text{Find}(i); j := \text{Find}(j)$ 
2 if  $\text{size}(i) \geq \text{size}(j)$  then
3    $\text{parent}(j) := i$ 
4    $\text{size}(i) := \text{size}(i) + \text{size}(j)$ 
5 else
6    $\text{parent}(i) := j$ 
7    $\text{size}(j) := \text{size}(i) + \text{size}(j)$ 
```

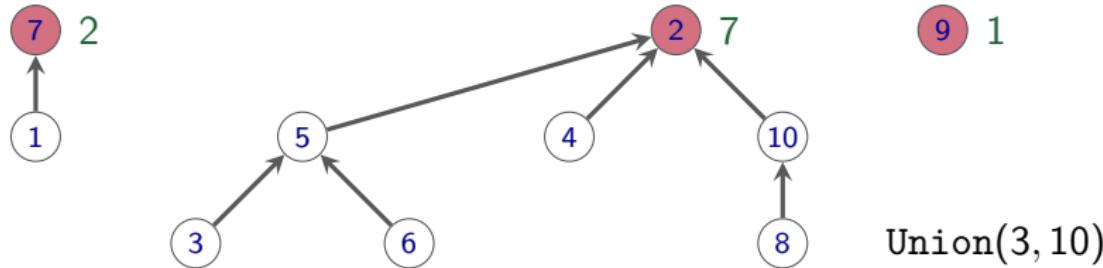
Union-Find Datenstruktur - Operation Union



Union(i, j)

```
1  $i := \text{Find}(i); j := \text{Find}(j)$ 
2 if  $\text{size}(i) \geq \text{size}(j)$  then
3    $\text{parent}(j) := i$ 
4    $\text{size}(i) := \text{size}(i) + \text{size}(j)$ 
5 else
6    $\text{parent}(i) := j$ 
7    $\text{size}(j) := \text{size}(i) + \text{size}(j)$ 
```

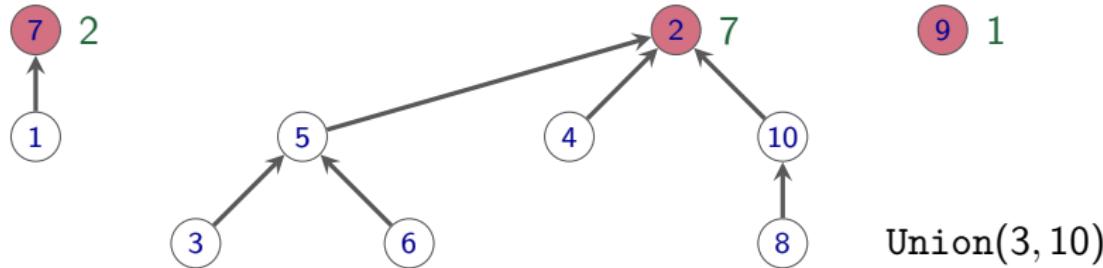
Union-Find Datenstruktur - Operation Union



$\text{Union}(i, j)$

```
1  $i := \text{Find}(i); j := \text{Find}(j)$ 
2 if  $\text{size}(i) \geq \text{size}(j)$  then
3    $\text{parent}(j) := i$ 
4    $\text{size}(i) := \text{size}(i) + \text{size}(j)$ 
5 else
6    $\text{parent}(i) := j$ 
7    $\text{size}(j) := \text{size}(i) + \text{size}(j)$ 
```

Union-Find Datenstruktur - Operation Union

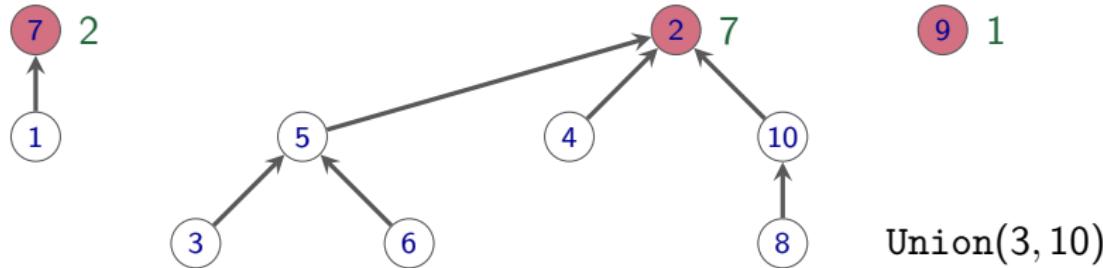


Union(i, j)

Laufzeit: $\mathcal{O}(\log n)$

```
1  $i := \text{Find}(i); j := \text{Find}(j)$ 
2 if  $\text{size}(i) \geq \text{size}(j)$  then
3    $\text{parent}(j) := i$ 
4    $\text{size}(i) := \text{size}(i) + \text{size}(j)$ 
5 else
6    $\text{parent}(i) := j$ 
7    $\text{size}(j) := \text{size}(i) + \text{size}(j)$ 
```

Union-Find Datenstruktur - Operation Union



Union(i, j)

```
1  $i := \text{Find}(i); j := \text{Find}(j)$ 
2 if  $\text{size}(i) \geq \text{size}(j)$  then
3    $\text{parent}(j) := i$ 
4    $\text{size}(i) := \text{size}(i) + \text{size}(j)$ 
5 else
6    $\text{parent}(i) := j$ 
7    $\text{size}(j) := \text{size}(i) + \text{size}(j)$ 
```

Laufzeit: $\mathcal{O}(\log n)$

Korrektheit:

- Sei d die Tiefe und s die Größe des Baumes, der i und j enthält (nach $\text{Union}(i, j)$)
- Wir müssen zeigen, dass $d \leq \lceil \log_2 s \rceil$ gilt

Union-Find Datenstruktur - Operation Union

Korrektheit (Fortgesetzt):

- Sei d_k die Tiefe und s_k die Größe des Baumes, der k enthält, bevor $\text{Union}(i, j)$

Union-Find Datenstruktur - Operation Union

Korrektheit (Fortgesetzt):

- ▶ Sei d_k die Tiefe und s_k die Größe des Baumes, der k enthält, bevor $\text{Union}(i, j)$
- ▶ Wir haben $s = s_i + s_j$

Union-Find Datenstruktur - Operation Union

Korrektheit (Fortgesetzt):

- ▶ Sei d_k die Tiefe und s_k die Größe des Baumes, der k enthält, bevor $\text{Union}(i, j)$
- ▶ Wir haben $s = s_i + s_j$
- ▶ Außerdem gilt $d_i \leq \lceil \log(s_i) \rceil$ und $d_j \leq \lceil \log(s_j) \rceil$ nach Voraussetzung

Union-Find Datenstruktur - Operation Union

Korrektheit (Fortgesetzt):

- ▶ Sei d_k die Tiefe und s_k die Größe des Baumes, der k enthält, bevor $\text{Union}(i, j)$
- ▶ Wir haben $s = s_i + s_j$
- ▶ Außerdem gilt $d_i \leq \lceil \log(s_i) \rceil$ und $d_j \leq \lceil \log(s_j) \rceil$ nach Voraussetzung
- ▶ O.B.d.A. nehme an, dass $s_i \leq s_j$

Union-Find Datenstruktur - Operation Union

Korrektheit (Fortgesetzt):

- ▶ Sei d_k die Tiefe und s_k die Größe des Baumes, der k enthält, bevor $\text{Union}(i, j)$
- ▶ Wir haben $s = s_i + s_j$
- ▶ Außerdem gilt $d_i \leq \lceil \log(s_i) \rceil$ und $d_j \leq \lceil \log(s_j) \rceil$ nach Voraussetzung
- ▶ O.B.d.A. nehme an, dass $s_i \leq s_j$
- ▶ Fall 1: $d_i < d_j$. Dann ist

$$d \leq d_j \leq \lceil \log(s_j) \rceil \leq \lceil \log(s) \rceil$$

Union-Find Datenstruktur - Operation Union

Korrektheit (Fortgesetzt):

- ▶ Sei d_k die Tiefe und s_k die Größe des Baumes, der k enthält, bevor $\text{Union}(i, j)$
- ▶ Wir haben $s = s_i + s_j$
- ▶ Außerdem gilt $d_i \leq \lceil \log(s_i) \rceil$ und $d_j \leq \lceil \log(s_j) \rceil$ nach Voraussetzung
- ▶ O.B.d.A. nehme an, dass $s_i \leq s_j$
- ▶ Fall 1: $d_i < d_j$. Dann ist

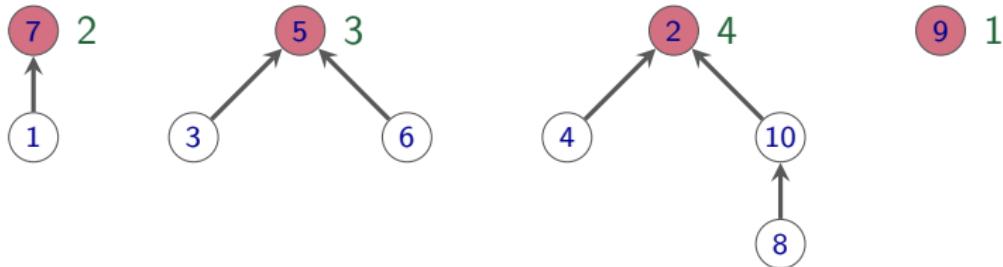
$$d \leq d_j \leq \lceil \log(s_j) \rceil \leq \lceil \log(s) \rceil$$

- ▶ Fall 2: $d_i \geq d_j$. Dann ist

$$d \leq 1 + d_i \leq 1 + \lceil \log(s_i) \rceil = \lceil 1 + \log(s_i) \rceil = \lceil \log(2s_i) \rceil \leq \lceil \log(s) \rceil$$

Union-Find Datenstruktur - Zusammenfassung

Eine Union-Find Datenstruktur verwaltet eine Partition \mathcal{P} einer festen, endlichen Menge M .



- ▶ Jede Klasse $B \in \mathcal{P}$ hat einen Repräsentanten (kann die Datenstruktur wählen)
- ▶ Operationen Union und Find in Zeit $\mathcal{O}(\log n)$
- ▶ **Anmerkung:** Performance kann weiter verbessert werden mit zusätzlichen Tricks

Algorithmus von Kruskal (Fortgesetzt)

Algorithmus von Kruskal (1956)

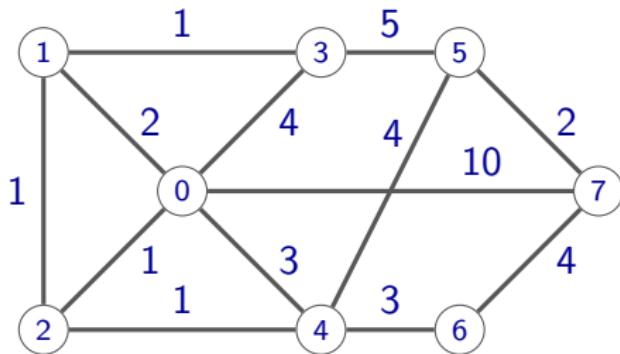
Schnitteigenschaft wird etwas indirekter genutzt.

Algorithmus von Kruskal (G)

Input : zus.-hängender Graph $G = (V, E, c)$ mit $c(e) \geq 0$ für $e \in E$

Output : minimaler aufspannender Baum T

- 1 Setze $T = \emptyset$. (T enthält die zukünftigen Baumkanten)
- 2 Sortiere die Kanten in E , sodass $c(e_1) \leq c(e_2) \leq \dots \leq c(e_m)$.
- 3 **for** $i = 1$ to m **do**
- 4 **if** $T \cup \{e_i\}$ kreisfrei **then**
- 5 Füge e_i zu T hinzu
- 6 **return** T



Algorithmus von Kruskal (1956)

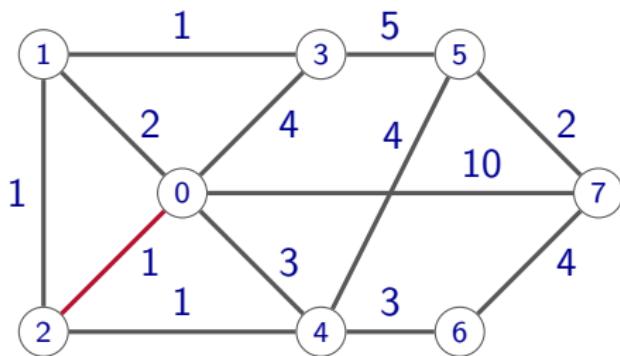
Schnitteigenschaft wird etwas indirekter genutzt.

Algorithmus von Kruskal (G)

Input : zus.-hängender Graph $G = (V, E, c)$ mit $c(e) \geq 0$ für $e \in E$

Output : minimaler aufspannender Baum T

- 1 Setze $T = \emptyset$. (T enthält die zukünftigen Baumkanten)
- 2 Sortiere die Kanten in E , sodass $c(e_1) \leq c(e_2) \leq \dots \leq c(e_m)$.
- 3 **for** $i = 1$ to m **do**
- 4 **if** $T \cup \{e_i\}$ kreisfrei **then**
- 5 Füge e_i zu T hinzu
- 6 **return** T



Algorithmus von Kruskal (1956)

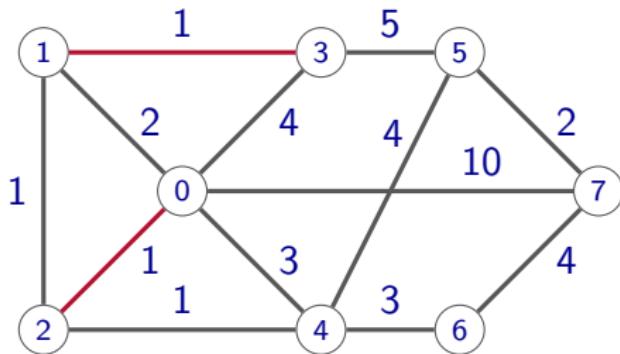
Schnitteigenschaft wird etwas indirekter genutzt.

Algorithmus von Kruskal (G)

Input : zus.-hängender Graph $G = (V, E, c)$ mit $c(e) \geq 0$ für $e \in E$

Output : minimaler aufspannender Baum T

- 1 Setze $T = \emptyset$. (T enthält die zukünftigen Baumkanten)
- 2 Sortiere die Kanten in E , sodass $c(e_1) \leq c(e_2) \leq \dots \leq c(e_m)$.
- 3 **for** $i = 1$ to m **do**
- 4 **if** $T \cup \{e_i\}$ kreisfrei **then**
- 5 Füge e_i zu T hinzu
- 6 **return** T



Algorithmus von Kruskal (1956)

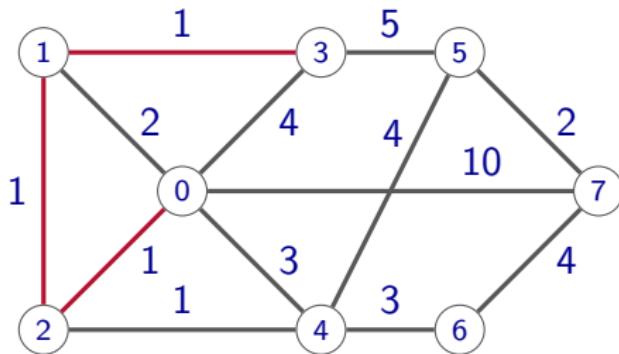
Schnitteigenschaft wird etwas indirekter genutzt.

Algorithmus von Kruskal (G)

Input : zus.-hängender Graph $G = (V, E, c)$ mit $c(e) \geq 0$ für $e \in E$

Output : minimaler aufspannender Baum T

- 1 Setze $T = \emptyset$. (T enthält die zukünftigen Baumkanten)
- 2 Sortiere die Kanten in E , sodass $c(e_1) \leq c(e_2) \leq \dots \leq c(e_m)$.
- 3 **for** $i = 1$ to m **do**
- 4 **if** $T \cup \{e_i\}$ kreisfrei **then**
- 5 Füge e_i zu T hinzu
- 6 **return** T



Algorithmus von Kruskal (1956)

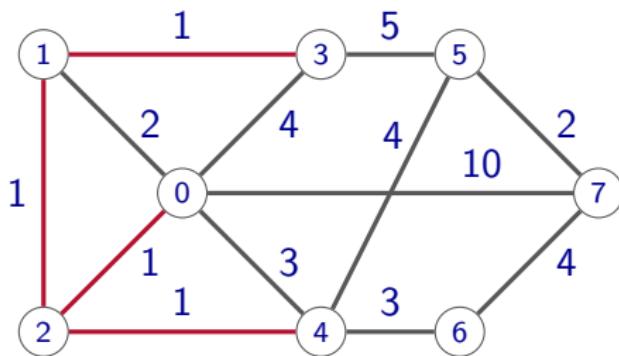
Schnitteigenschaft wird etwas indirekter genutzt.

Algorithmus von Kruskal (G)

Input : zus.-hängender Graph $G = (V, E, c)$ mit $c(e) \geq 0$ für $e \in E$

Output : minimaler aufspannender Baum T

- 1 Setze $T = \emptyset$. (T enthält die zukünftigen Baumkanten)
- 2 Sortiere die Kanten in E , sodass $c(e_1) \leq c(e_2) \leq \dots \leq c(e_m)$.
- 3 **for** $i = 1$ to m **do**
- 4 **if** $T \cup \{e_i\}$ kreisfrei **then**
- 5 Füge e_i zu T hinzu
- 6 **return** T



Algorithmus von Kruskal (1956)

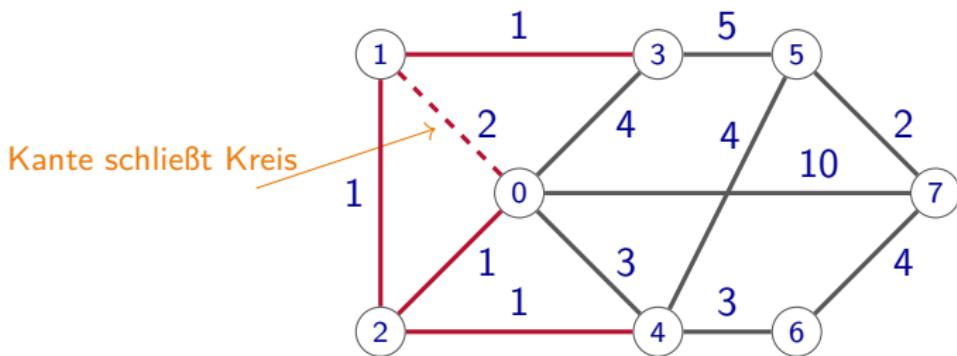
Schnitteigenschaft wird etwas indirekter genutzt.

Algorithmus von Kruskal (G)

Input : zus.-hängender Graph $G = (V, E, c)$ mit $c(e) \geq 0$ für $e \in E$

Output : minimaler aufspannender Baum T

- 1 Setze $T = \emptyset$. (T enthält die zukünftigen Baumkanten)
- 2 Sortiere die Kanten in E , sodass $c(e_1) \leq c(e_2) \leq \dots \leq c(e_m)$.
- 3 **for** $i = 1$ to m **do**
- 4 **if** $T \cup \{e_i\}$ kreisfrei **then**
- 5 Füge e_i zu T hinzu
- 6 **return** T



Algorithmus von Kruskal (1956)

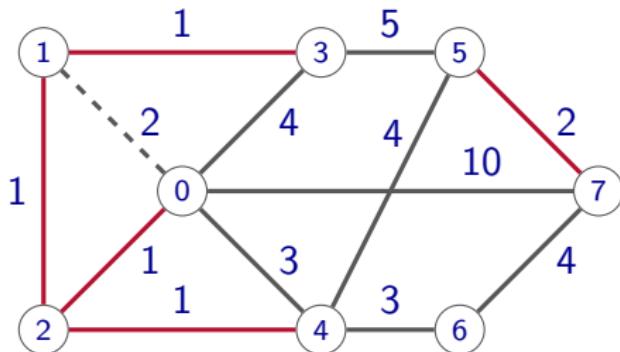
Schnitteigenschaft wird etwas indirekter genutzt.

Algorithmus von Kruskal (G)

Input : zus.-hängender Graph $G = (V, E, c)$ mit $c(e) \geq 0$ für $e \in E$

Output : minimaler aufspannender Baum T

- 1 Setze $T = \emptyset$. (T enthält die zukünftigen Baumkanten)
- 2 Sortiere die Kanten in E , sodass $c(e_1) \leq c(e_2) \leq \dots \leq c(e_m)$.
- 3 **for** $i = 1$ to m **do**
- 4 **if** $T \cup \{e_i\}$ kreisfrei **then**
- 5 Füge e_i zu T hinzu
- 6 **return** T



Algorithmus von Kruskal (1956)

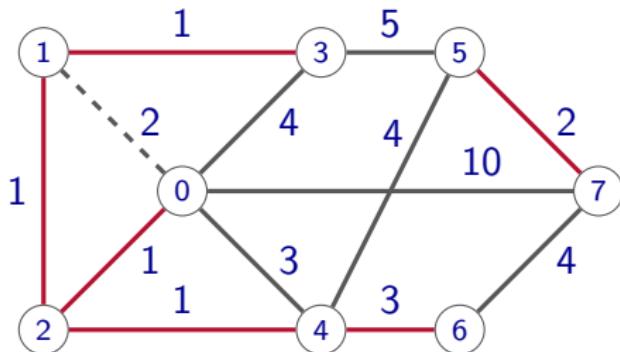
Schnitteigenschaft wird etwas indirekter genutzt.

Algorithmus von Kruskal (G)

Input : zus.-hängender Graph $G = (V, E, c)$ mit $c(e) \geq 0$ für $e \in E$

Output : minimaler aufspannender Baum T

- 1 Setze $T = \emptyset$. (T enthält die zukünftigen Baumkanten)
- 2 Sortiere die Kanten in E , sodass $c(e_1) \leq c(e_2) \leq \dots \leq c(e_m)$.
- 3 **for** $i = 1$ to m **do**
- 4 **if** $T \cup \{e_i\}$ kreisfrei **then**
- 5 Füge e_i zu T hinzu
- 6 **return** T



Algorithmus von Kruskal (1956)

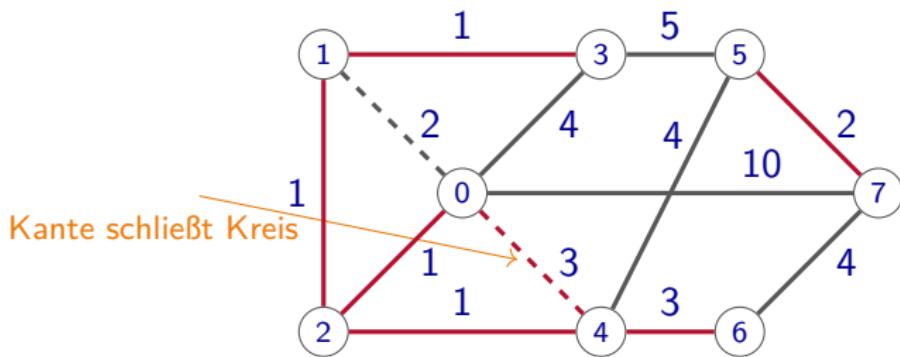
Schnitteigenschaft wird etwas indirekter genutzt.

Algorithmus von Kruskal (G)

Input : zus.-hängender Graph $G = (V, E, c)$ mit $c(e) \geq 0$ für $e \in E$

Output : minimaler aufspannender Baum T

- 1 Setze $T = \emptyset$. (T enthält die zukünftigen Baumkanten)
- 2 Sortiere die Kanten in E , sodass $c(e_1) \leq c(e_2) \leq \dots \leq c(e_m)$.
- 3 **for** $i = 1$ to m **do**
- 4 **if** $T \cup \{e_i\}$ kreisfrei **then**
- 5 Füge e_i zu T hinzu
- 6 **return** T



Algorithmus von Kruskal (1956)

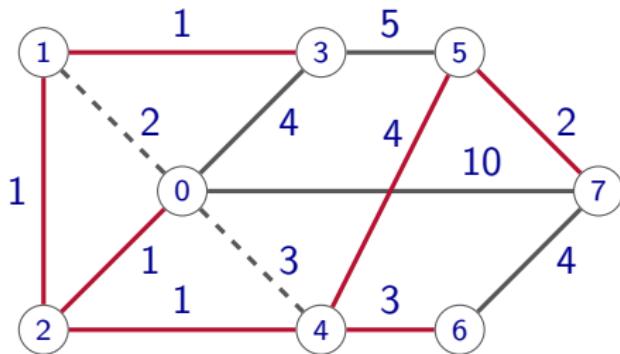
Schnitteigenschaft wird etwas indirekter genutzt.

Algorithmus von Kruskal (G)

Input : zus.-hängender Graph $G = (V, E, c)$ mit $c(e) \geq 0$ für $e \in E$

Output : minimaler aufspannender Baum T

- 1 Setze $T = \emptyset$. (T enthält die zukünftigen Baumkanten)
- 2 Sortiere die Kanten in E , sodass $c(e_1) \leq c(e_2) \leq \dots \leq c(e_m)$.
- 3 **for** $i = 1$ to m **do**
- 4 **if** $T \cup \{e_i\}$ kreisfrei **then**
- 5 Füge e_i zu T hinzu
- 6 **return** T



Verbesserte Analyse von Kruskal's Algorithmus

Satz

Für einen zusammenhängenden Graphen $G = (V, E, c)$ liefert der Algorithmus von Kruskal einen MST in Laufzeit $\mathcal{O}(m \log n)$.

Verbesserte Analyse von Kruskal's Algorithmus

Satz

Für einen zusammenhängenden Graphen $G = (V, E, c)$ liefert der Algorithmus von Kruskal einen MST in Laufzeit $\mathcal{O}(m \log n)$.

Beweis.

Wir verwalten die Zusammenhangskomponenten von T mit einer Union-Find Datenstruktur und analysieren erneut die Laufzeit:

- Sortieren der Kanten in $\mathcal{O}(m \log m)$.

Verbesserte Analyse von Kruskal's Algorithmus

Satz

Für einen zusammenhängenden Graphen $G = (V, E, c)$ liefert der Algorithmus von Kruskal einen MST in Laufzeit $\mathcal{O}(m \log n)$.

Beweis.

Wir verwalten die Zusammenhangskomponenten von T mit einer Union-Find Datenstruktur und analysieren erneut die Laufzeit:

- ▶ Sortieren der Kanten in $\mathcal{O}(m \log m)$.
- ▶ Jeder Kreistest in Zeit $\mathcal{O}(\log n)$ (teste ob Endpunkte der Kante in der gleichen Komponente liegen)

Verbesserte Analyse von Kruskal's Algorithmus

Satz

Für einen zusammenhängenden Graphen $G = (V, E, c)$ liefert der Algorithmus von Kruskal einen MST in Laufzeit $\mathcal{O}(m \log n)$.

Beweis.

Wir verwalten die Zusammenhangskomponenten von T mit einer Union-Find Datenstruktur und analysieren erneut die Laufzeit:

- ▶ Sortieren der Kanten in $\mathcal{O}(m \log m)$.
- ▶ Jeder Kreistest in Zeit $\mathcal{O}(\log n)$ (teste ob Endpunkte der Kante in der gleichen Komponente liegen)
- ▶ Wenn wir Kante $e_i = \{v_i, w_i\}$ zu T hinzufügen, vereinigen wir die Komponenten von v_i und w_i in Zeit $\mathcal{O}(\log n)$

Verbesserte Analyse von Kruskal's Algorithmus

Satz

Für einen zusammenhängenden Graphen $G = (V, E, c)$ liefert der Algorithmus von Kruskal einen MST in Laufzeit $\mathcal{O}(m \log n)$.

Beweis.

Wir verwalten die Zusammenhangskomponenten von T mit einer Union-Find Datenstruktur und analysieren erneut die Laufzeit:

- ▶ Sortieren der Kanten in $\mathcal{O}(m \log m)$.
- ▶ Jeder Kreistest in Zeit $\mathcal{O}(\log n)$ (teste ob Endpunkte der Kante in der gleichen Komponente liegen)
- ▶ Wenn wir Kante $e_i = \{v_i, w_i\}$ zu T hinzufügen, vereinigen wir die Komponenten von v_i und w_i in Zeit $\mathcal{O}(\log n)$
⇒ Laufzeit: $\mathcal{O}(m \log m) + \mathcal{O}(m \cdot \log n) = \mathcal{O}(m \cdot \log n)$

Minimale Aufspannende Bäume (MST) Problem

- ▶ Schnitteigenschaft
- ▶ Die Algorithmen von Kruskal und Prim berechnen einen MST.
- ▶ **Prim**: fügt der Zus.-hangskomponente S die günstigste Kante des derzeitigen Schnitts von S hinzu (garantiert so Kreisfreiheit).
 $O((m + n) \log n)$
- ▶ **Kruskal**: jeweils die günstigste Kante ausgewählt, die keinen Kreis erzeugt. $\mathcal{O}(m \log n)$
- ▶ Verbesserte Laufzeit mit effizienten Datenstrukturen (Binary Heaps und Union-Find Datenstruktur)