

Algorithmentheorie

Daniel Neuen (Universität Bremen)

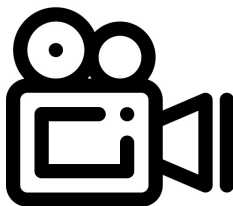
WiSe 2023/24

Minimale aufspannende Bäume (Teil 2) & Effiziente Datenstrukturen

7. 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

Bekannt: Warteschlange (FIFO-Prinzip)

Bekannt: Warteschlange (FIFO-Prinzip)

Prioritätsschlangen (Bsp.: Notaufnahme im Krankenhaus)

Bekannt: Warteschlange (FIFO-Prinzip)

Prioritätsschlangen (Bsp.: Notaufnahme im Krankenhaus)

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

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

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

Wir implementieren die Prioritätsschlangen als sortierte Liste

Wir implementieren die Prioritätsschlangen als sortierte Liste

- ▶ sortiert nach Priorität, kleinste Priorität steht am Anfang

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

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)

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

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

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.

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

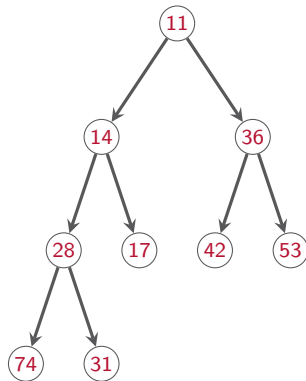
Beobachtung: Die Elemente müssen nicht komplett sortiert sein, es muss nur das kleinste Element am Anfang stehen.

Idee: Nutze Binärbaum, in dem jeder Pfad sortiert ist

→ Binary Heap

Binary Heap

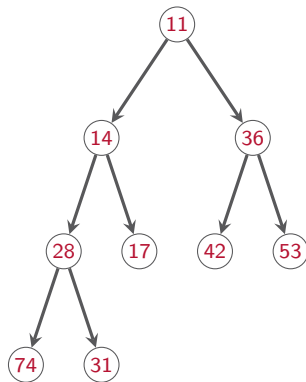
Ein **Binary Heap** ist eine auf Bäumen basierende Datenstruktur:



Binary Heap

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

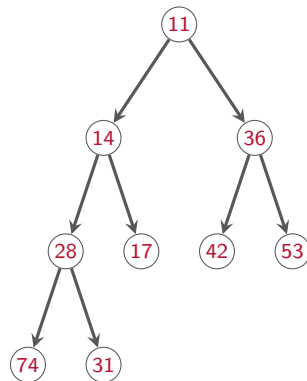
- Es gibt eine spezielle Wurzel r



Binary Heap

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

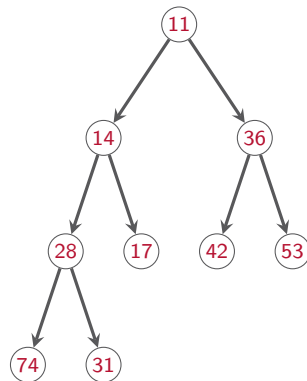
- ▶ Es gibt eine spezielle Wurzel r
- ▶ Jeder Knoten v im Baum enthält eine Priorität $C[v]$



Binary Heap

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

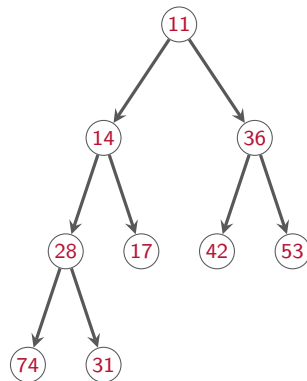
- ▶ Es gibt eine spezielle Wurzel r
- ▶ Jeder Knoten v im Baum enthält eine Priorität $C[v]$
- ▶ Jeder Knoten hat genau zwei Nachfolger oder ist ein Blatt



Binary Heap

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

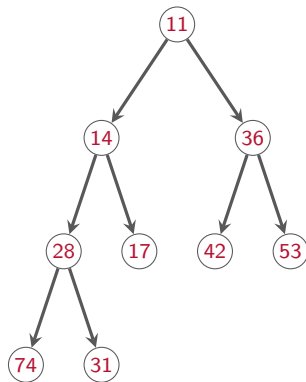
- ▶ Es gibt eine spezielle Wurzel r
- ▶ Jeder Knoten v im Baum enthält eine Priorität $C[v]$
- ▶ Jeder Knoten hat genau zwei Nachfolger oder ist ein Blatt
- ▶ Nur das letzte "Level" ist nicht voll besetzt



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



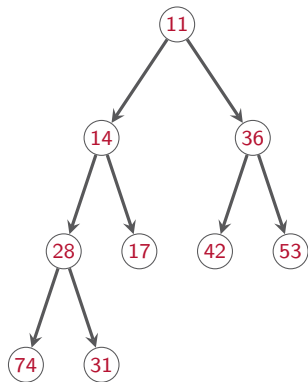
Binary Heap

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

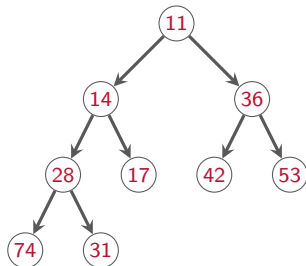
$$C[v] \leq \min(C[w_1], C[w_2])$$

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



Binary Heap - Repräsentation als Array

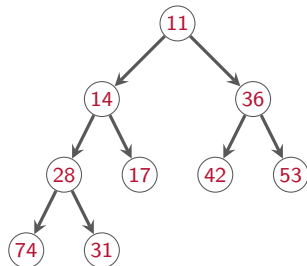
Wir können einen Binary Heap mit n Knoten als Array C der Länge n (mit Startindex 1) abspeichern:



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

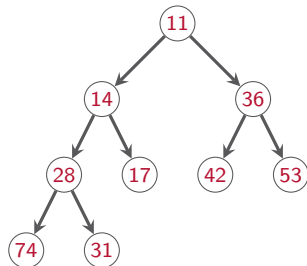


11	14	36	28	17	42	53	74	31
1	2	3	4	5	6	7	8	9

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

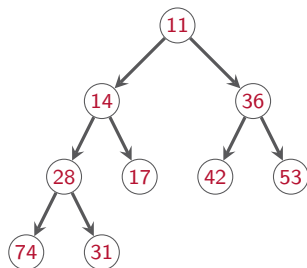
Binary Heap - Repräsentation als Array

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

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

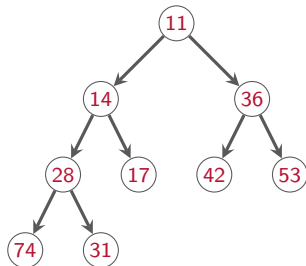
(falls $C[2i + 1]$ nicht existiert, nehmen wir es als ∞ an)



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.

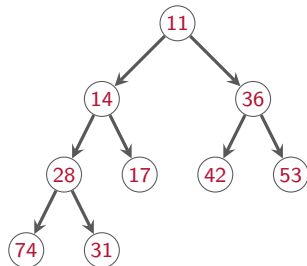


11	14	36	28	17	42	53	74	31
1	2	3	4	5	6	7	8	9

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

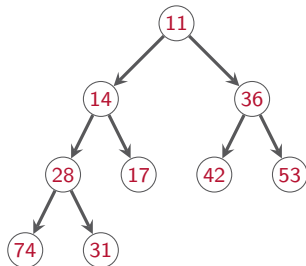


11	14	36	28	17	42	53	74	31
1	2	3	4	5	6	7	8	9

Binary Heap - Operation FindMin

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

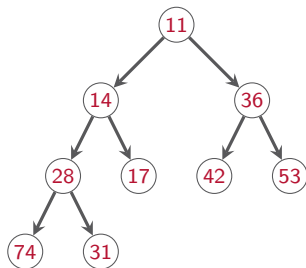
- ▶ Minimales Element ist immer an Position 1, wir geben also einfach $C[1]$ zurück
- ▶ Laufzeit: $\mathcal{O}(1)$



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

Binary Heap - Operation Delete

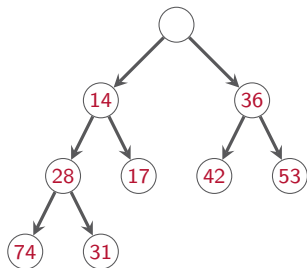
Die Operation Delete löscht das Element an Position (oder Knoten) i .



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 .

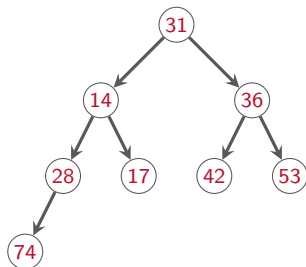


	14	36	28	17	42	53	74	31
1	2	3	4	5	6	7	8	9

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

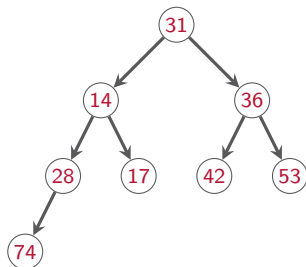


31	14	36	28	17	42	53	74	
1	2	3	4	5	6	7	8	9

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

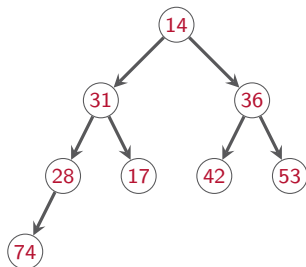


31	14	36	28	17	42	53	74	
1	2	3	4	5	6	7	8	9

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

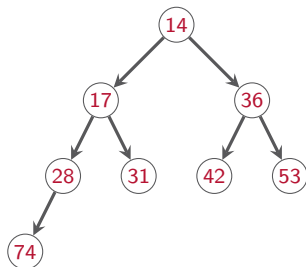


14	31	36	28	17	42	53	74	
1	2	3	4	5	6	7	8	9

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

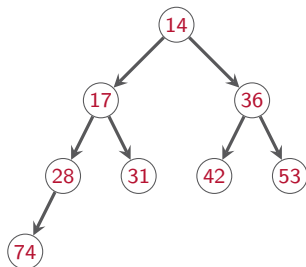


14	17	36	28	31	42	53	74	
1	2	3	4	5	6	7	8	9

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

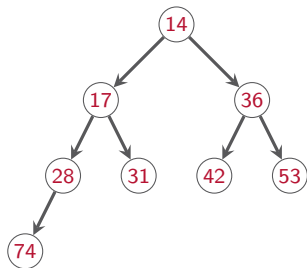


14	17	36	28	31	42	53	74	
1	2	3	4	5	6	7	8	9

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.



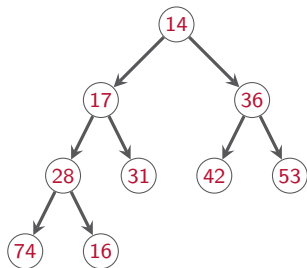
14	17	36	28	31	42	53	74	
1	2	3	4	5	6	7	8	9

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 $C[n+1] := c$



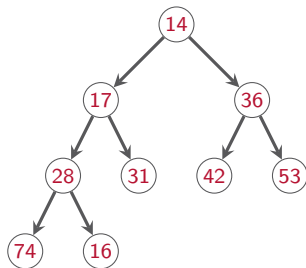
14	17	36	28	31	42	53	74	16
1	2	3	4	5	6	7	8	9

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



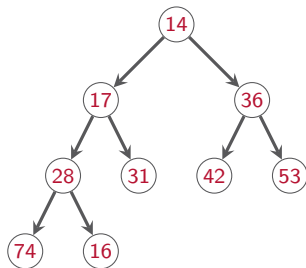
14	17	36	28	31	42	53	74	16
1	2	3	4	5	6	7	8	9

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



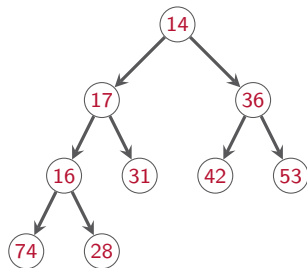
14	17	36	28	31	42	53	74	16
1	2	3	4	5	6	7	8	9

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



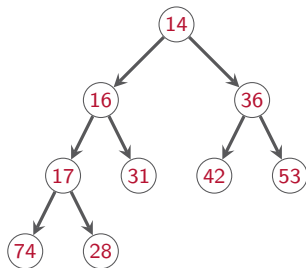
14	17	36	16	31	42	53	74	28
1	2	3	4	5	6	7	8	9

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



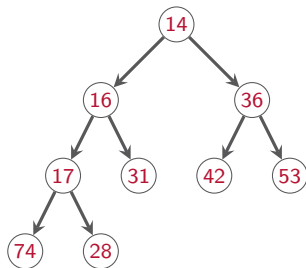
14	16	36	17	31	42	53	74	28
1	2	3	4	5	6	7	8	9

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)

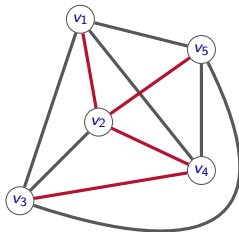
Damit können wir Prioritätsschlangen implementieren, in denen alle gewünschten Operationen maximal Zeit $\mathcal{O}(\log n)$ benötigen.

Aufspannende Bäume (Fortgesetzt)

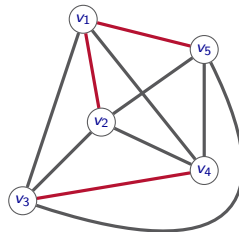
Aufspannender Baum (Spannbaum)

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 $e \in E$.

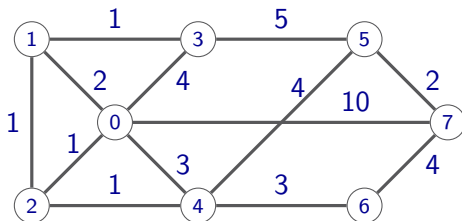
Gesucht: Eine kostenminimale Teilmenge $T \subseteq E$ der Kanten, so dass der Teilgraph $G[T] = (V, T)$ aufspannender Baum ist.

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.

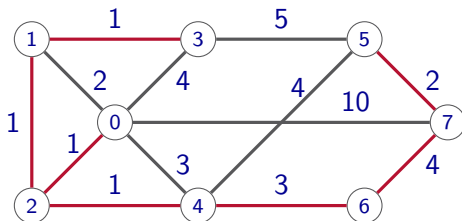


Minimaler aufspannender Baum

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.



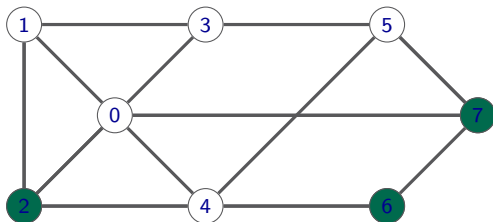
Die **Kosten** einer Teilmenge $T \subseteq E$ ist die Summe der Kantenkosten, $c(T) = \sum_{e \in T} c(e)$.

Schnitte in Graphen

Definition

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

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

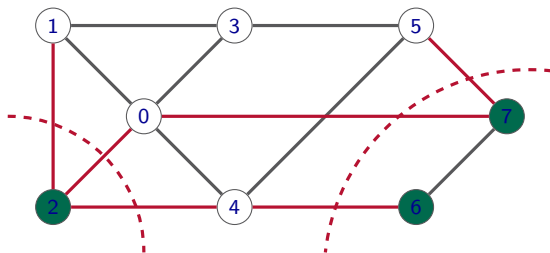


Schnitte in Graphen

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 $\delta(S)$ = rote Kanten

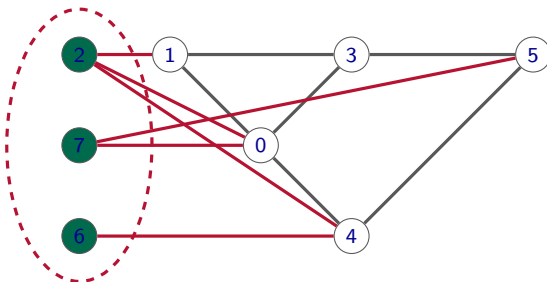


Schnitte in Graphen

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 $\delta(S)$ = rote Kanten



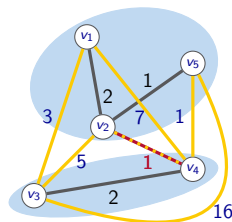
Schnitteigenschaft

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: 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: 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)

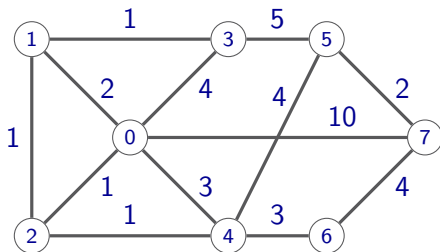
Input : zus.-hängender Graph $G = (V, E, c)$ mit $c(e) \geq 0$ für $e \in E$

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)

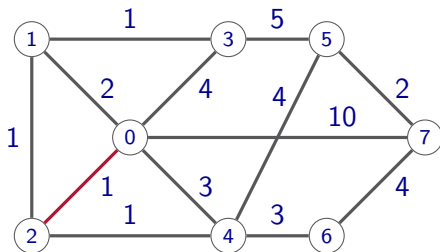
Schnitteigenschaft wird etwas indirekter genutzt.

## 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)

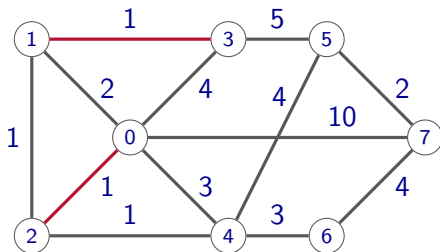
Schnitteigenschaft wird etwas indirekter genutzt.

## 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)

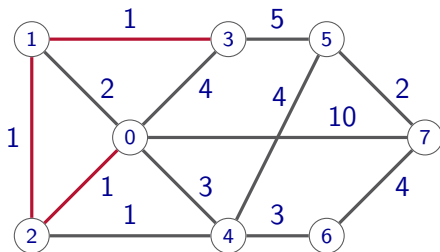
Schnitteigenschaft wird etwas indirekter genutzt.

## 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)

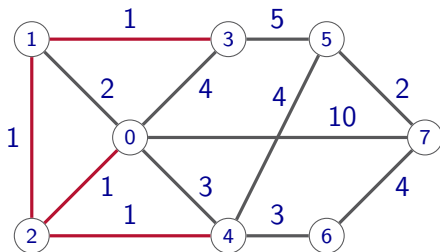
Schnitteigenschaft wird etwas indirekter genutzt.

## 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)

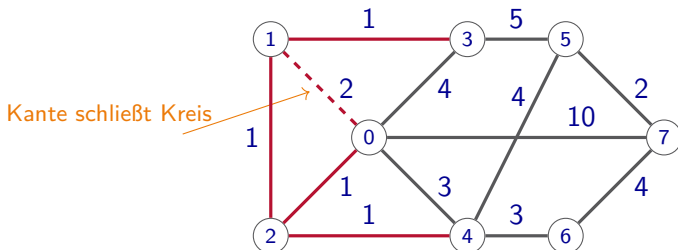
Schnitteigenschaft wird etwas indirekter genutzt.

## 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)

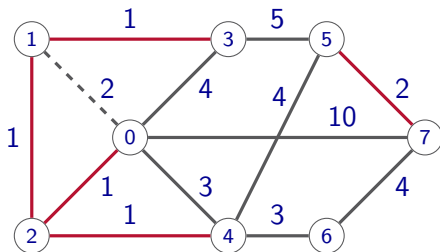
Schnitteigenschaft wird etwas indirekter genutzt.

## 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)

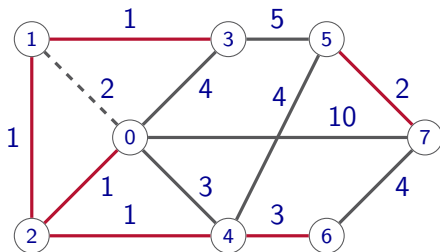
Schnitteigenschaft wird etwas indirekter genutzt.

## 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)

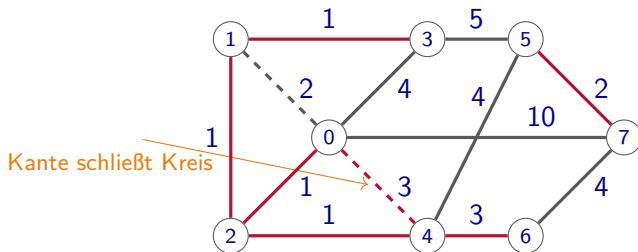
Schnitteigenschaft wird etwas indirekter genutzt.

## 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)

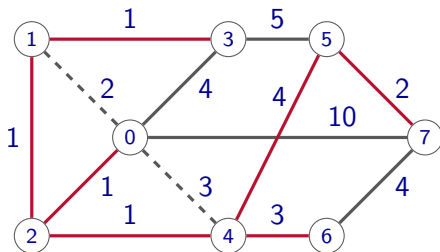
Schnitteigenschaft wird etwas indirekter genutzt.

## 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**  $T$



## Satz

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

## 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  $\mathcal{O}(m \log m)$ .

## 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)



## 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)  
 $\Rightarrow$  Laufzeit:  $\mathcal{O}(m \log m) + \mathcal{O}(m \cdot n) = \mathcal{O}(m \cdot n)$

► Korrektheit:

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

► 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.

► 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



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

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

**Idee:**

- ▶ Verwalte Zusammenhangskomponenten von  $T$

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

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  $w$



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 **Repräsentanten** (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 **Repräsentanten** (kann die Datenstruktur wählen)
- ▶ Operationen:
  - Find: Gegeben ein  $i \in M$ , gib den Repräsentanten 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

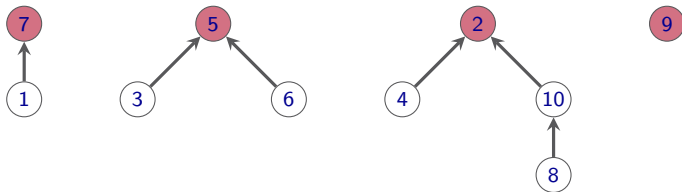
Eine Union-Find Datenstruktur verwaltet eine Partition  $\mathcal{P}$  einer festen, endlichen Menge  $M$ .



- ▶ Jede Klasse  $B \in \mathcal{P}$  hat einen **Repräsentanten** (kann die Datenstruktur wählen)
- ▶ Operationen:
  - Find: Gegeben ein  $i \in M$ , gib den Repräsentanten 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

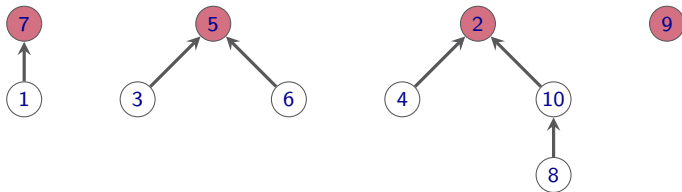
# Union-Find Datenstruktur - Umsetzung

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



# Union-Find Datenstruktur - Umsetzung

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

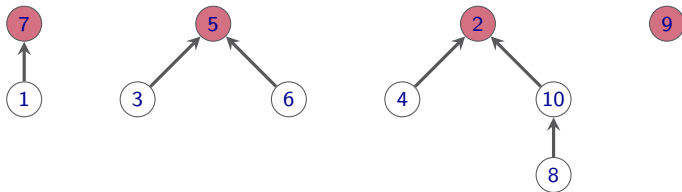


- Jedes Element  $i$  speichert seinen Vorgänger als  $\text{parent}(i)$  (z.B.  $\text{parent}(8) = 10$ )



# Union-Find Datenstruktur - Umsetzung

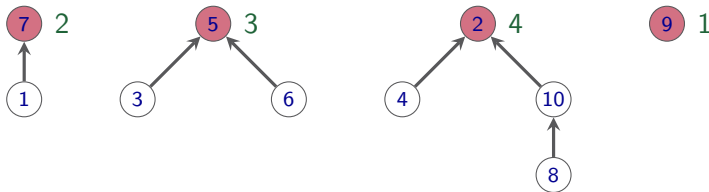
**Idee:** Wir stellen jede Klasse als Baum dar, wobei der Repräsentat in der Wurzel liegt



- ▶ 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

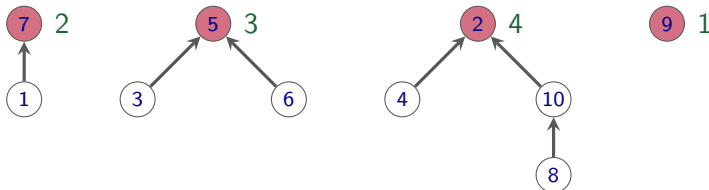
**Idee:** Wir stellen jede Klasse als Baum dar, wobei der Repräsentat in der Wurzel liegt



- ▶ 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

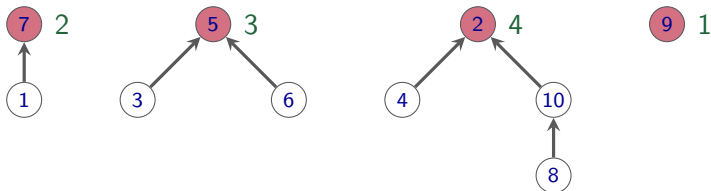
**Idee:** Wir stellen jede Klasse als Baum dar, wobei der Repräsentat in der Wurzel liegt



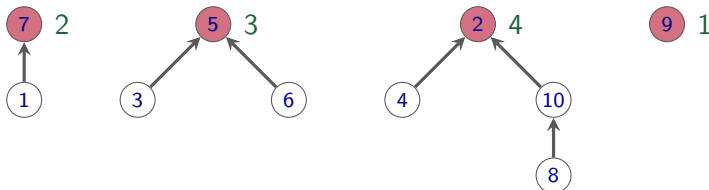
- ▶ Jedes Element  $i$  speichert seinen Vorgänger als  $\text{parent}(i)$  (z.B.  $\text{parent}(8) = 10$ )
- ▶ Für Wurzel-Knoten  $i$  (d.h., **Repräsentanten**) setzen wir  $\text{parent}(i) = i$
- ▶ Jede Wurzel  $i$  speichert die **Anzahl der Elemente** in der Klasse
- ▶ Eine Komponente mit  $k$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

# Union-Find Datenstruktur - Operation Find

---



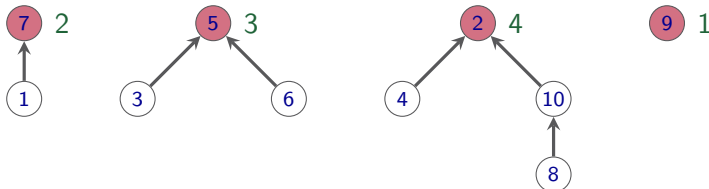
# Union-Find Datenstruktur - Operation Find



Find( $i$ )

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

# Union-Find Datenstruktur - Operation Find

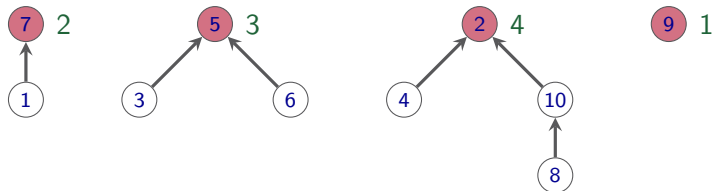


Find( $i$ )

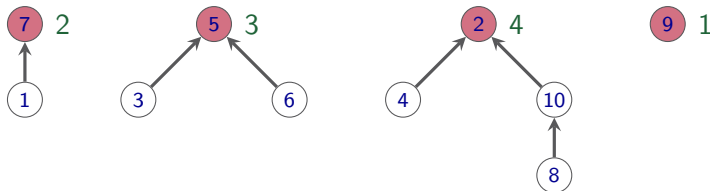
```
1 while $i \neq \text{parent}(i)$ do
2 | $i := \text{parent}(i)$
3 return i
```

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

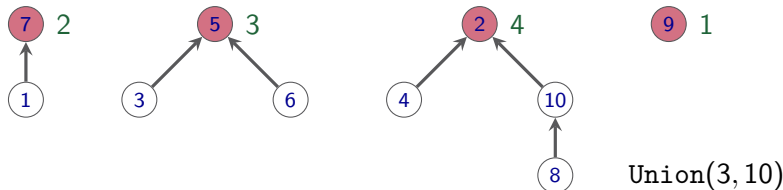


**Union**( $i, j$ )

```
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 $\text{size}(j) := \text{size}(i) + \text{size}(j)$
```



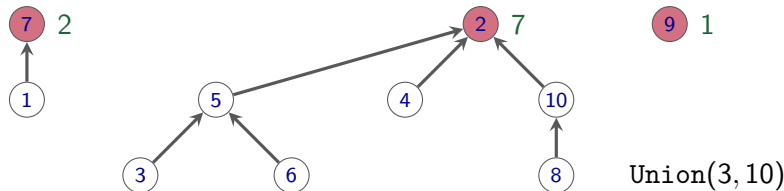
# Union-Find Datenstruktur - Operation Union



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

```
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 $\text{size}(j) := \text{size}(i) + \text{size}(j)$
```

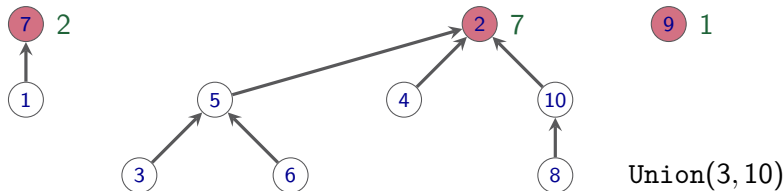
# Union-Find Datenstruktur - Operation Union



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

```
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

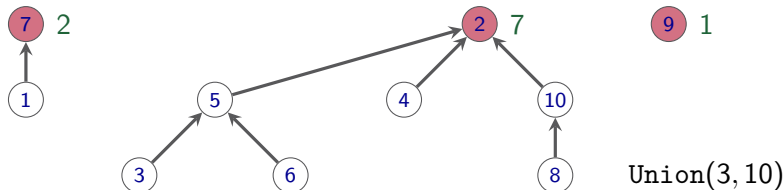


$\text{Union}(i, j)$

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



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

```
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 $\text{size}(j) := \text{size}(i) + \text{size}(j)$
```

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

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  $s_i \leq s_j$



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

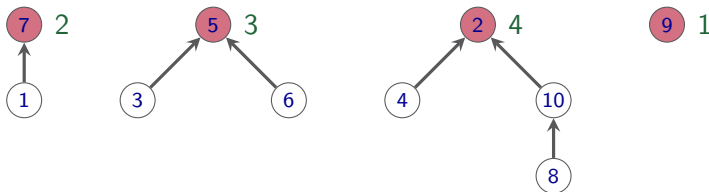
$$d \leq d_j \leq \lceil \log(s_j) \rceil \leq \lceil \log(s) \rceil$$

- ▶ 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)

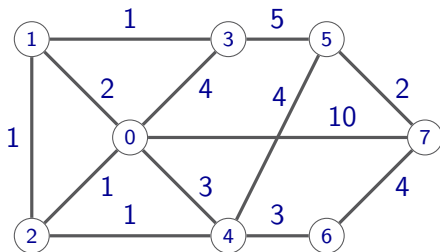
Schnitteigenschaft wird etwas indirekter genutzt.

## 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)

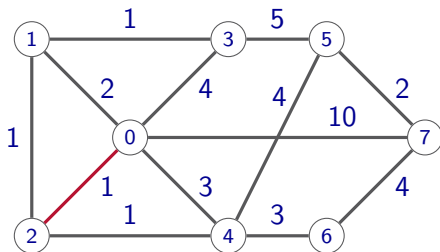
Schnitteigenschaft wird etwas indirekter genutzt.

## 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)

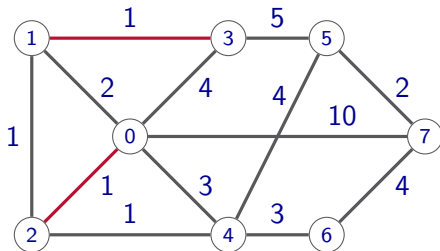
Schnitteigenschaft wird etwas indirekter genutzt.

## 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)

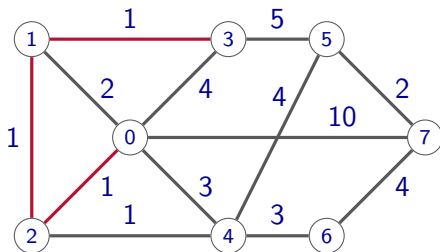
Schnitteigenschaft wird etwas indirekter genutzt.

## 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)

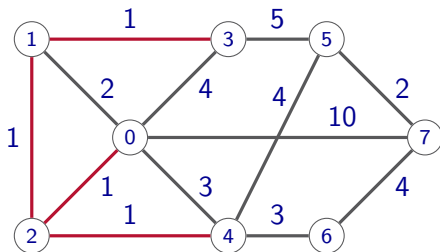
Schnitteigenschaft wird etwas indirekter genutzt.

## 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)

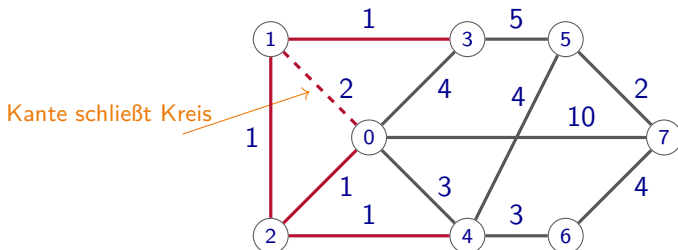
Schnitteigenschaft wird etwas indirekter genutzt.

## 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)

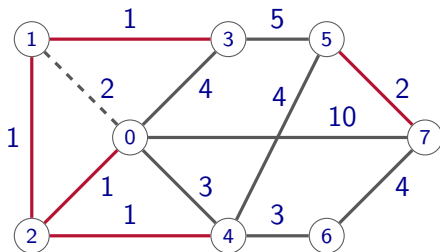
Schnitteigenschaft wird etwas indirekter genutzt.

## 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)

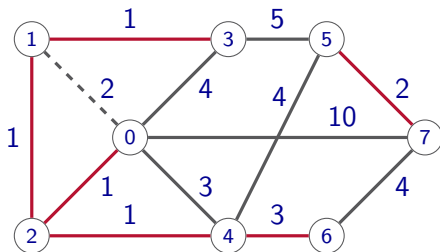
Schnitteigenschaft wird etwas indirekter genutzt.

## 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)

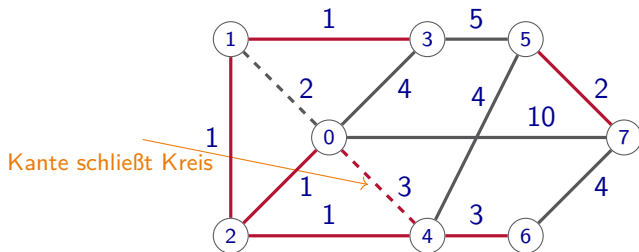
Schnitteigenschaft wird etwas indirekter genutzt.

## 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)

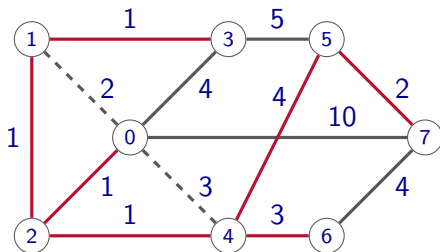
Schnitteigenschaft wird etwas indirekter genutzt.

## 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**  $T$



## Satz

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

## 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  $\mathcal{O}(m \log m)$ .



## 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)

## 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  $\mathcal{O}(\log n)$

## 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  $\mathcal{O}(\log n)$   
 $\Rightarrow$  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.  $O(m \log n)$
- ▶ Verbesserte Laufzeit mit effizienten Datenstrukturen (Binary Heaps und Union-Find Datenstruktur)