

# Datenstrukturen & Algorithmen

Peppo Brambilla  
Universität Bern  
Frühling 2018

# Prüfung

- Donnerstag, 07.06.2018, 16:15-18 Uhr
- ExWi, A6
- Unterlagen: zwei Blätter (4 Seiten)  
handschriftliche Notizen
  - Keine weiteren Unterlagen oder Hilfsmittel
- Wichtig: Anmeldung auf KSL zwingend

# Graphenalgorithmen

- Minimale Spannbäume
- Kürzeste Pfade

# Minimale Spannbäume

## Beispielproblem

- Stadt modelliert durch Menge von Häusern und Strassen
- Jede Strasse verbindet genau 2 Häuser
- Kosten, um Strasse zwischen Haus  $u$  und  $v$  zu reparieren ist  $w(u, v)$
- Ziel: repariere Strassen, so dass
  - alle Häuser verbunden
  - totale Reparaturkosten minimal

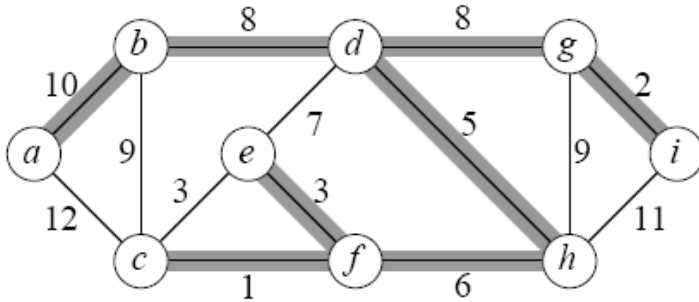
# Minimale Spannbäume

## Modellierung als Graph

- Zusammenhängender, ungerichteter Graph  $G = (V, E)$
- Kantengewichte  $w(u, v)$  für Kanten  $(u, v) \in E$
- Finde **Teilmenge  $T$  der Kanten** so dass
  - $T$  alle Knoten verbindet ( $T$  ist ein **Spannbaum**)
  - Kosten  $w(T) = \sum_{(u,v) \in T} w(u, v)$  minimiert werden
- Spannbaum mit minimalen Kosten über alle Spannbäume ist **minimaler Spannbaum** (minimal spanning tree, MST)

# Minimale Spannbäume

Example of such a graph [edges in MST are shaded] :



In this example, there is more than one MST. Replace edge  $(e, f)$  by  $(c, e)$ . Get a different spanning tree with the same weight.

- Eigenschaften
  - $|V| - 1$  Kanten
  - Keine Zyklen
  - Nicht unbedingt eindeutig

# Generischer Algorithmus

- Konstruiere Teilmenge  $A$  von Kanten
- Starte mit leerer Menge
- Füge eine Kante nach der anderen in  $A$  ein
- **Invariante:**  $A$  ist eine **Teilmenge** eines MST
  - Füge nur Kanten ein, die Invariante erhalten
  - Kante  $(u, v)$  heisst **sicher für  $A$** , wenn  $A \cup \{(u, v)\}$  auch Teilmenge eines MST ist
  - D.h., füge nur sichere Kanten hinzu
- **Knackpunkt:** sichere Kanten für  $A$  finden

# Generischer Algorithmus

GENERIC-MST( $G, w$ )

```
1   $A = \emptyset$ 
2  while  $A$  does not form a spanning tree
3      find an edge  $(u, v)$  that is safe for  $A$ 
4       $A = A \cup \{(u, v)\}$ 
5  return  $A$ 
```

## Korrektheit des Algorithmus

- **Initialisierung:** Leere Menge erfüllt Invariante
- **Fortsetzung:** Da nur sichere Kanten hinzugefügt werden, bleibt  $A$  Teilmenge eines MST
- **Terminierung:** Alle zu  $A$  hinzugefügten Kanten sind im MST. Bei Terminierung der Schleife ist  $A$  ein Spannbaum, der auch minimal ist.



# Auffinden von sicheren Kanten

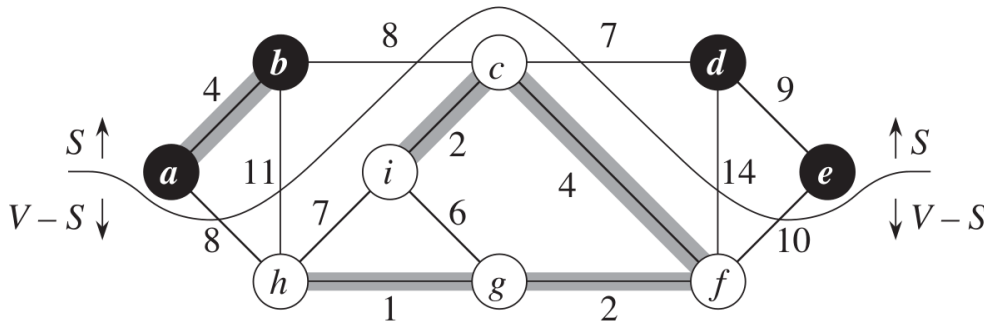
**Definitionen:**  $G = (V, E)$  ein Graph,  $S \subseteq V$ ,  $A \subseteq E$

- **Schnitt**  $(S, V - S)$ : Partitionierung der Knoten  $V$  in disjunkte Mengen  $S$  und  $V - S$
- Kante  $(u, v) \in E$  **kreuzt** den Schnitt, falls ein Knoten in  $S$  und der andere in  $V - S$
- Schnitt **respektiert** Kantenmenge  $A$ , wenn keine Kante in  $A$  den Schnitt kreuzt
- Kante ist eine **leichte Kante**, wenn sie einen Schnitt kreuzt und das kleinste Gewicht aller Kanten hat, die den Schnitt kreuzen

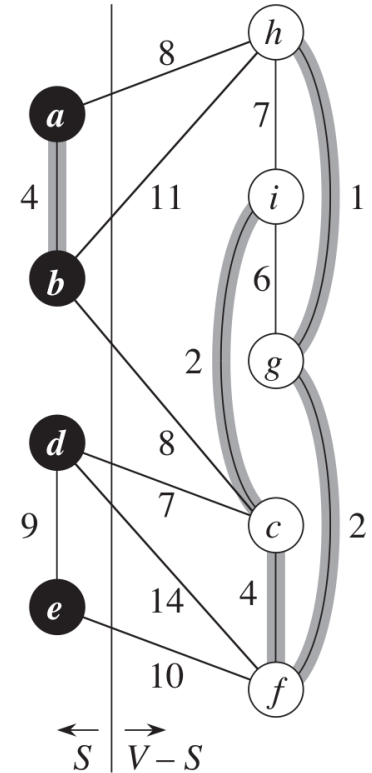
# Schnitte

2 Darstellungen eines Schnittes  $S$ , der die markierten Kanten respektiert

- schwarze Knoten: Elemente von  $S$
- weisse Knoten: Elemente von  $V - S$
- Leichte Kante:  $(c, d)$   
kann auch mehrere geben



(a)



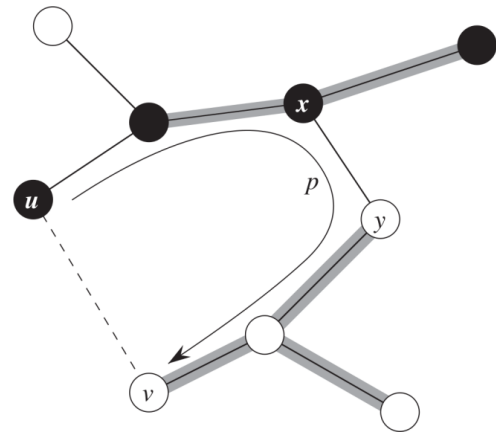
(b)

# Auffinden von sicheren Kanten

**Theorem:** Sei  $A$  Teilmenge eines MST,  $(S, V - S)$  Schnitt, der  $A$  respektiert,  $(u, v)$  leichte Kante, die  $(S, V - S)$  kreuzt. Dann ist  $(u, v)$  **sicher** für  $A$ .

## Beweis

- Sei  $T$  MST der  $A$  beinhaltet
- Wenn  $(u, v)$  nicht in  $T$ , zeige dass wir MST  $T'$  mit  $(u, v)$  konstruieren können
  - $T'$ : Wähle eine Kante  $(x, y)$  in  $T$ , die Schnitt kreuzt, ersetze mit  $(u, v)$
  - Weil  $(u, v)$  eine leichte Kante ist, gilt  $w(u, v) \leq w(x, y)$
- $T'$  ist Spannbaum, Gewicht ist kleiner gleich  $T$ , also ist auch  $T'$  ein MST
- $(u, v)$  ist **sicher** für  $A$ , weil  $A$  vereinigt mit  $(u, v)$  in  $T'$  ist



# Generischer Algorithmus

Während Ablauf des Algorithmus gilt:

- $G_A = (V, A)$  ist Wald, d.h. Zusammenhangskomponenten sind **Bäume**
  - Keine Zyklen in Zusammenhangskomponenten!
  - Bäume können aus einzelnen Knoten bestehen
- Jede für  $A$  sichere Kante verbindet neu zwei Komponenten
- Zu Beginn hat jeder Baum nur einen Knoten, d.h. es hat  $|V|$  Bäume
- In jedem Schritt wird die Anzahl Bäume um eins reduziert, d.h. nach  $|V| - 1$  Schritten bleibt ein Baum übrig, der MST

# Algorithmus von Kruskal

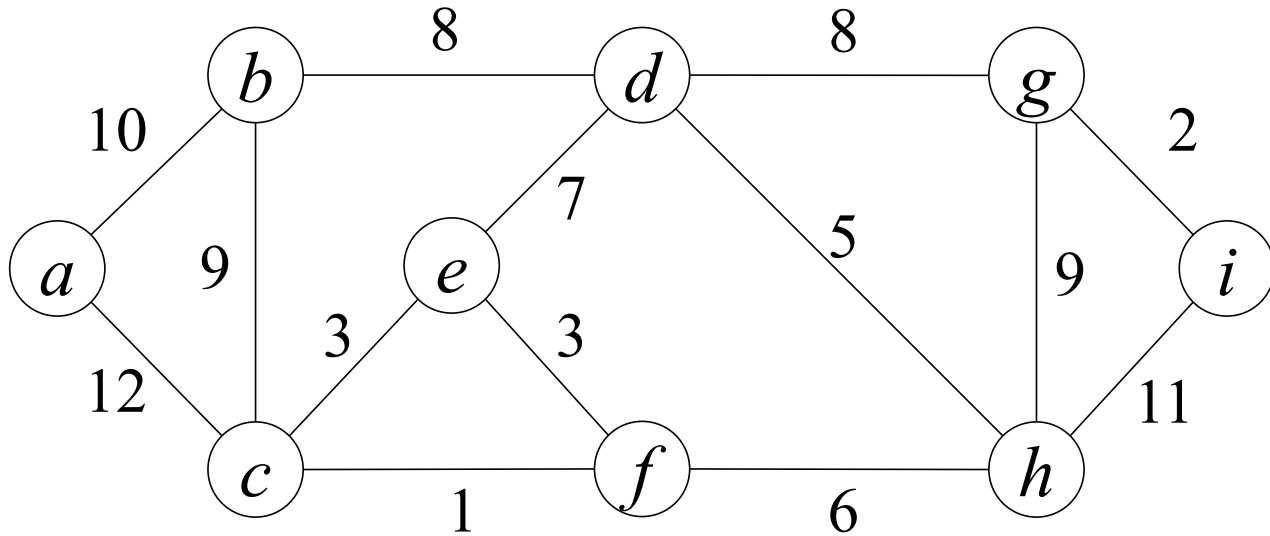
- Folgt direkt der Idee des generischen Algorithmus
- Finde in jedem Schritt **sichere Kante**, die dem Wald hinzugefügt werden kann
  - Wähle verbleibende Kante mit kleinstem Gewicht, die keinen Zyklus verursacht
    - Kanten werden nach Gewicht sortiert
    - Knoten der einzelnen Zusammenhangskomponenten werden in Mengen verwaltet.  
Kante  $(u, v)$  verursacht Zyklus, falls  $u$  in gleicher Menge wie  $v$ .

# Algorithmus von Kruskal

MST-KRUSKAL( $G, w$ )

```
1   $A = \emptyset$ 
2  for each vertex  $v \in G.V$ 
3      MAKE-SET( $v$ )
4  sort the edges of  $G.E$  into nondecreasing order by weight  $w$ .
5  for each edge  $(u, v) \in G.E$ , taken in nondecreasing order by weight
6      if FIND-SET( $u$ )  $\neq$  FIND-SET( $v$ )
7           $A = A \cup \{(u, v)\}$ 
8          UNION( $u, v$ )
9  return  $A$ 
```

# Algorithmus von Kruskal

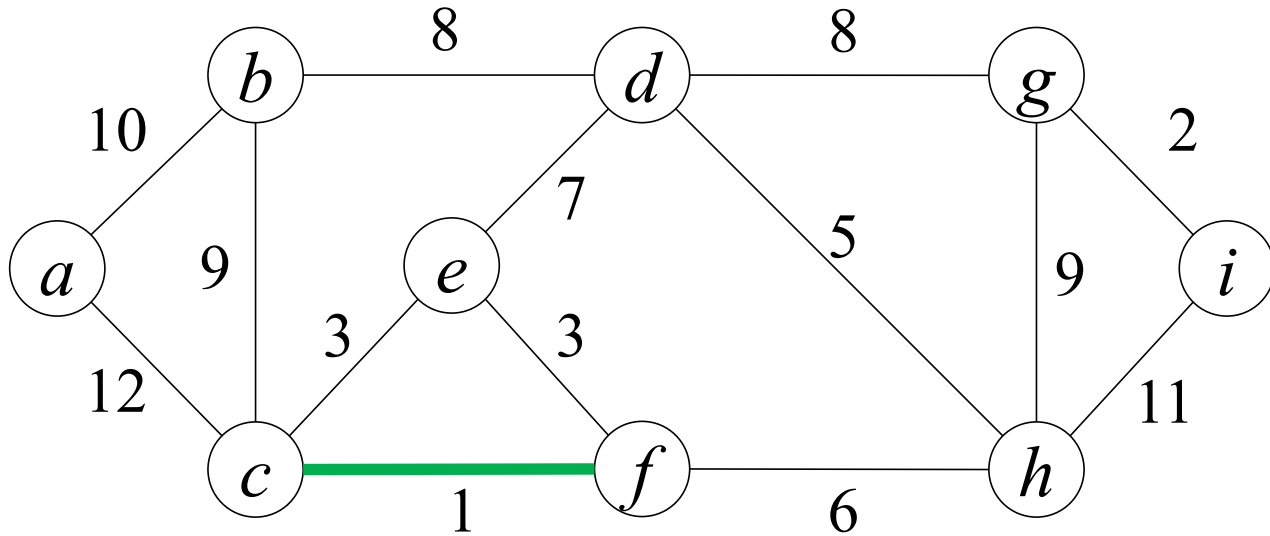


Mengen:  $\{a\}, \{b\}, \{c\}, \{d\}, \{e\}, \{f\}, \{g\}, \{h\}, \{i\}$

Sortierte Kanten:

$(c, f), (g, i), (c, e), (e, f), (d, h), (f, h), (d, e), (b, d), (d, g), (b, c), (g, h), (a, b), (h, i), (a, c)$

# Algorithmus von Kruskal



$c$  und  $f$  liegen nicht in der gleichen Menge, also zu  $A$  hinzu und vereinigen.

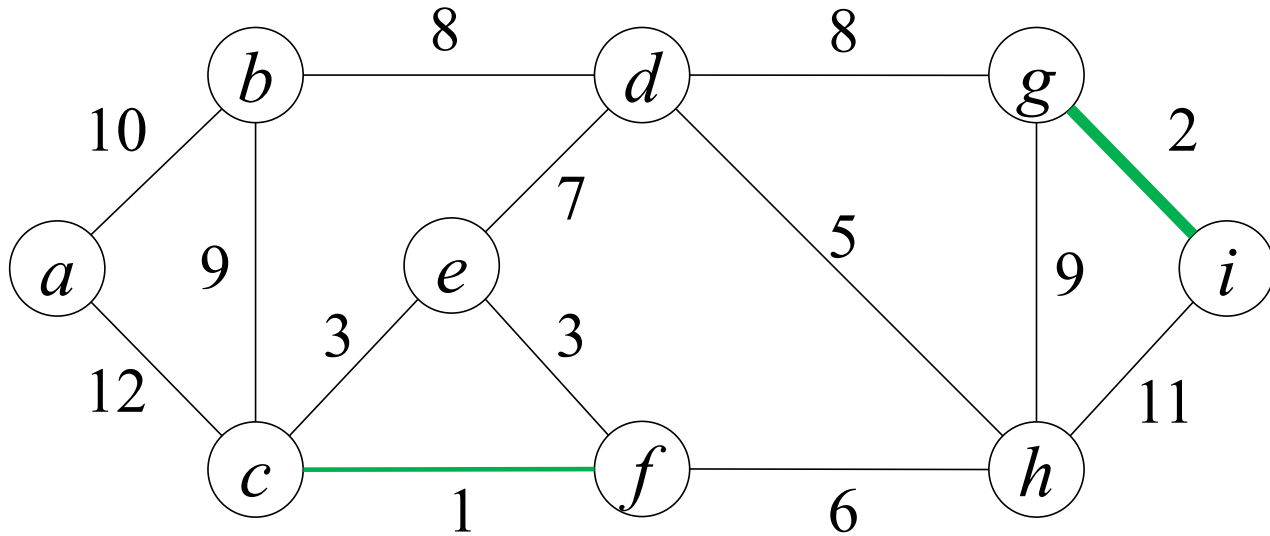
Mengen:  $\{a\}, \{b\}, \{c\}, \{d\}, \{e\}, \{f\}, \{g\}, \{h\}, \{i\} \rightarrow \{a\}, \{b\}, \{c, f\}, \{d\}, \{e\}, \{g\}, \{h\}, \{i\}$

Sortierte Kanten:

$(c, f), (g, i), (c, e), (e, f), (d, h), (f, h), (d, e), (b, d), (d, g), (b, c), (g, h), (a, b), (h, i), (a, c)$



# Algorithmus von Kruskal



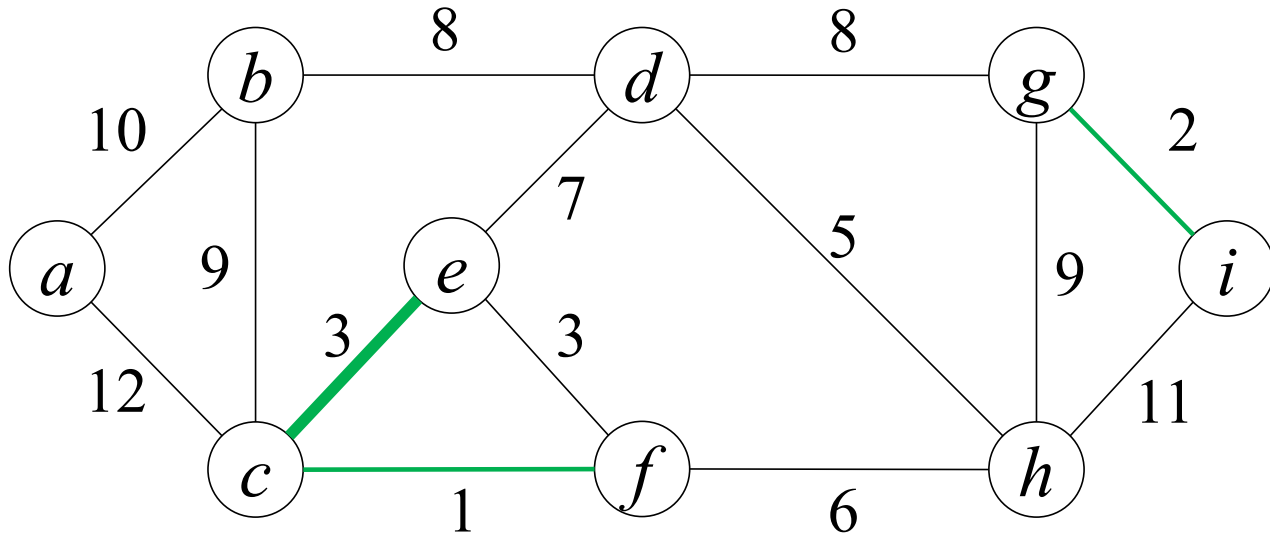
Mengen:  $\{a\}, \{b\}, \{c, f\}, \{d\}, \{e\}, \{g\}, \{h\}, \{i\} \rightarrow \{a\}, \{b\}, \{c, f\}, \{d\}, \{e\}, \{g, i\}, \{h\}$

Sortierte Kanten:

$(c, f), (g, i), (c, e), (e, f), (d, h), (f, h), (d, e), (b, d), (d, g), (b, c), (g, h), (a, b), (h, i), (a, c)$



# Algorithmus von Kruskal



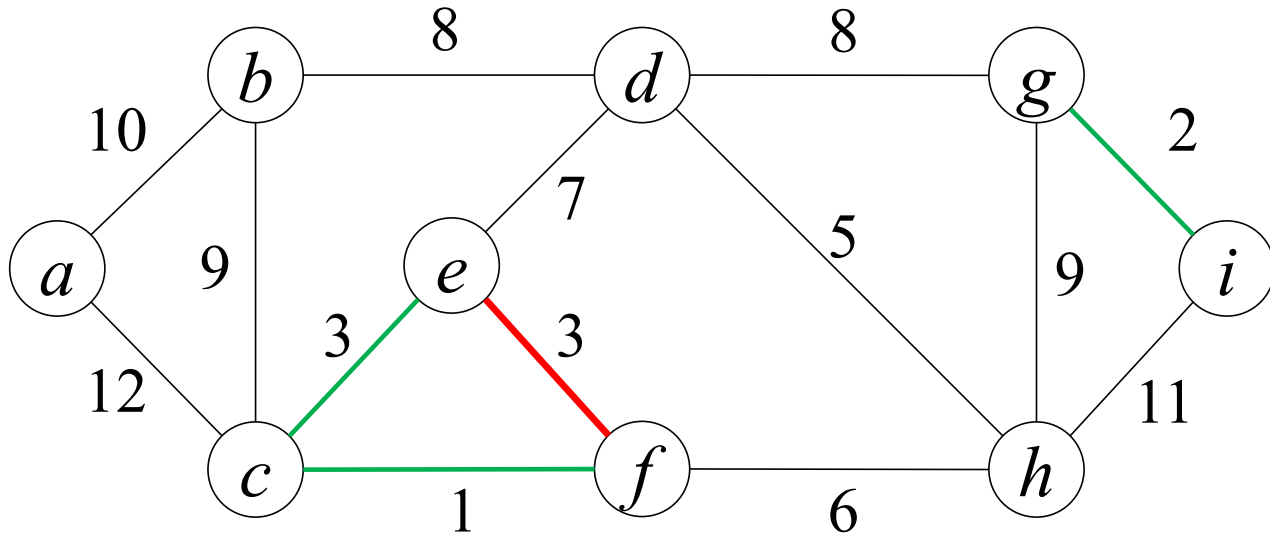
Mengen:  $\{a\}, \{b\}, \{\mathbf{c}, \mathbf{f}\}, \{d\}, \{\mathbf{e}\}, \{g, i\}, \{h\} \rightarrow \{a\}, \{b\}, \{\mathbf{c}, \mathbf{e}, \mathbf{f}\}, \{d\}, \{g, i\}, \{h\}$

Sortierte Kanten:

$(c, f), (g, i), (\mathbf{c}, \mathbf{e}), (e, f), (d, h), (f, h), (d, e), (b, d), (d, g), (b, c), (g, h), (a, b), (h, i), (a, c)$



# Algorithmus von Kruskal



Überspringen

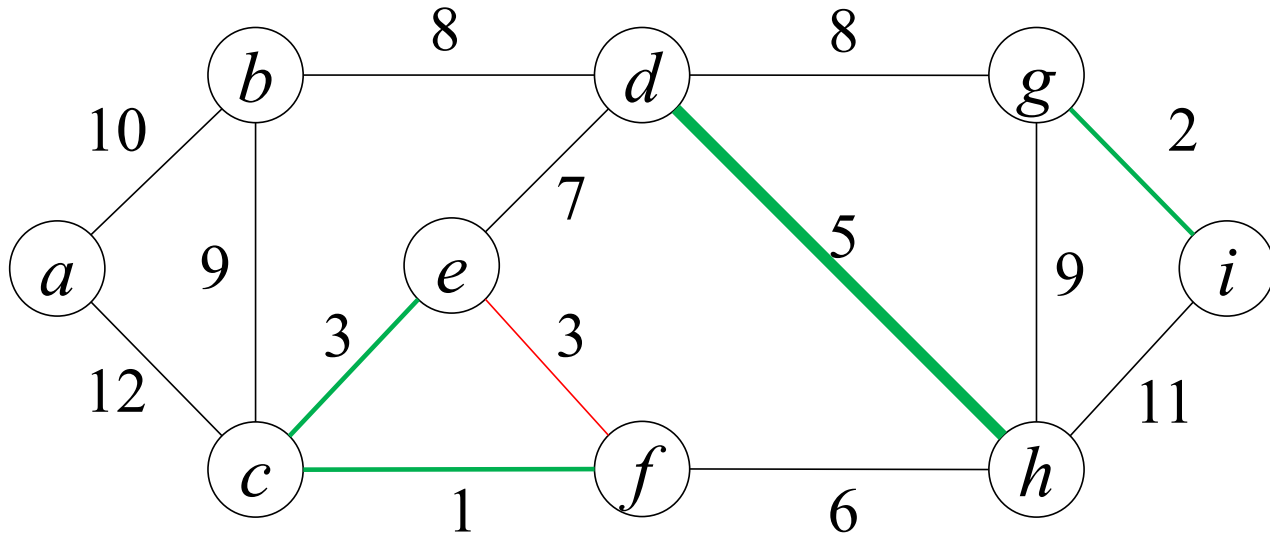
Mengen:  $\{a\}, \{b\}, \{c, \mathbf{e}, \mathbf{f}\}, \{d\}, \{g, i\}, \{h\}$

Sortierte Kanten:

$(c, f), (g, i), (c, e), (\mathbf{e}, \mathbf{f}), (d, h), (f, h), (d, e), (b, d), (d, g), (b, c), (g, h), (a, b), (h, i), (a, c)$



# Algorithmus von Kruskal



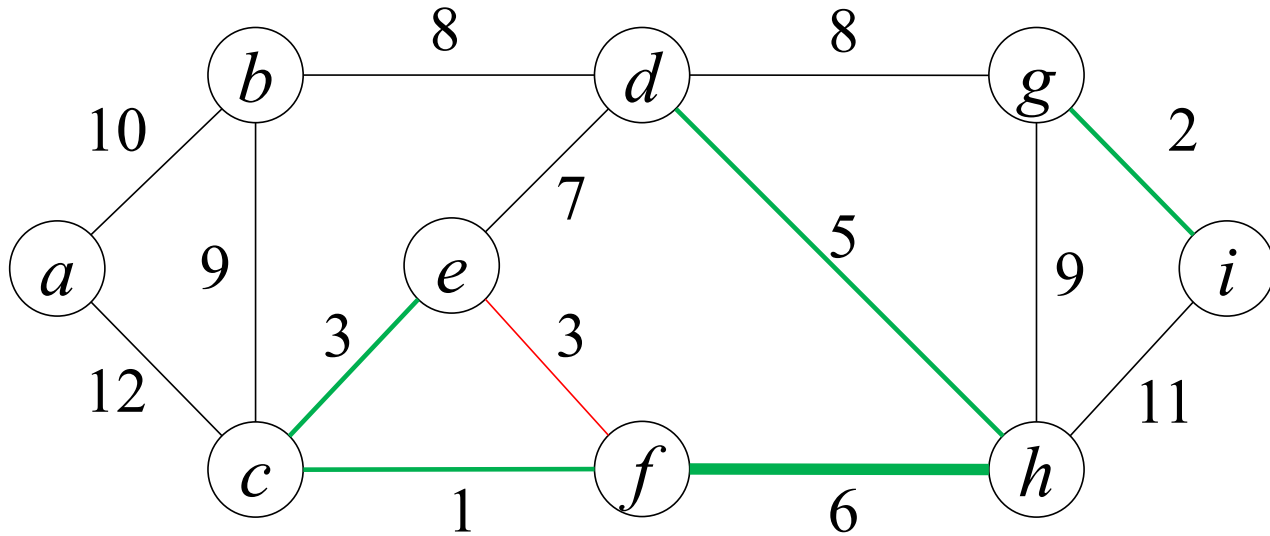
Mengen:  $\{a\}, \{b\}, \{c, e, f\}, \{\textcolor{teal}{d}\}, \{g, i\}, \{\textcolor{teal}{h}\} \rightarrow \{a\}, \{b\}, \{c, e, f\}, \{\textcolor{teal}{d}, \textcolor{teal}{h}\}, \{g, i\}$

Sortierte Kanten:

$(c, f), (g, i), (c, e), (e, f), (\textcolor{teal}{d}, \textcolor{teal}{h}), (f, h), (d, e), (b, d), (d, g), (b, c), (g, h), (a, b), (h, i), (a, c)$



# Algorithmus von Kruskal



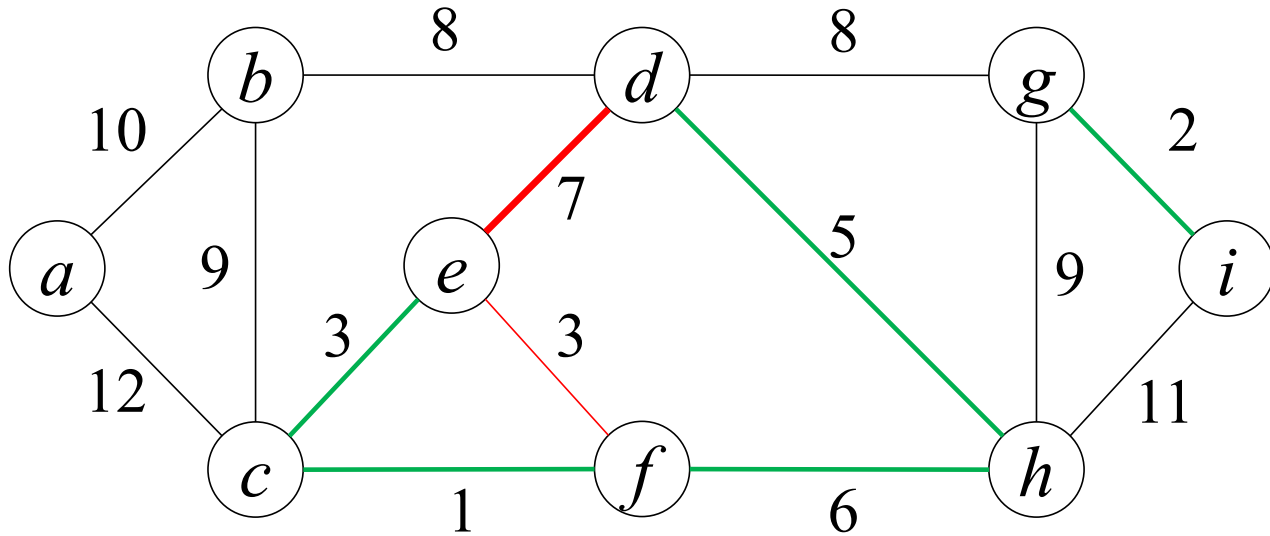
Mengen:  $\{a\}, \{b\}, \{c, e, f\}, \{d, h\}, \{g, i\} \rightarrow \{a\}, \{b\}, \{c, e, f, d, h\}, \{g, i\}$

Sortierte Kanten:

$(c, f), (g, i), (c, e), (e, f), (d, h), (f, h), (d, e), (b, d), (d, g), (b, c), (g, h), (a, b), (h, i), (a, c)$



# Algorithmus von Kruskal



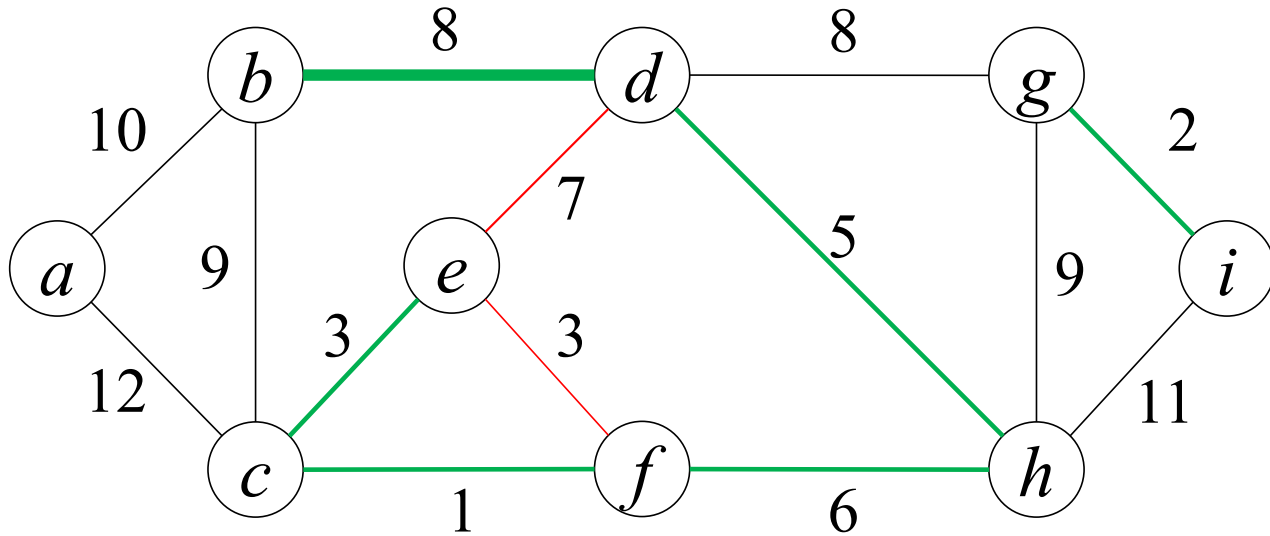
Mengen:  $\{a\}, \{b\}, \{c, \textcolor{red}{d}, \textcolor{red}{e}, f, h\}, \{g, i\}$

Sortierte Kanten:

$(c, f), (g, i), (c, e), (e, f), (d, h), (f, h), (\textcolor{red}{d}, \textcolor{red}{e}), (b, d), (d, g), (b, c), (g, h), (a, b), (h, i), (a, c)$



# Algorithmus von Kruskal



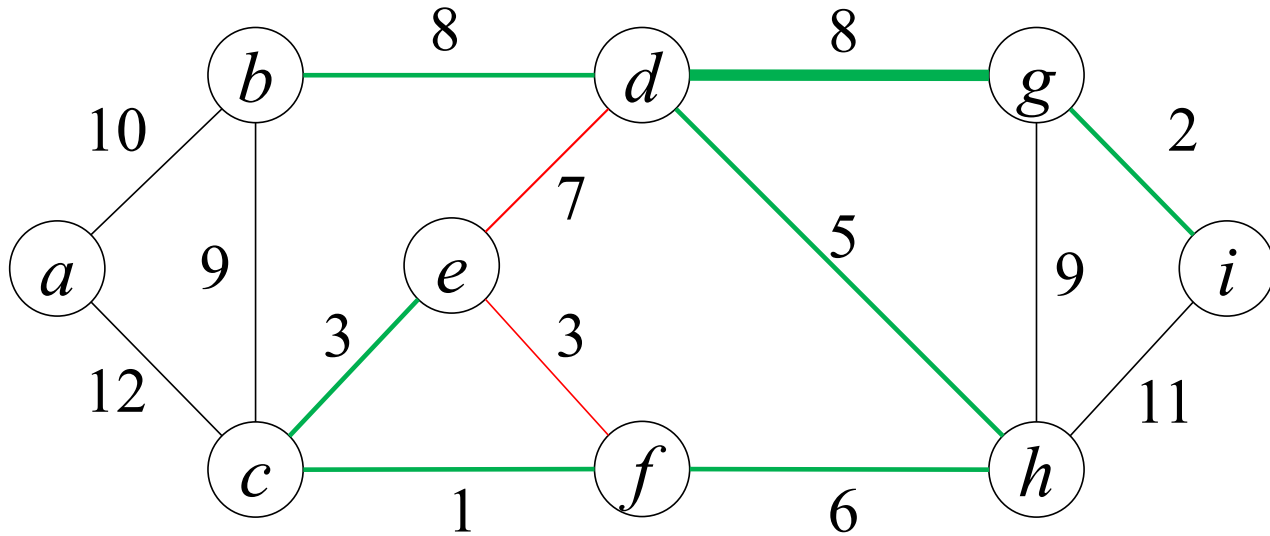
Mengen:  $\{a\}, \{\mathbf{b}\}, \{\mathbf{c}, \mathbf{d}, \mathbf{e}, \mathbf{f}, \mathbf{h}\}, \{g, i\} \rightarrow \{a\}, \{\mathbf{b}, \mathbf{c}, \mathbf{d}, \mathbf{e}, \mathbf{f}, \mathbf{h}\}, \{g, i\}$

Sortierte Kanten:

$(c, f), (g, i), (c, e), (e, f), (d, h), (f, h), (d, e), (\mathbf{b}, \mathbf{d}), (d, g), (b, c), (g, h), (a, b), (h, i), (a, c)$



# Algorithmus von Kruskal



Mengen:  $\{a\}, \{b, c, d, e, f, h\}, \{g, i\} \rightarrow \{a\}, \{b, c, d, e, f, g, h, i\}$

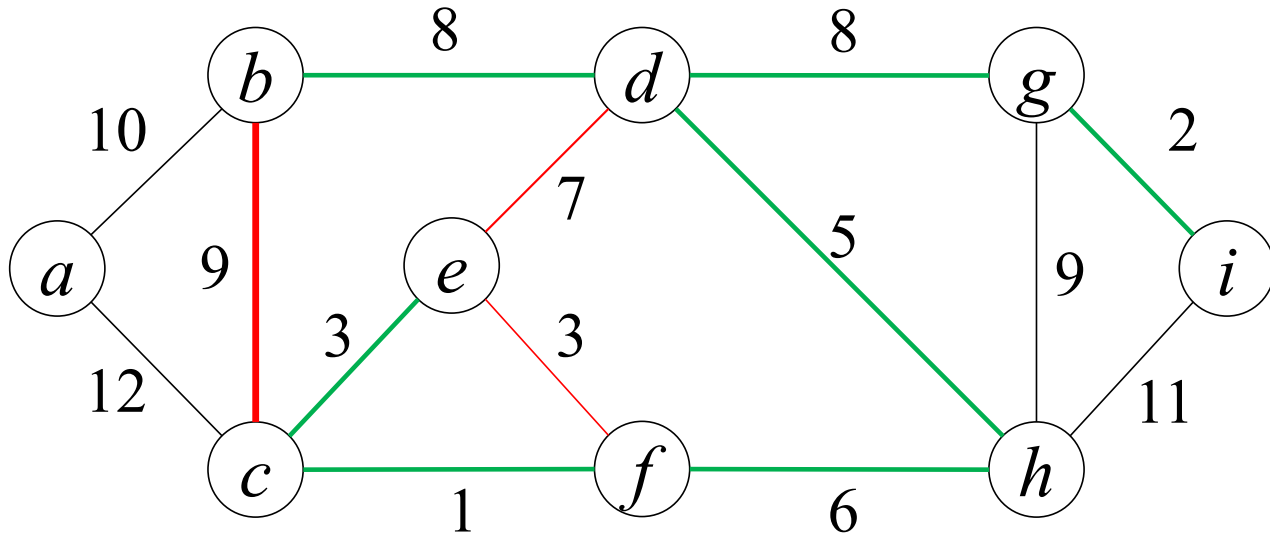
Sortierte Kanten:

$(c, f), (g, i), (c, e), (e, f), (d, h), (f, h), (d, e), (b, d), (d, g), (b, c), (g, h), (a, b), (h, i), (a, c)$





# Algorithmus von Kruskal



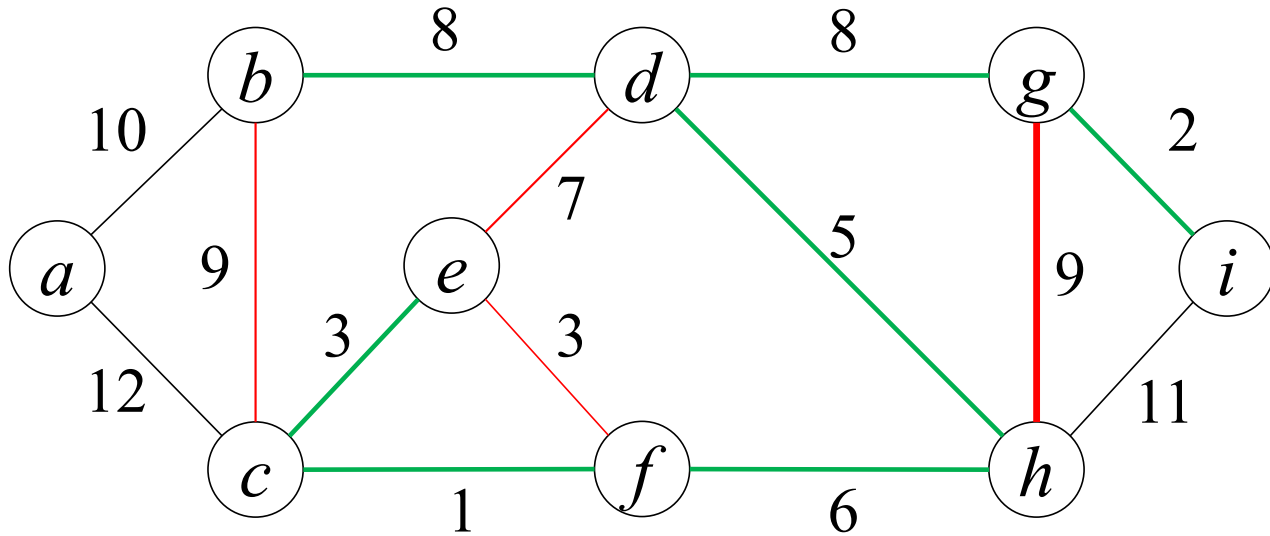
Mengen:  $\{a\}, \{\mathbf{b}, \mathbf{c}, d, e, f, g, h, i\}$

Sortierte Kanten:

$(c, f), (g, i), (c, e), (e, f), (d, h), (f, h), (d, e), (b, d), (d, g), (\mathbf{b}, \mathbf{c}), (g, h), (a, b), (h, i), (a, c)$



# Algorithmus von Kruskal



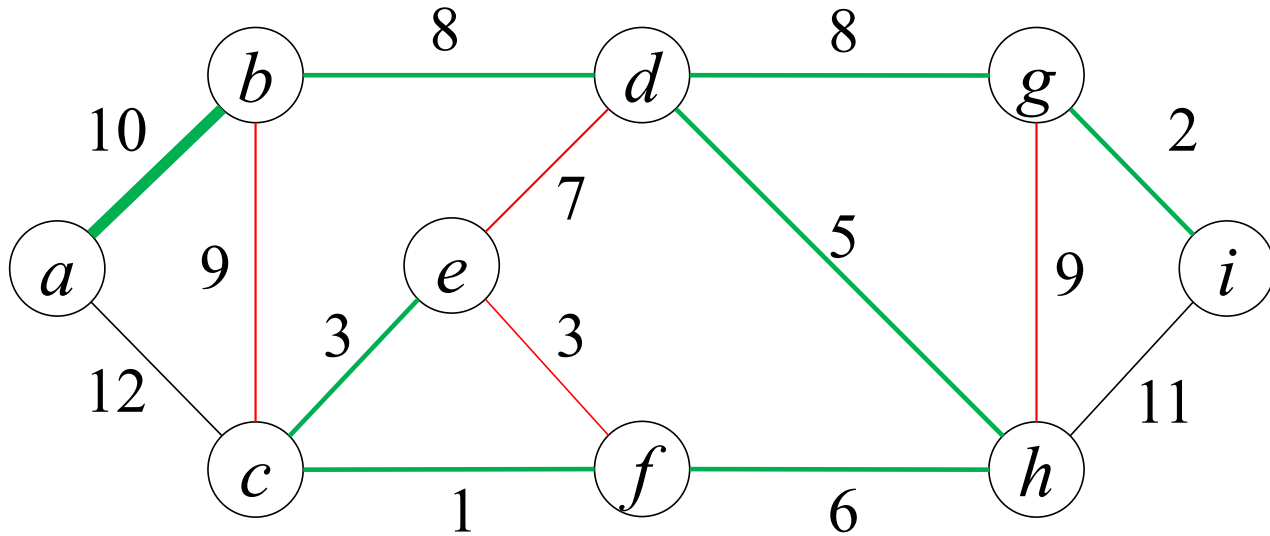
Mengen:  $\{a\}, \{b, c, d, e, f, \mathbf{g}, \mathbf{h}, i\}$

Sortierte Kanten:

$(c, f), (g, i), (c, e), (e, f), (d, h), (f, h), (d, e), (b, d), (d, g), (b, c), (\mathbf{g}, \mathbf{h}), (a, b), (h, i), (a, c)$



# Algorithmus von Kruskal



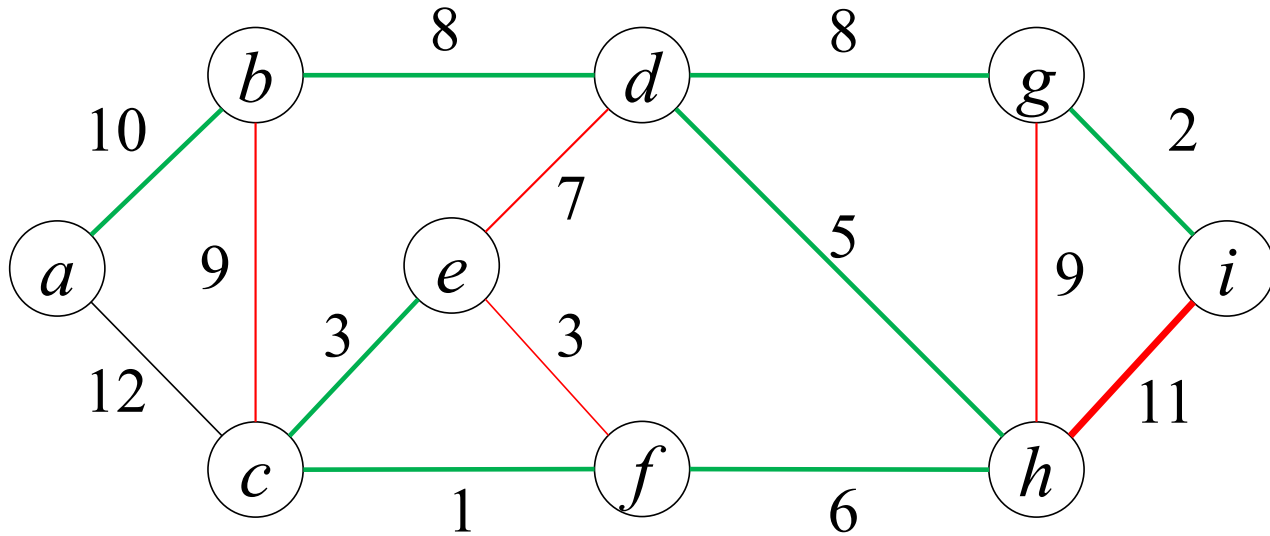
Mengen:  $\{\mathbf{a}\}, \{\mathbf{b}, \mathbf{c}, \mathbf{d}, \mathbf{e}, \mathbf{f}, \mathbf{g}, \mathbf{h}, \mathbf{i}\} \rightarrow \{\mathbf{a}, \mathbf{b}, \mathbf{c}, \mathbf{d}, \mathbf{e}, \mathbf{f}, \mathbf{g}, \mathbf{h}, \mathbf{i}\}$

Sortierte Kanten:

$(c, f), (g, i), (c, e), (e, f), (d, h), (f, h), (d, e), (b, d), (d, g), (b, c), (g, h), (\mathbf{a}, \mathbf{b}), (h, i), (a, c)$



# Algorithmus von Kruskal



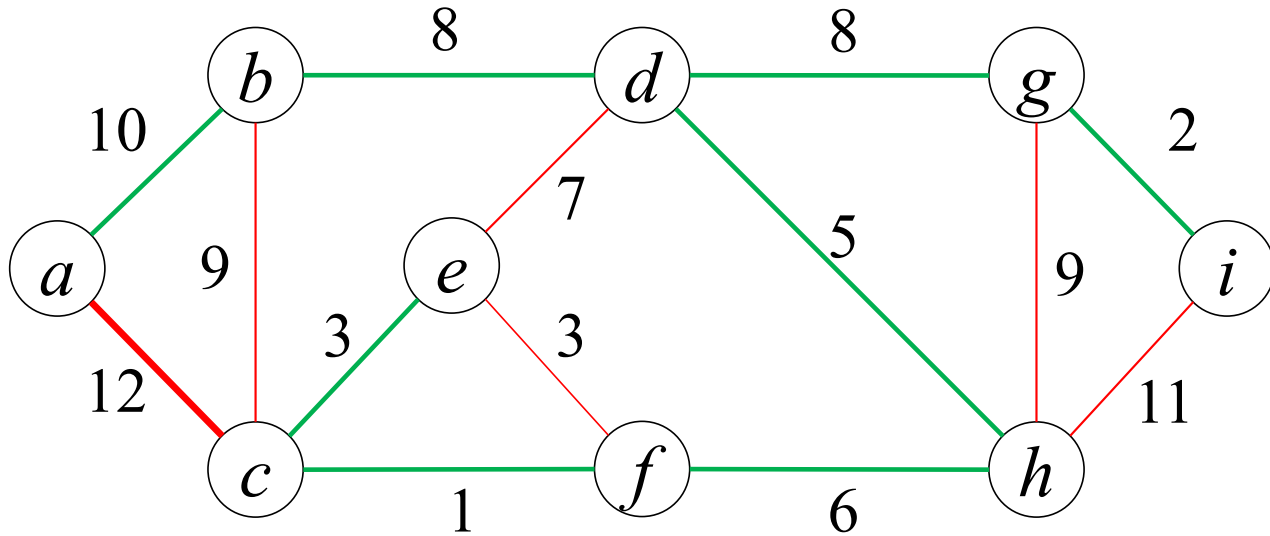
Mengen:  $\{a, b, c, d, e, f, g, \mathbf{h}, \mathbf{i}\}$

Sortierte Kanten:

$(c, f), (g, i), (c, e), (e, f), (d, h), (f, h), (d, e), (b, d), (d, g), (b, c), (g, h), (a, b), (\mathbf{h}, \mathbf{i}), (a, c)$



# Algorithmus von Kruskal



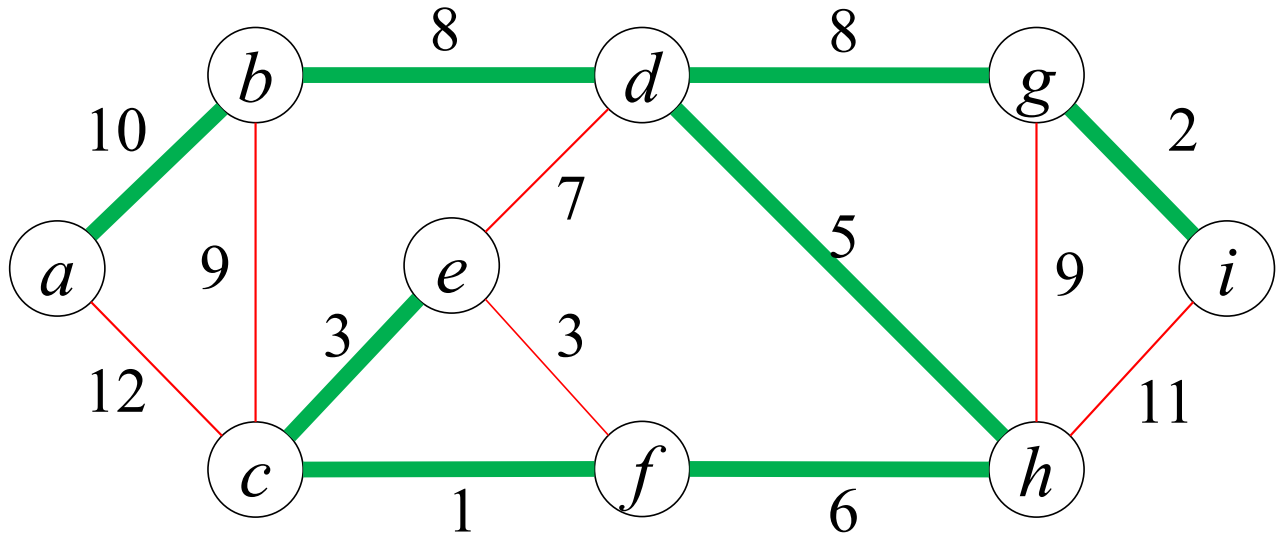
Mengen: {**a**, b, **c**, d, e, f, g, h, i}

Sortierte Kanten:

(c, f), (g, i), (c, e), (e, f), (d, h), (f, h), (d, e), (b, d), (d, g), (b, c), (g, h), (a, b), (h, i), (**a, c**)



# Algorithmus von Kruskal



# Algorithmus von Kruskal

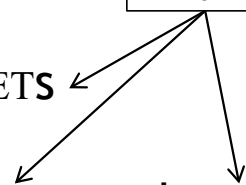
MST-KRUSKAL( $G, w$ )

```
1   $A = \emptyset$ 
2  for each vertex  $v \in G.V$ 
3      MAKE-SET( $v$ )
4  sort the edges of  $G.E$  into nondecreasing order by weight  $w$ .
5  for each edge  $(u, v) \in G.E$ , taken in nondecreasing order by weight
6      if FIND-SET( $u$ )  $\neq$  FIND-SET( $v$ )
7           $A = A \cup \{(u, v)\}$ 
8          UNION( $u, v$ )
9  return  $A$ 
```

- **Analyse**

- $A$  initialisieren:  $O(1)$
- Erste **for**-Schleife:  $|V|$  MAKE-SETS
- $E$  sortieren:  $O(E \lg E)$
- Zweite **for**-Schleife:  $O(E)$  FIND-SETS und UNIONS

(diese Operationen nicht  
besprochen in Vorlesung!)



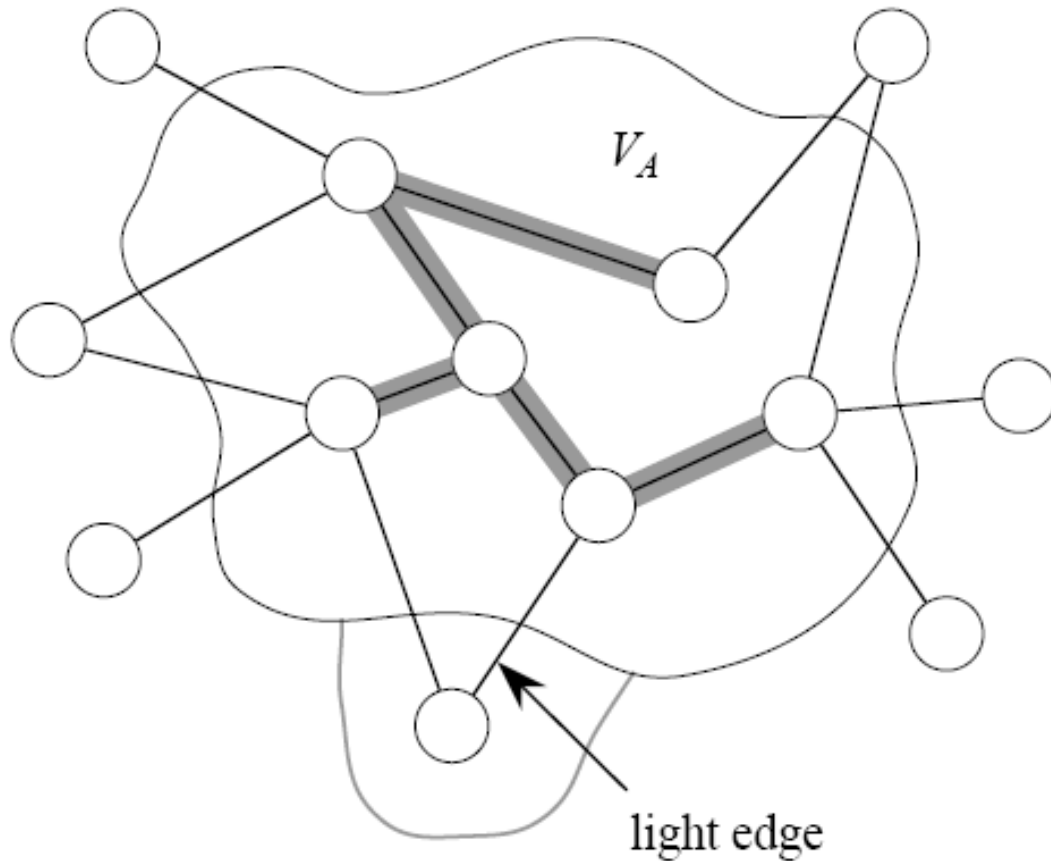
- **Total:**  $O(E \lg E)$

# Algorithmus von Prim

- Teilmenge von Kanten  $A$  des MST ist immer **ein einziger** Baum
- In jedem Schritt, finde leichte Kante, die Baum mit **einem neuem Knoten** verbindet
  - Sei  $V_A$  Menge der Knoten, die in  $A$  erreichbar
  - Finde leichte Kante über Schnitt  $(V_A, V - V_A)$



# Algorithmus von Prim



# Algorithmus von Prim

- Verwende Prioritätswarteschlange, um leichte Kante zu finden
  - Prioritätswarteschlange enthält Knoten, die in  $A$  nicht erreichbar sind, d.h. Knotenmenge  $V - V_A$
  - Schlüssel ist Kante mit geringstem Gewicht zu einem Knoten in  $V_A$
  - Schlüssel ist unendlich falls keine Kante zu  $V_A$  existiert
- Jeder Knoten  $v$ , der hinzugenommen wird, speichert seinen **Vater**  $v.\pi$  im Baum

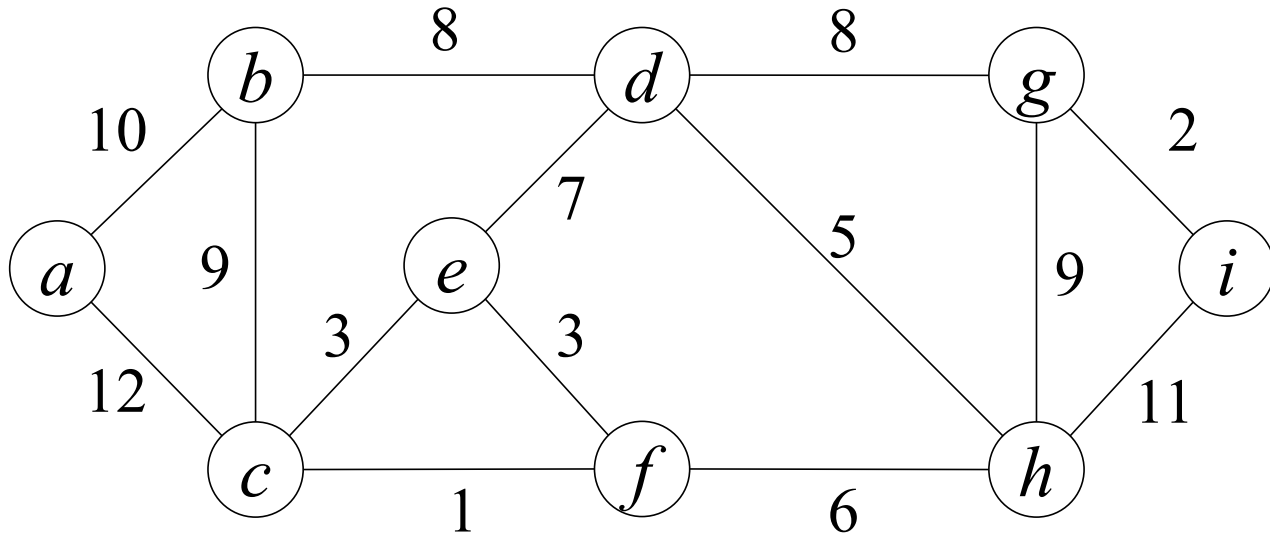
# Algorithmus von Prim

- Starte mit beliebiger Wurzel  $r$

MST-PRIM( $G, w, r$ )

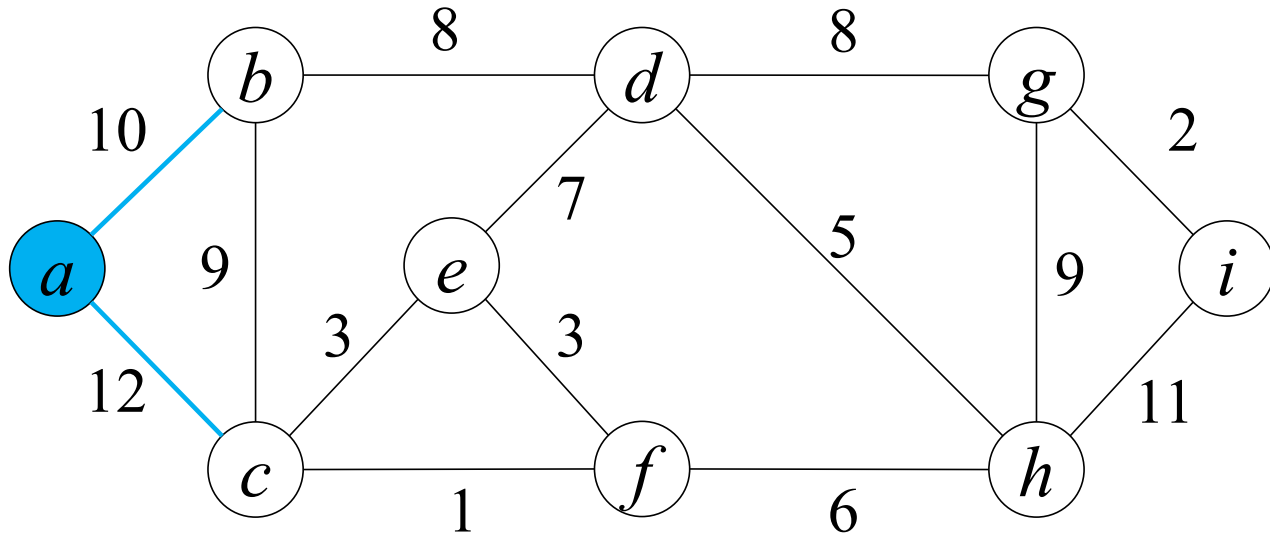
```
1  for each  $u \in G.V$ 
2       $u.key = \infty$ 
3       $u.\pi = \text{NIL}$ 
4   $r.key = 0$ 
5   $Q = G.V$ 
6  while  $Q \neq \emptyset$ 
7       $u = \text{EXTRACT-MIN}(Q)$ 
8      for each  $v \in G.Adj[u]$ 
9          if  $v \in Q$  and  $w(u, v) < v.key$ 
10              $v.\pi = u$ 
11              $v.key = w(u, v)$ 
```

# Algorithmus von Prim



$Q$ :  $a(0), b(\infty), c(\infty), d(\infty), e(\infty), f(\infty), g(\infty), h(\infty), i(\infty)$

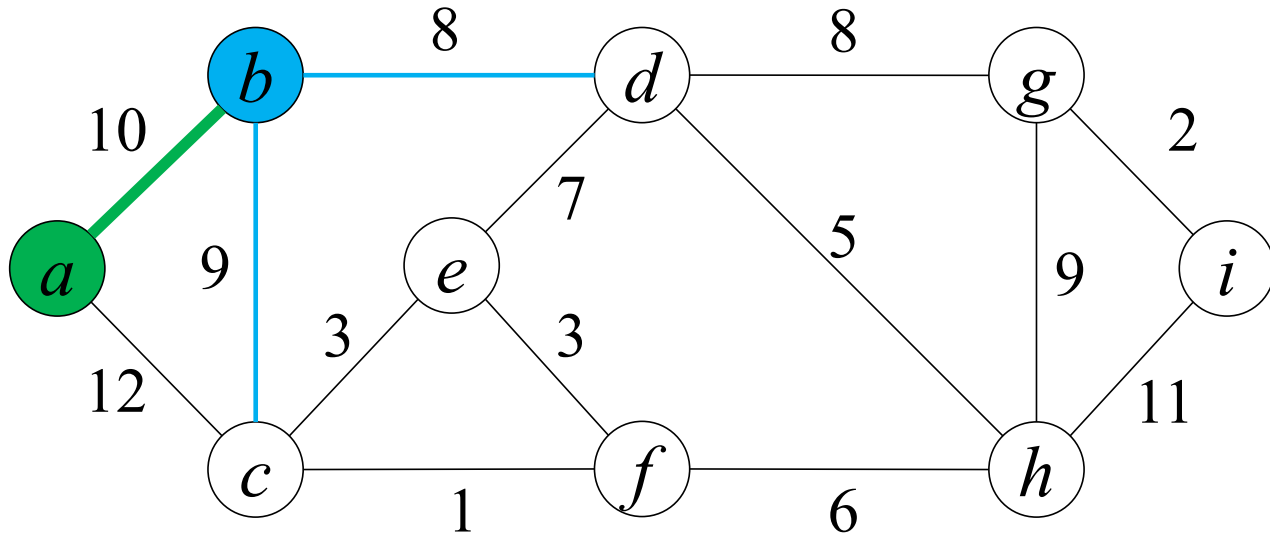
# Algorithmus von Prim



$Q$ :  $a(0), b(\infty), c(\infty), d(\infty), e(\infty), f(\infty), g(\infty), h(\infty), i(\infty)$

$Q'$ :  $b(10), c(12), d(\infty), e(\infty), f(\infty), g(\infty), h(\infty), i(\infty)$

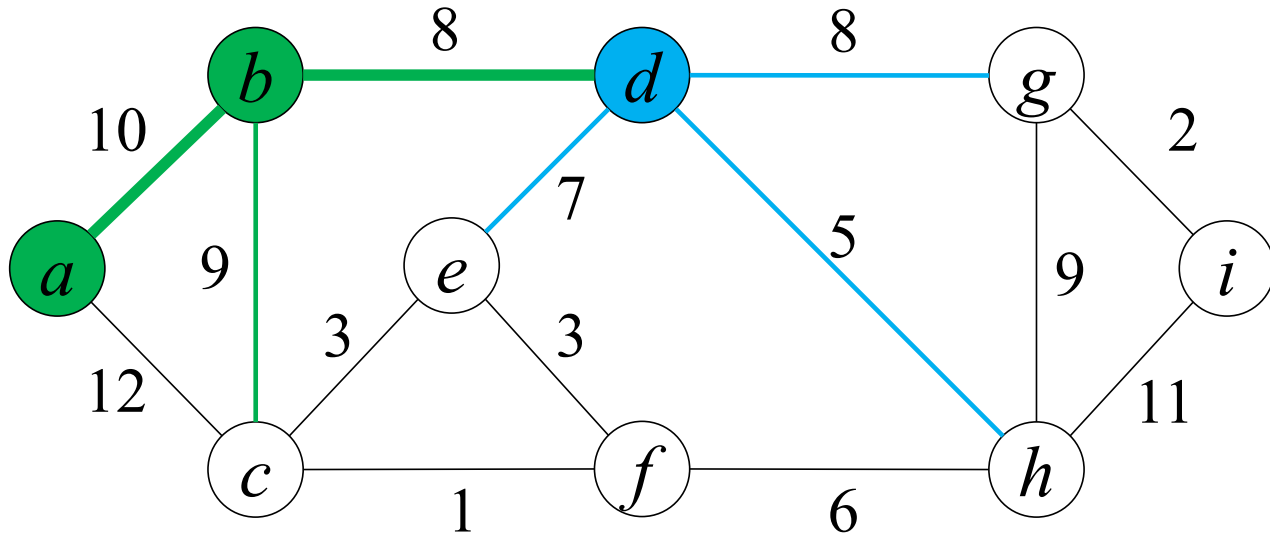
# Algorithmus von Prim



$Q$ :  $b(10), c(12), d(\infty), e(\infty), f(\infty), g(\infty), h(\infty), i(\infty)$

$Q'$ :  $d(8), c(9), e(\infty), f(\infty), g(\infty), h(\infty), i(\infty)$

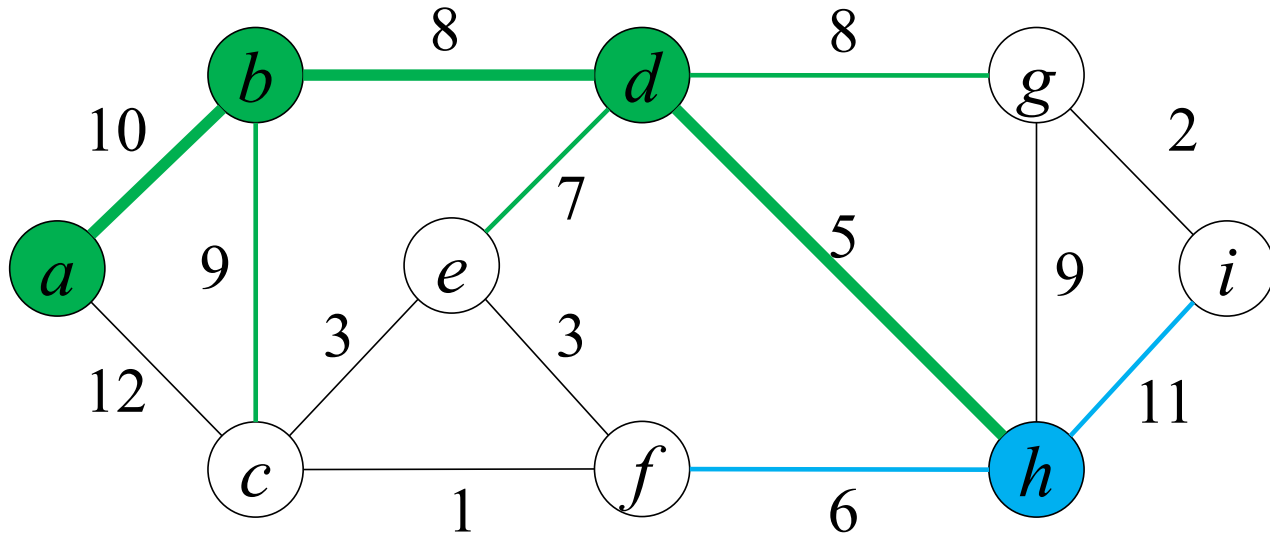
# Algorithmus von Prim



$Q$ :  $d(8), c(9), e(\infty), f(\infty), g(\infty), h(\infty), i(\infty)$

$Q'$ :  $h(5), e(7), g(8), c(9), f(\infty), i(\infty)$

# Algorithmus von Prim

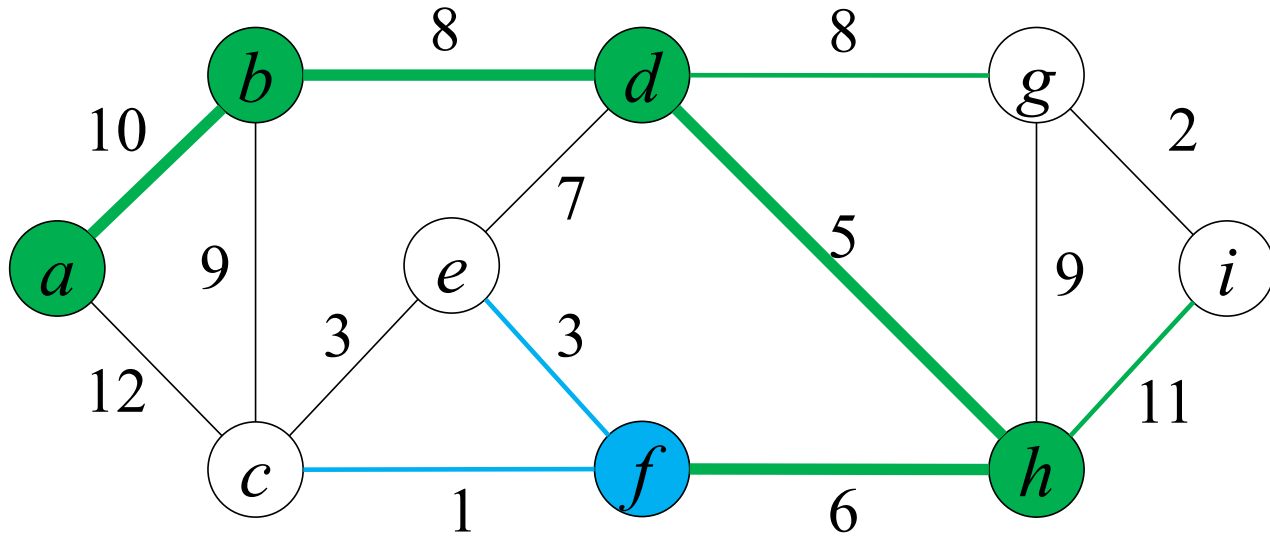


$Q$ :  $h(5), e(7), g(8), c(9), f(\infty), i(\infty)$

$Q'$ :  $f(6), e(7), g(8), c(9), i(11)$



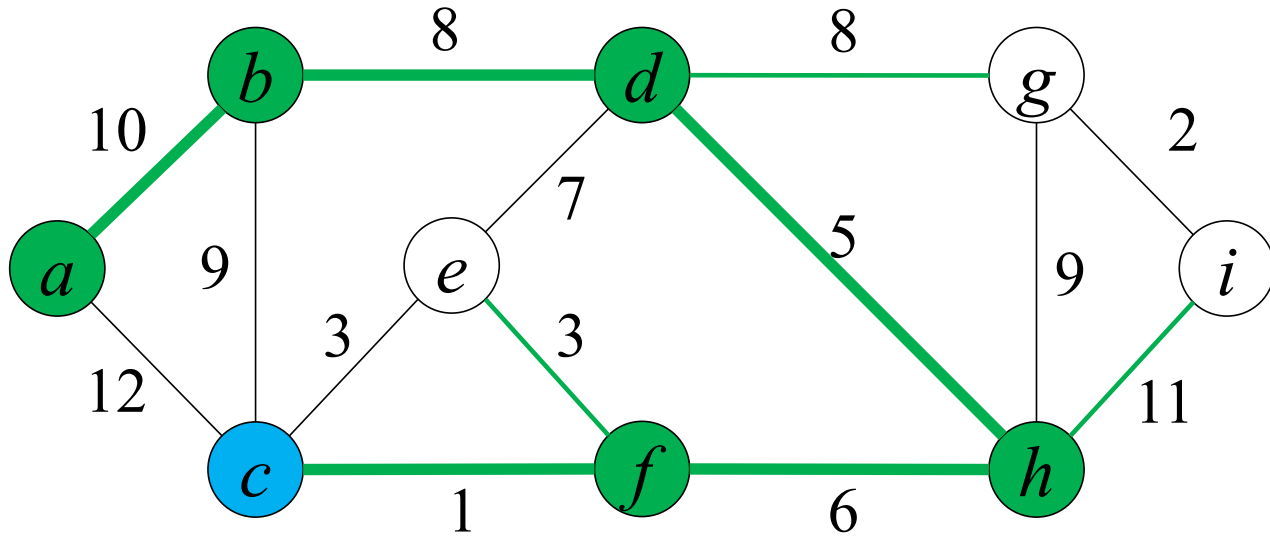
# Algorithmus von Prim



$Q$ :  $f(6), e(7), g(8), c(9), i(11)$

$Q'$ :  $c(1), e(3), g(8), i(11)$

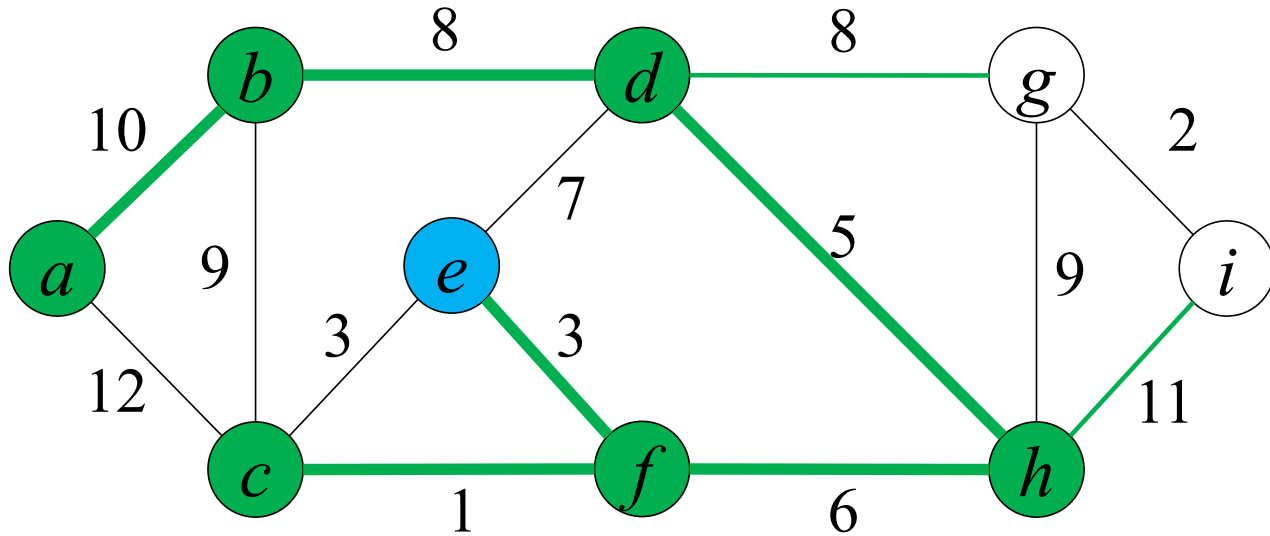
# Algorithmus von Prim



$Q$ :  $c(1), e(3), g(8), i(11)$

$Q'$ :  $e(3), g(8), i(11)$

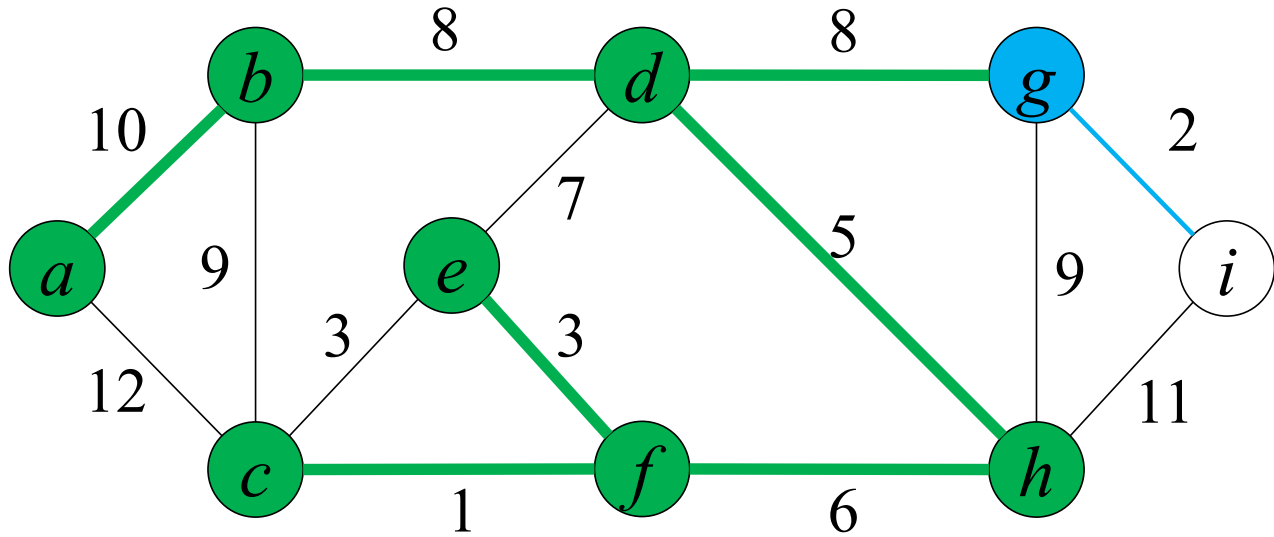
# Algorithmus von Prim



$Q$ :  $e(3), g(8), i(11)$

$Q'$ :  $g(8), i(11)$

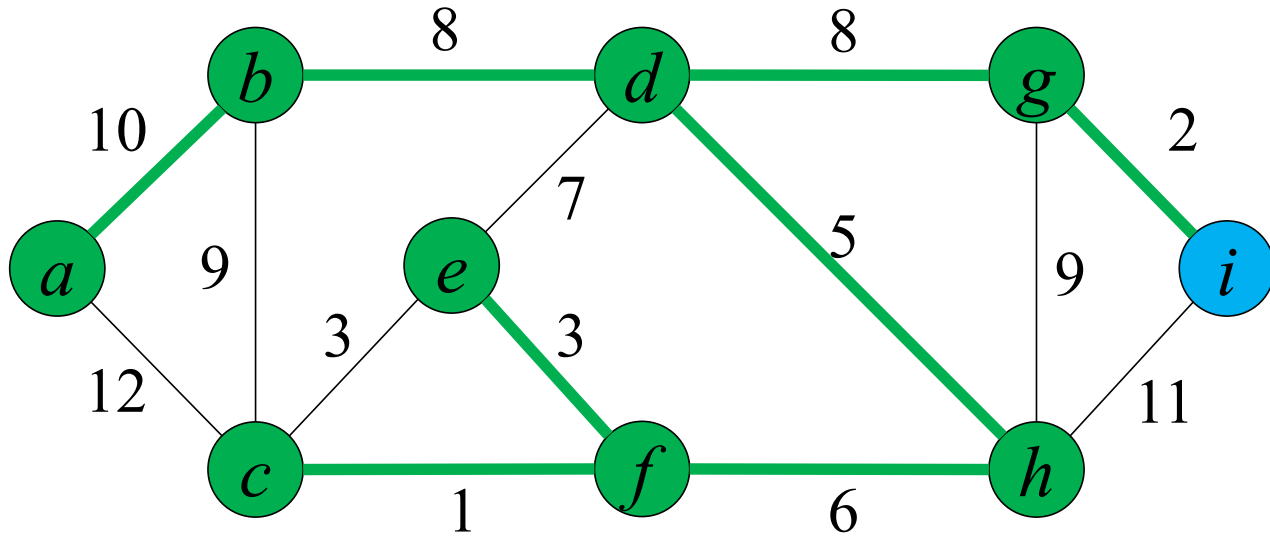
# Algorithmus von Prim



$Q$ :  $g(8), i(11)$

$Q'$ :  $i(2)$

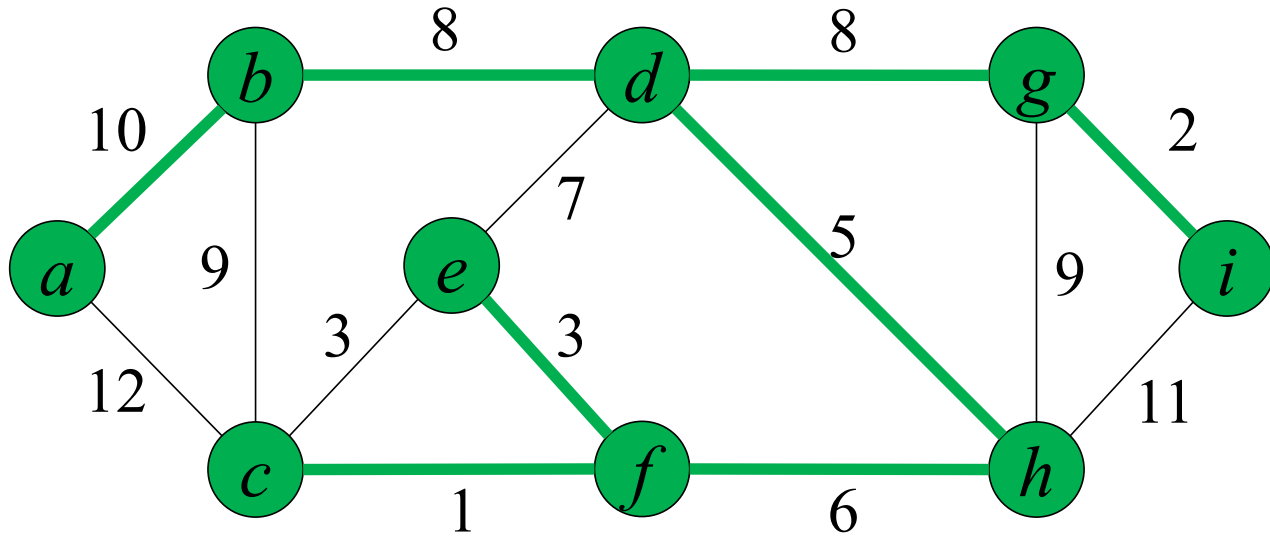
# Algorithmus von Prim



$Q: i(2)$

$Q':$

# Algorithmus von Prim



# Analyse

- Mit Min-Heap als Prioritätswarteschlange
- Initialisierung der Gewichte:  $\theta(V)$
- BUILD-MIN-HEAP:  $O(V)$
- while-Schleife:
  - $|V|$  Aufrufe von EXTRACT-MIN:  $O(V \lg V)$
  - $\leq |E|$  implizite Aufrufe von DECREASE-KEY:  
 $O(E \lg V)$
- Total  $O(E \lg V) + O(V \lg V) = O(E \lg V)$

# Graphenalgorithmen

- Minimale Spannbäume
- Kürzeste Pfade



# Kürzeste Pfade

- **Intuitiv:** Finde kürzesten Pfad zwischen zwei Punkten auf einer Karte
- Eingabe: gerichteter Graph mit **Kantengewichten**
  - Verallgemeinerung von Breitensuche auf gewichtete Bäume
- Gewicht eines Pfades  $p = \langle v_0, v_1, \dots, v_k \rangle$  ist Summe der Kantengewichte

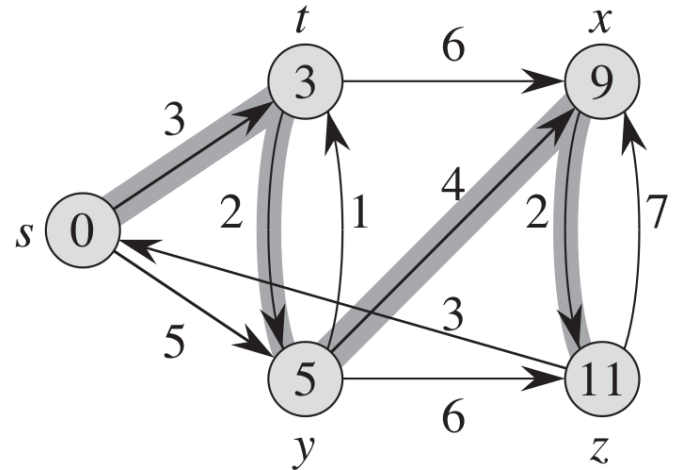
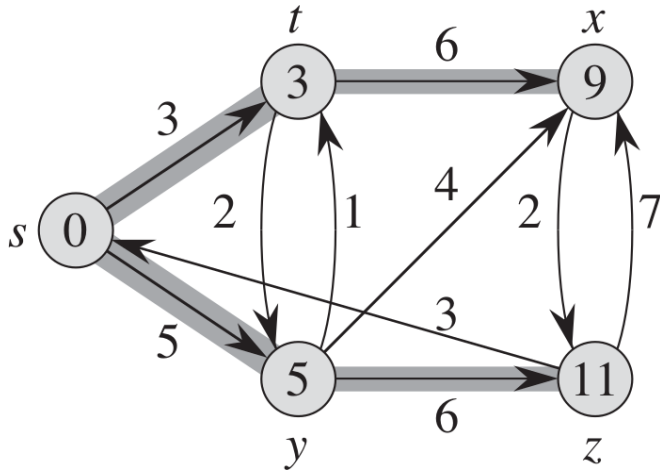
$$\sum_{i=1}^k w(v_{i-1}, v_i)$$

- Gewicht des kürzesten Pfades  $\delta(u, v)$

$$\delta(u, v) = \begin{cases} \min\{w(p) : u \xrightarrow{p} v\} & \text{if there is a path from } u \text{ to } v, \\ \infty & \text{otherwise.} \end{cases}$$

# Kürzeste Pfade

- Beispiel: kürzester Pfad von  $s$  aus



- Nicht eindeutig
- Kürzeste Pfade von einem Startknoten bilden Baum
- Gewichte können für beliebige Größen stehen
  - Zeit, Kosten, Verlust, etc.

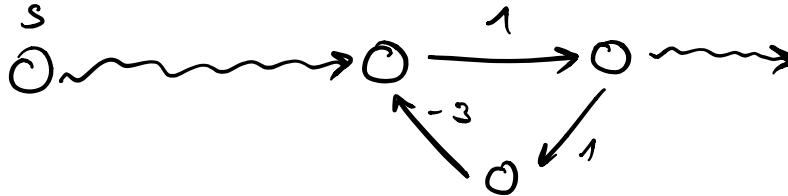
# Kürzeste Pfade

## Varianten

- Einziger Startknoten (single-source)
  - Alle kürzesten Pfade von einem Startknoten zu allen anderen Knoten
- Einziger Zielknoten (single-destination)
  - Alle kürzesten Pfade von allen Startknoten zu einem Zielknoten
  - Drehe Richtung aller Kanten → single-source Problem
- Festes Knotenpaar (single-pair)
  - Kürzester Pfad zwischen zwei Knoten
  - Kein asymptotisch schnellerer Algorithmus bekannt als für single-source
- Alle Paare (all-pairs)
  - Naiv: löse single-source für alle Startknoten
  - Geht besser, Kapitel 25 im Buch

# Negative Kantengewichte

- Ok, falls keine Zyklen mit negativem Gewicht, erreichbar von Startknoten
  - Könnten sonst unendlich lang im Kreis gehen um Gewicht zu reduzieren
  - Kein Problem falls Zyklus vom Startknoten nicht erreichbar



# Zyklen

- Annahme: finde kürzeste Pfade ohne Zyklen
- Zyklen mit negativem Gewicht
  - Nicht erlaubt in Eingabe
- Zyklen mit positivem Gewicht
  - Vermeidung von Zyklen führt zu kürzerem Pfad
  - Kommen nicht vor in Lösung
- Zyklen mit Gewicht 0
  - Führt zu nicht-eindeutiger Lösung
  - Annahme: finde Lösung ohne Zyklen mit Gewicht 0

# Optimale Teilstruktur

**Lemma:** Jeder Teilpfad eines kürzesten Pfades ist ein kürzester Pfad

**Beweis:** Durch Widerspruch

- Sei  $p$  kürzester Pfad von  $u$  nach  $v$  (1)



- Länge  $\delta(u, v) = w(p) = w(p_{ux}) + w(p_{xy}) + w(p_{yv})$

- Annahme: existiere kürzerer Pfad  $\begin{array}{c} x \\ \sim p'_{xy} \rightarrow y \end{array}$

- Also  $w(p'_{xy}) < w(p_{xy})$

- Neuer Pfad  $p'$ 

A directed graph showing a path from node  $u$  to node  $v$  through nodes  $x$  and  $y$ . The nodes are represented by circles. The edges are labeled  $p_{ux}$ ,  $p'_{xy}$ , and  $p_{yv}$  respectively, and are drawn as wavy arrows.

- Also  $w(p') = w(p_{ux}) + w(p'_{xy}) + w(p_{yv})$   
 $< w(p_{ux}) + w(p_{xy}) + w(p_{yv}) = w(p).$

Widerspruch zu (1)!

# Kürzeste Pfade, ein Startknoten

**Eingabe:** Graph, Startknoten  $s$

**Ausgabe:** für jeden Knoten

- Länge des kürzesten Pfades:  $\delta(s, v)$ 
  - $v.d$  ist **Schätzung des kürzesten Pfades**
  - Nach Initialisierung  $v.d = \infty$
  - Während Algorithmus reduziert bis  $v.d = \delta(s, v)$
- Vorgängerknoten auf kürzestem Pfad:  $v.\pi$ 
  - Nach Initialisierung  $v.\pi = \text{NIL}$
  - Aus  $v.\pi$  wird Vorgängerteilgraph abgeleitet, bildet **Baum kürzester Pfade**

# Verwendete Prozeduren

- Initialisierung

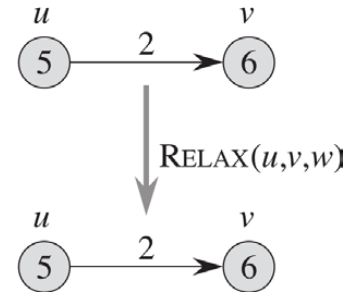
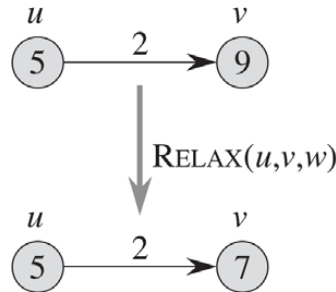
INITIALIZE-SINGLE-SOURCE( $G, s$ )

```
1  for each vertex  $v \in G.V$ 
2       $v.d = \infty$ 
3       $v.\pi = \text{NIL}$ 
4   $s.d = 0$ 
```

- Relaxation

RELAX( $u, v, w$ )

```
1  if  $v.d > u.d + w(u, v)$ 
2       $v.d = u.d + w(u, v)$ 
3       $v.\pi = u$ 
```



- Unterschiede konkreter Algorithmen

- Reihenfolge der Relaxationen
- Anzahl Relaxationen auf jeder Kante



# Eigenschaften kürzester Pfade

- Dreiecksungleichung

- Für alle Kanten  $(u, v)$  gilt

$$\delta(s, v) \leq \delta(s, u) + w(u, v)$$

- Eigenschaft der oberen Schranke

- Für alle Knoten ist stets  $v.d \geq \delta(s, v)$
- Sobald  $v.d = \delta(s, v)$  bleibt  $v.d$  konstant

- Kein-Pfad-Eigenschaft

- Wenn es keinen Pfad von  $s$  nach  $v$  gibt, d.h.  $\delta(s, v) = \infty$ , dann ist stets  $v.d = \infty$

# Eigenschaften kürzester Pfade

- Konvergenzeigenschaft

- Falls kürzester Pfad  $s \rightsquigarrow u \rightarrow v$  und  $u.d = \delta(s, u)$ , dann ist nach  $\text{RELAX}(u, v, w)$   $v.d = \delta(s, v)$

- Pfadrelaxationseigenschaft

- Wenn  $p = \langle v_0, v_1, \dots, v_k \rangle$  kürzester Pfad von  $s = v_0$  nach  $v_k$  und Kanten in Reihenfolge  $(v_0, v_1), (v_1, v_2), \dots, (v_{k-1}, v_k)$  relaxiert werden, dann gilt  $v_k.d = \delta(s, v_k)$
- Ungeachtet anderer Relaxationsschritte

# Bellman-Ford-Algorithmus

- Negative Kantengewichte erlaubt
- Gibt FALSE zurück bei negativen Zyklen

BELLMAN-FORD( $G, w, s$ )

```
1  INITIALIZE-SINGLE-SOURCE( $G, s$ )
2  for  $i = 1$  to  $|G.V| - 1$ 
3      for each edge  $(u, v) \in G.E$ 
4          RELAX( $u, v, w$ )
5  // check for negative weight cycle
6  for each edge  $(u, v) \in G.E$ 
7      if  $v.d > u.d + w(u, v)$ 
8          return FALSE
9  return TRUE
```

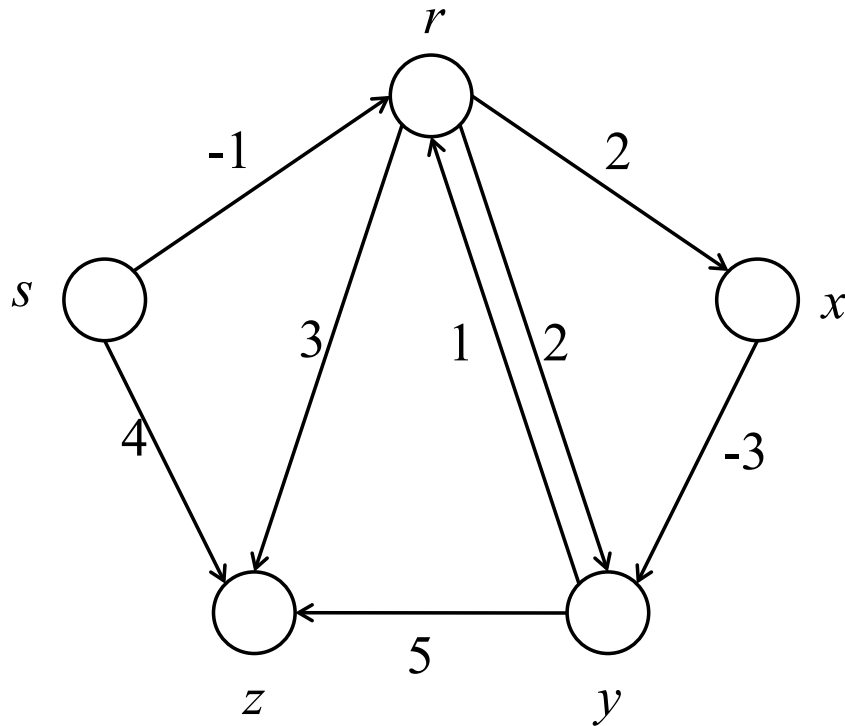
RELAX( $u, v, w$ )

```
1  if  $v.d > u.d + w(u, v)$ 
2       $v.d = u.d + w(u, v)$ 
3       $v.\pi = u$ 
```

- Laufzeit  $\Theta(V E)$

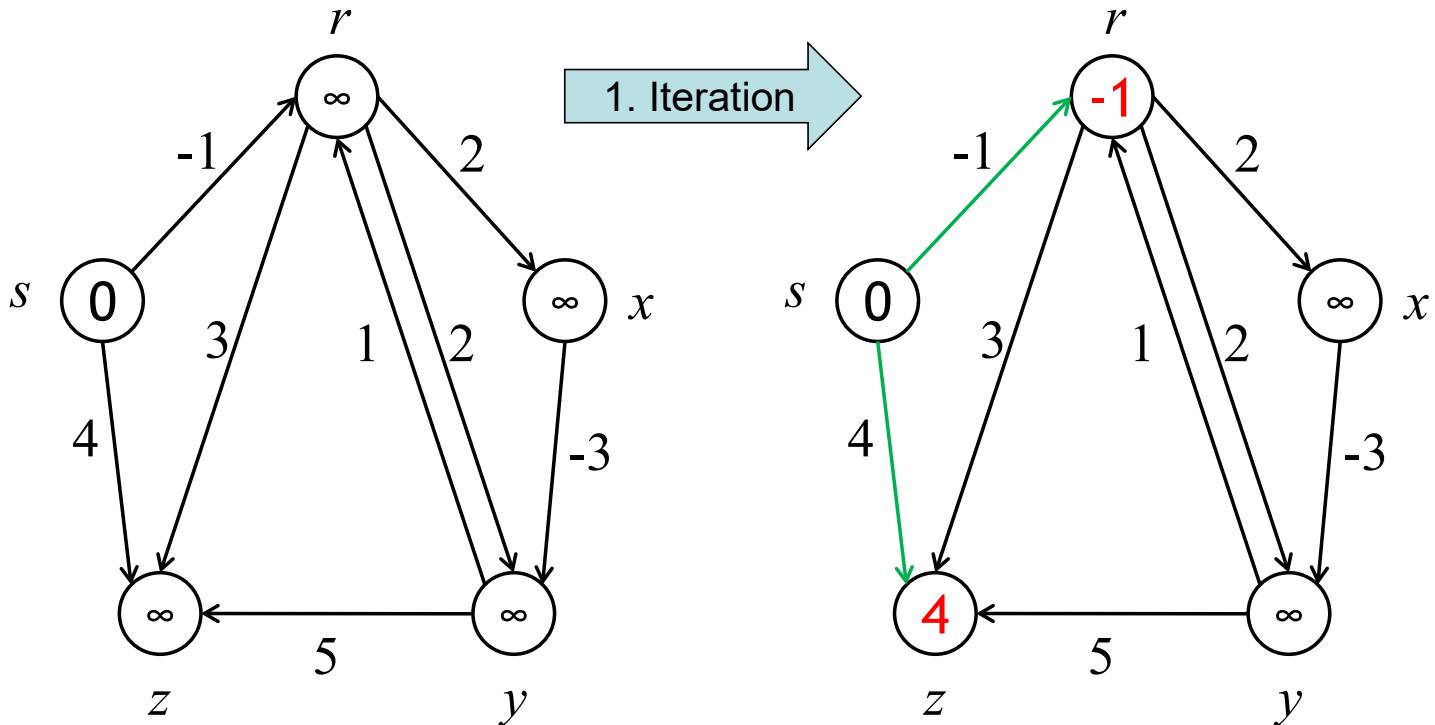
# Bellman-Ford-Algorithmus

- Beispiel



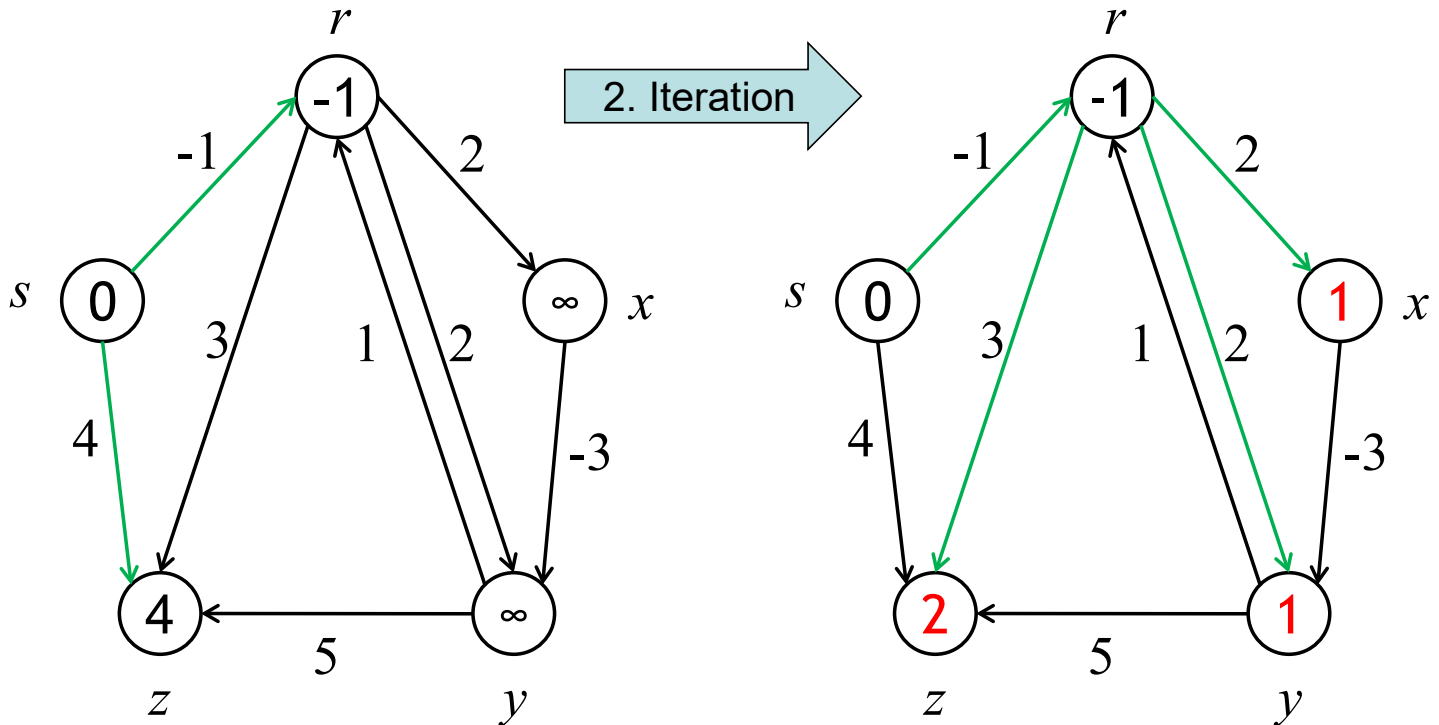
# Bellman-Ford-Algorithmus

Reihenfolge:  $(x, y)$ ,  $(y, z)$ ,  $(y, r)$ ,  $(r, x)$ ,  $(r, y)$ ,  $(r, z)$ ,  $(s, z)$ ,  $(s, r)$



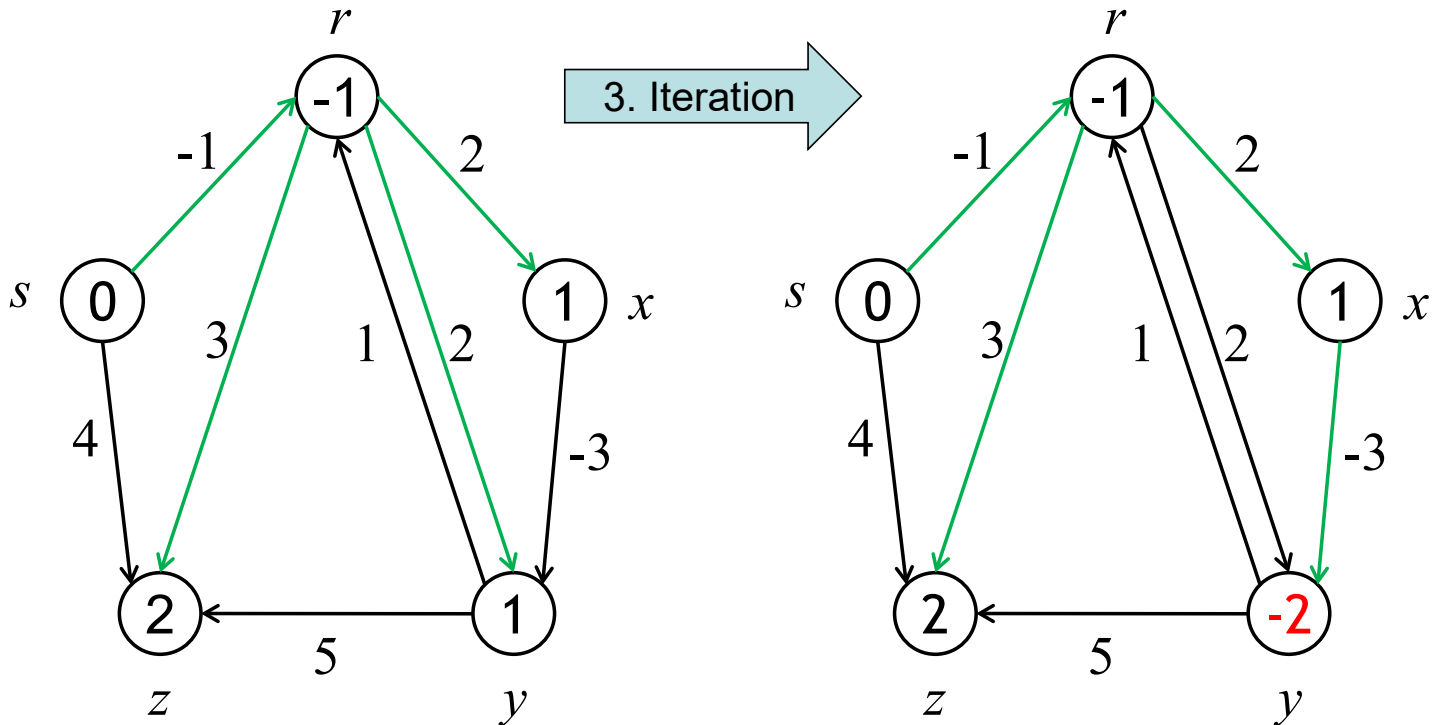
# Bellman-Ford-Algorithmus

Reihenfolge:  $(x, y)$ ,  $(y, z)$ ,  $(y, r)$ ,  $(r, x)$ ,  $(r, y)$ ,  $(r, z)$ ,  $(s, z)$ ,  $(s, r)$



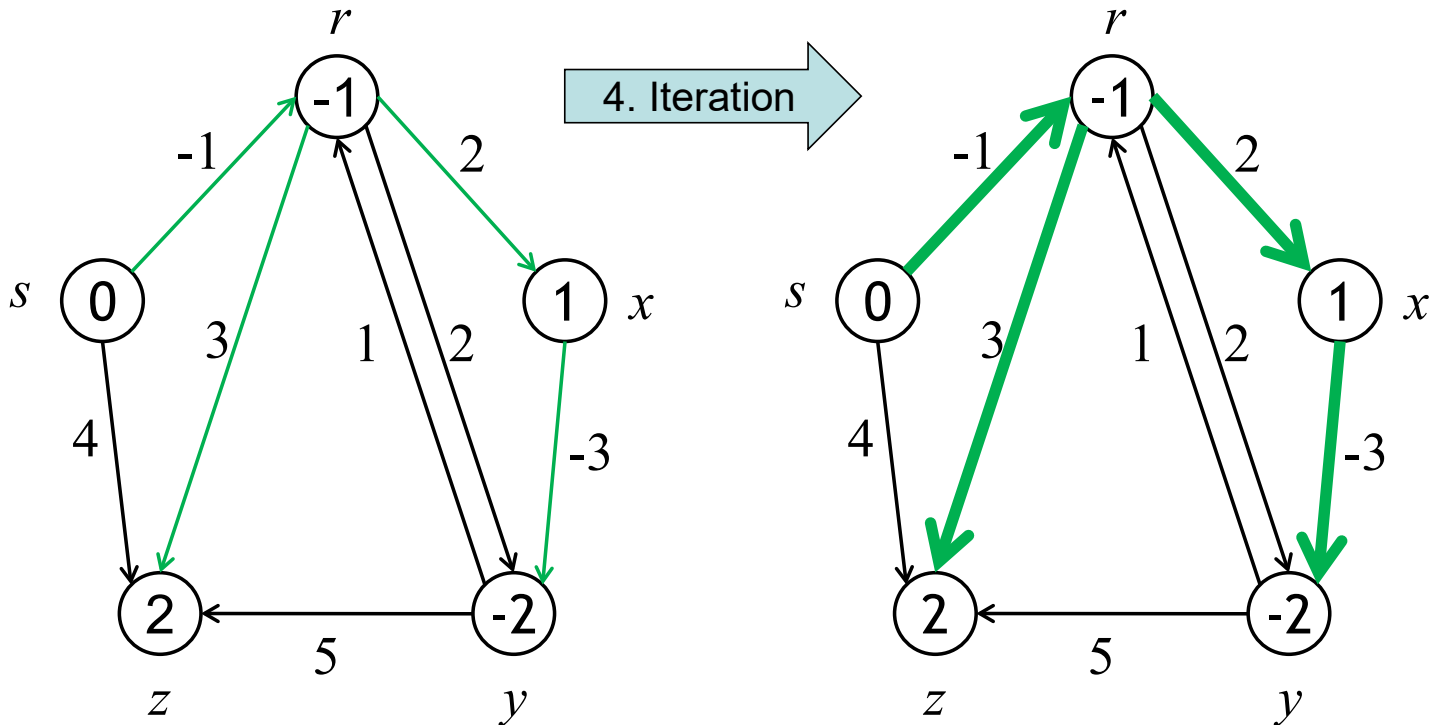
# Bellman-Ford-Algorithmus

Reihenfolge:  $(x, y)$ ,  $(y, z)$ ,  $(y, r)$ ,  $(r, x)$ ,  $(r, y)$ ,  $(r, z)$ ,  $(s, z)$ ,  $(s, r)$



# Bellman-Ford-Algorithmus

Reihenfolge:  $(x, y)$ ,  $(y, z)$ ,  $(y, r)$ ,  $(r, x)$ ,  $(r, y)$ ,  $(r, z)$ ,  $(s, z)$ ,  $(s, r)$





# Beweis (1. Teil des Algorithmus)

Mit Pfadrelaxationseigenschaft

Sei  $v$  erreichbar von  $s$  und sei  $p = \langle v_0, v_1, \dots, v_k \rangle$  ein kürzester Pfad von  $s$  nach  $v$ , d.h.  $v_0 = s$ ,  $v_k = v$

- Da  $p$  azyklisch ist, hat  $p \leq |V| - 1$  Kanten, also  $k \leq |V| - 1$
- Jede Iteration der for-Schleife relaxiert alle Kanten
  - Erste Iteration relaxiert  $(v_0, v_1)$
  - Zweite Iteration relaxiert  $(v_1, v_2)$
  - etc.
- Wegen Pfadrelaxationseigenschaft gilt
  - nach Iteration  $i$ :  $v_i.d = \delta(s, v_i)$ ,
  - also nach Iteration  $k$ :  $v.d = v_k.d = \delta(s, v_k) = \delta(s, v)$

# Beweis (Rückgabewert)

- a) Es gibt keinen von  $s$  erreichbaren Zyklus mit negativem Gewicht

Dann gilt bei der Terminierung für alle  $(u, v) \in G.E$

$$\begin{aligned} v.d &= \delta(s, v) \\ &\leq \delta(s, u) + w(u, v) \quad (\text{Dreiecksungleichung}) \\ &= u.d + w(u, v) \end{aligned}$$

Also gibt der Algorithmus TRUE zurück.

# Beweis (Rückgabewert)

b) Es gibt einen von  $s$  erreichbaren Zyklus mit negativem Gewicht  $c = \langle v_0, \dots, v_k \rangle$  mit  $v_0 = v_k$ , also  $\sum_{i=1}^k w(v_{i-1}, v_i) < 0$

- Annahme: Algorithmus gibt TRUE zurück
- Dann gilt  $v_i.d \leq v_{i-1}.d + w(v_{i-1}, v_i)$  für  $i = 1, \dots, k$
- Betrachte Summe über Zyklus  $c$

$$\sum_{i=1}^k v_i.d \leq \sum_{i=1}^k (v_{i-1}.d + w(v_{i-1}, v_i)) = \sum_{i=1}^k v_{i-1}.d + \sum_{i=1}^k w(v_{i-1}, v_i)$$

- Da  $v_0 = v_k$  gilt

$$\sum_{i=1}^k v_i.d = \sum_{i=1}^k v_{i-1}.d, \quad \text{also } 0 \leq \sum_{i=1}^k w(v_{i-1}, v_i)$$

- Widerspruch zu  $\sum_{i=1}^k w(v_{i-1}, v_i) < 0$

# Kürzeste Pfade in DAGs

- Kanten mit negativem Gewicht erlaubt
- Keine (negativen) Zyklen, da DAG

DAG-SHORTEST-PATH( $G, w, s$ )

```
1  topologically sort the vertices of  $G$ 
2  INITIALIZE-SINGLE-SOURCE( $G, s$ )
3  for each vertex  $u$  taken in topologically sorted order
4      for each vertex  $v \in G.Adj[u]$ 
5          RELAX( $u, v, w$ )
```

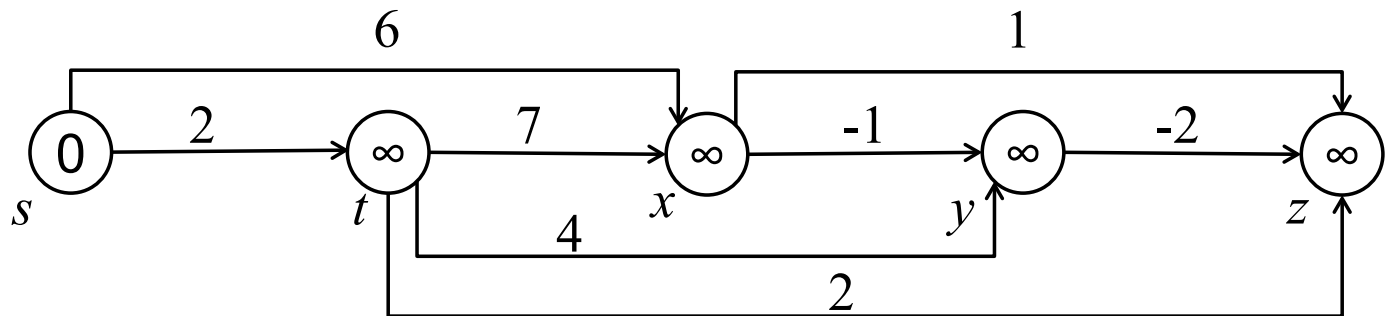
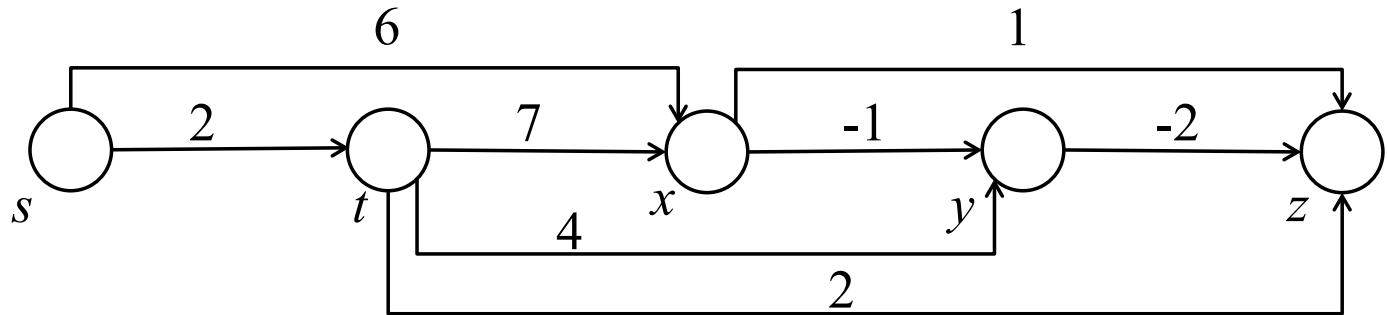
INITIALIZE-SINGLE-SOURCE( $G, s$ )

```
1  for each vertex  $v \in G.V$ 
2       $v.d = \infty$ 
3       $v.\pi = \text{NIL}$ 
4   $s.d = 0$ 
```

- Laufzeit  $\Theta(V + E)$

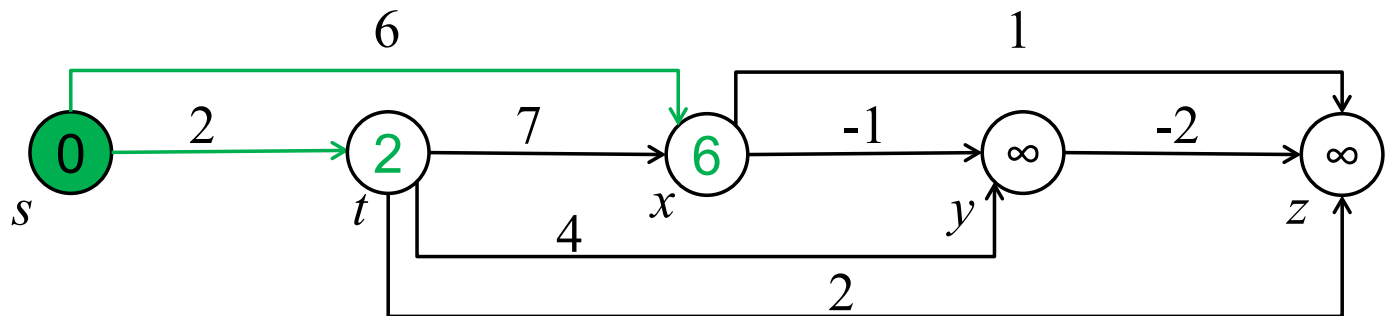
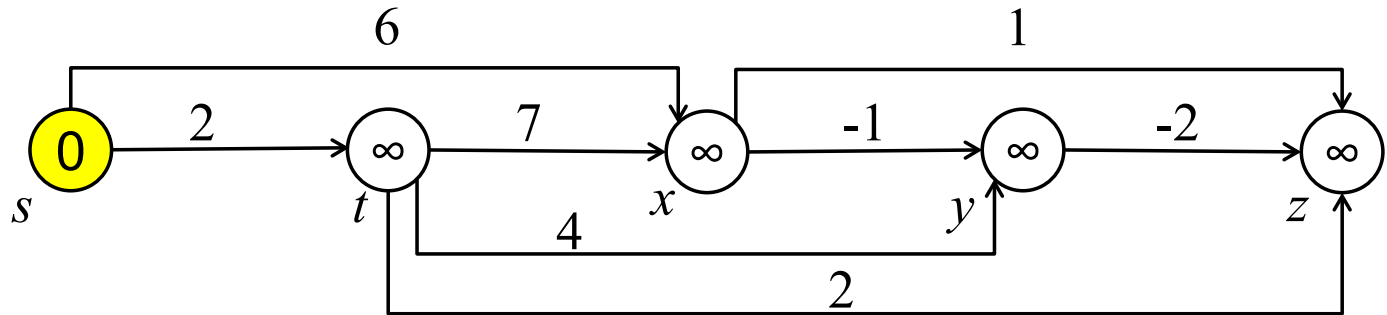
# Kürzeste Pfade in DAGs

- Beispiel



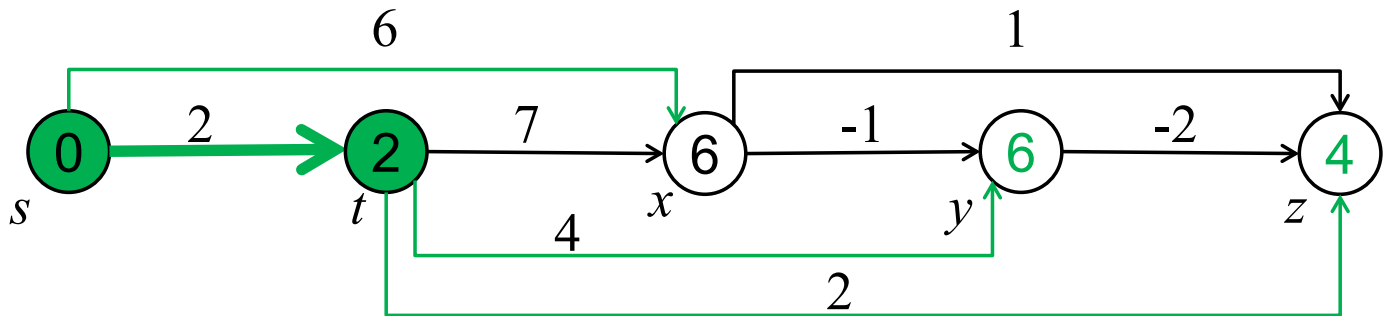
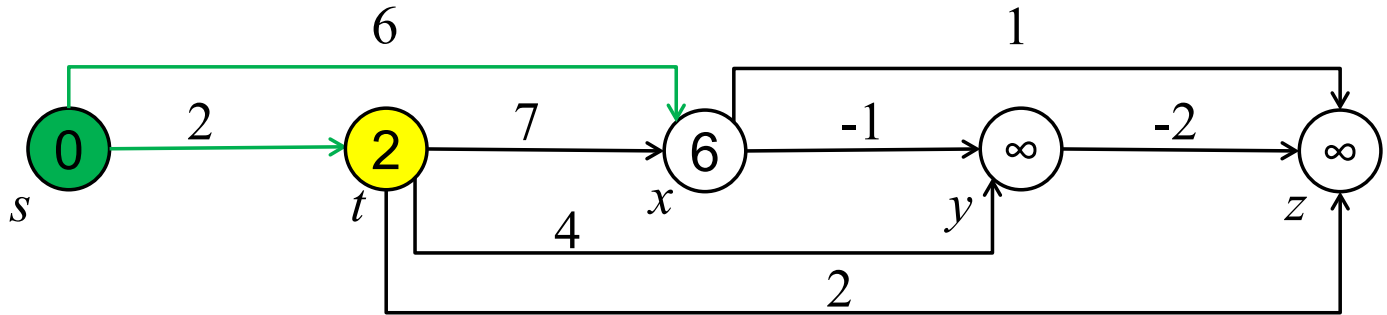
# Kürzeste Pfade in DAGs

$u = s, \text{RELAX}(s, t, w), \text{RELAX}(s, x, w)$



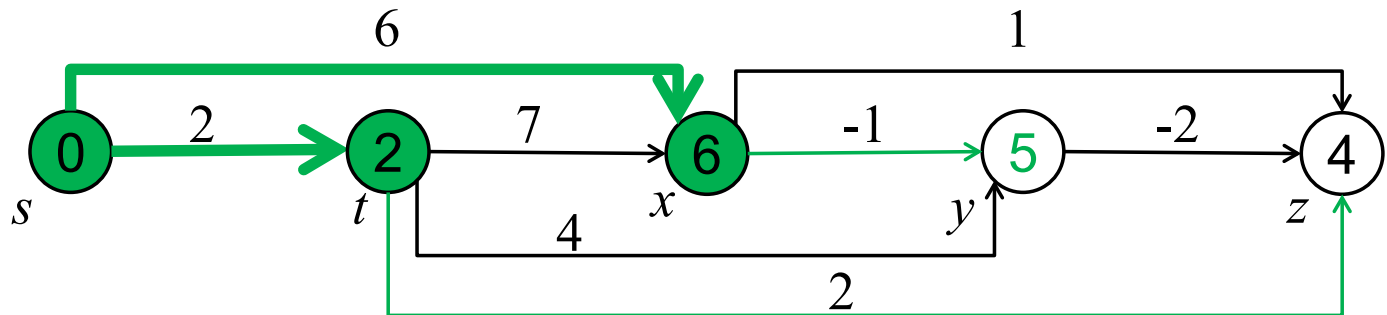
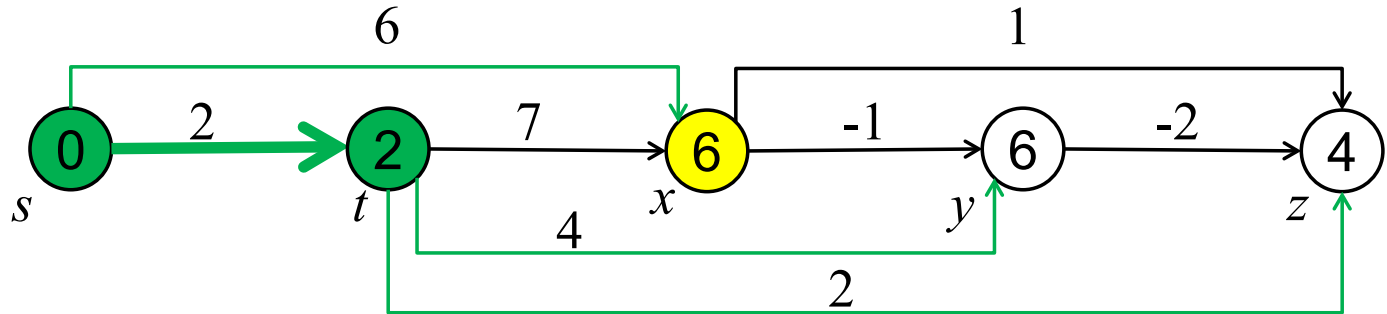
# Kürzeste Pfade in DAGs

$u = t$ ,  $\text{RELAX}(t, x, w)$ ,  $\text{RELAX}(t, y, w)$ ,  $\text{RELAX}(t, z, w)$



# Kürzeste Pfade in DAGs

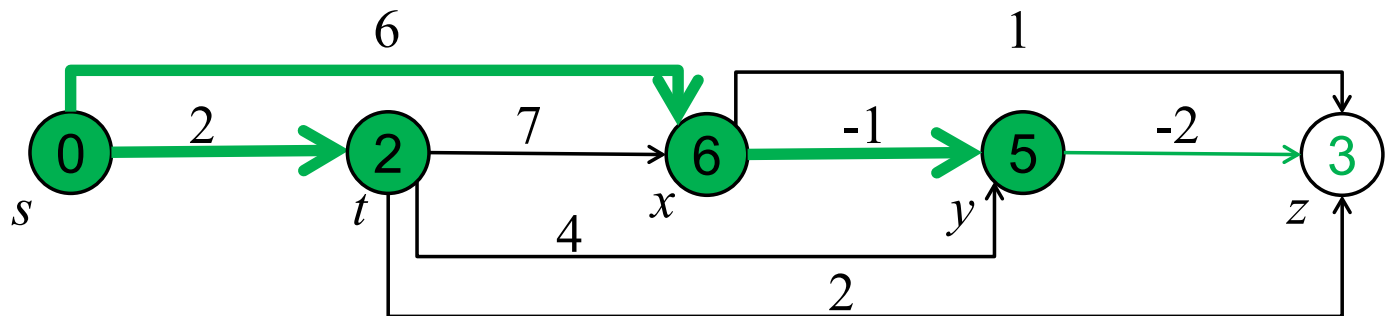
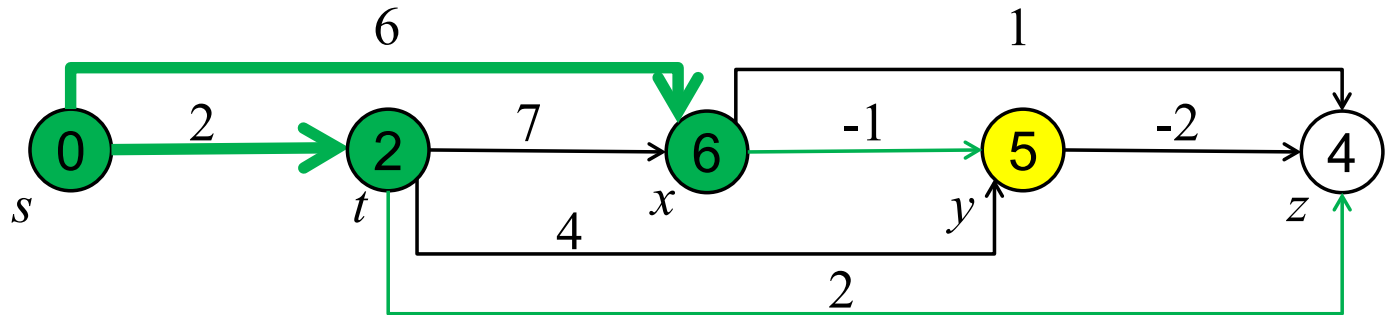
$u = x$ ,  $\text{RELAX}(x, y, w)$ ,  $\text{RELAX}(x, z, w)$





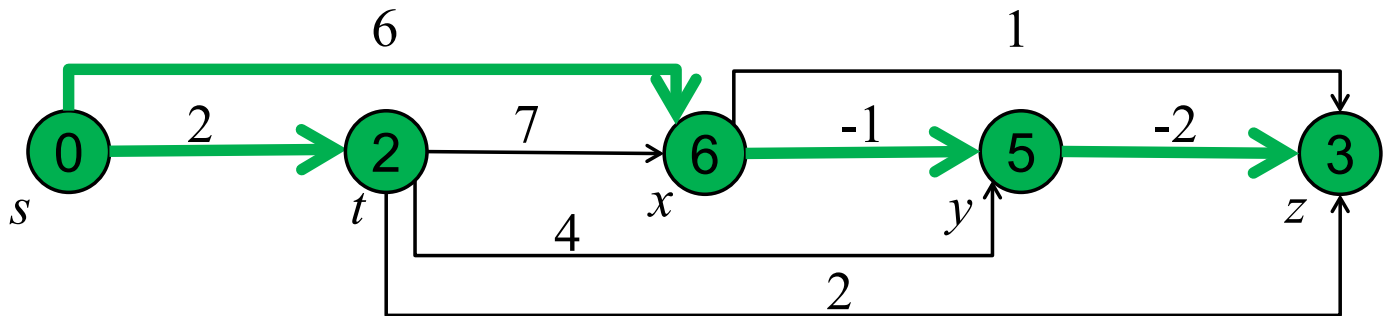
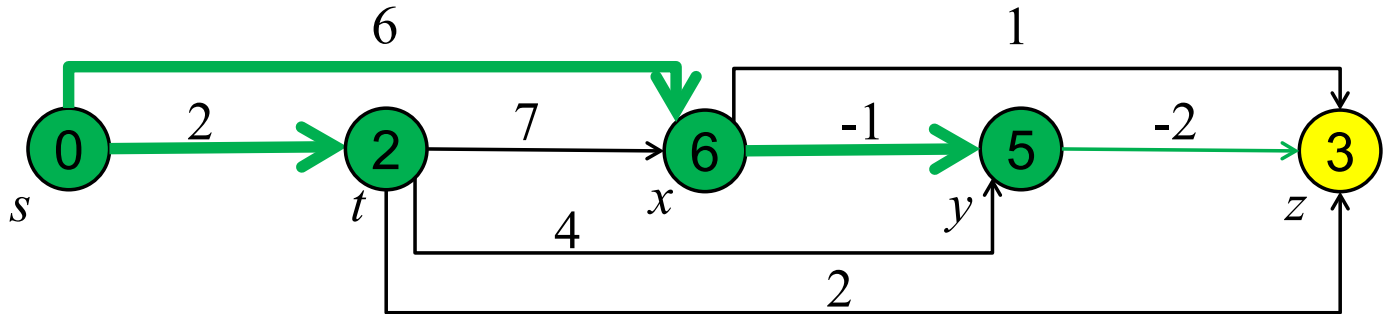
# Kürzeste Pfade in DAGs

$u = x$ , RELAX( $y, z, w$ )



# Kürzeste Pfade in DAGs

$$u = z$$



# Dijkstra-Algorithmus

- Keine negativen Kantengewichte erlaubt in Eingabe
- Modifikation der Breitensuche, sehr ähnlich wie Algorithmus von Prim
  - Prioritätswarteschlange statt FIFO
  - Schlüssel sind kürzeste Pfad Schätzungen
- Knoten aufgeteilt in zwei Teilmengen
  - $S$ : endgültiger kürzester Pfad bestimmt
  - $Q$ : Prioritätswarteschlange,  $Q = V - S$

# Dijkstra-Algorithmus

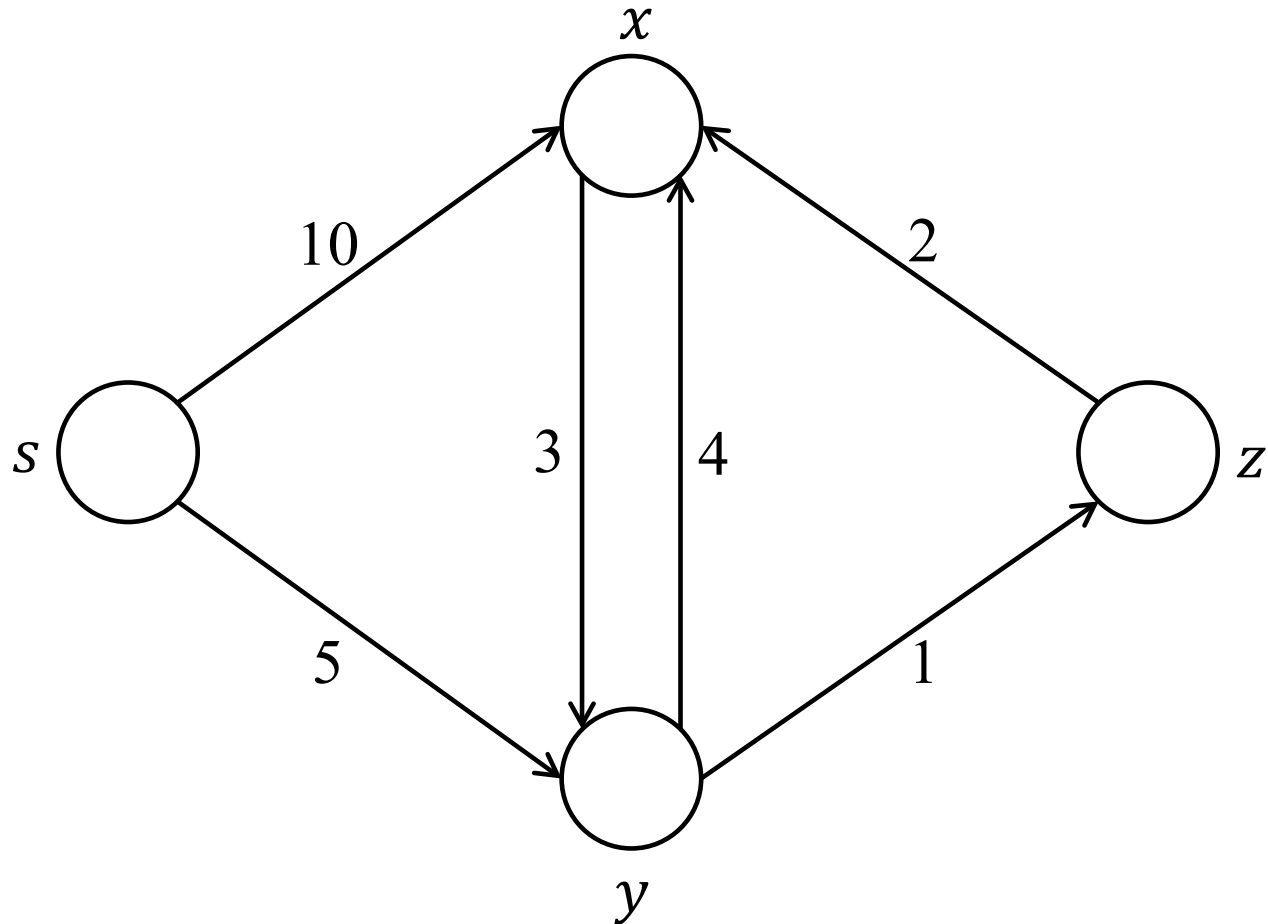
DIJKSTRA( $G, w, s$ )

```
1  INITIALIZE-SINGLE-SOURCE( $G, s$ )
2   $S = \emptyset$ 
3   $Q = G.V$ 
4  while  $Q \neq \emptyset$ 
5       $u = \text{EXTRACT-MIN}(Q)$ 
6       $S = S \cup \{u\}$ 
7      for each vertex  $v \in G.Adj[u]$ 
8          RELAX( $u, v, w$ )
```

- Ähnlich wie Algorithmus von Prim, aber Schlüssel sind Schätzung des kürzesten Pfades
- Greedy Algorithmus
- Analyse: mit Min-Heap  $O(E \lg V)$

# Dijkstra-Algorithmus

- Beispiel

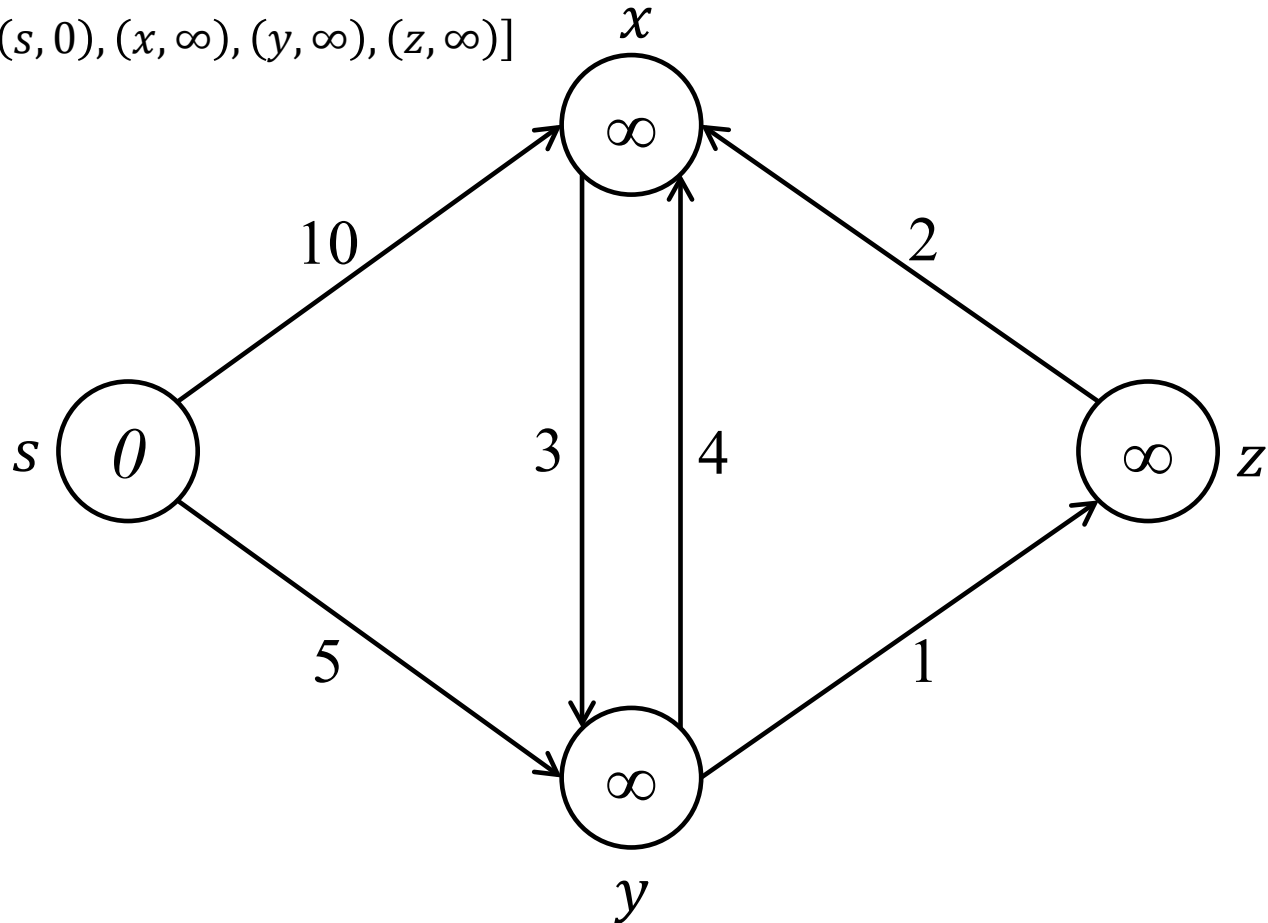


# Dijkstra-Algorithmus

INITIALIZE-SINGLE-SOURCE( $G, s$ )

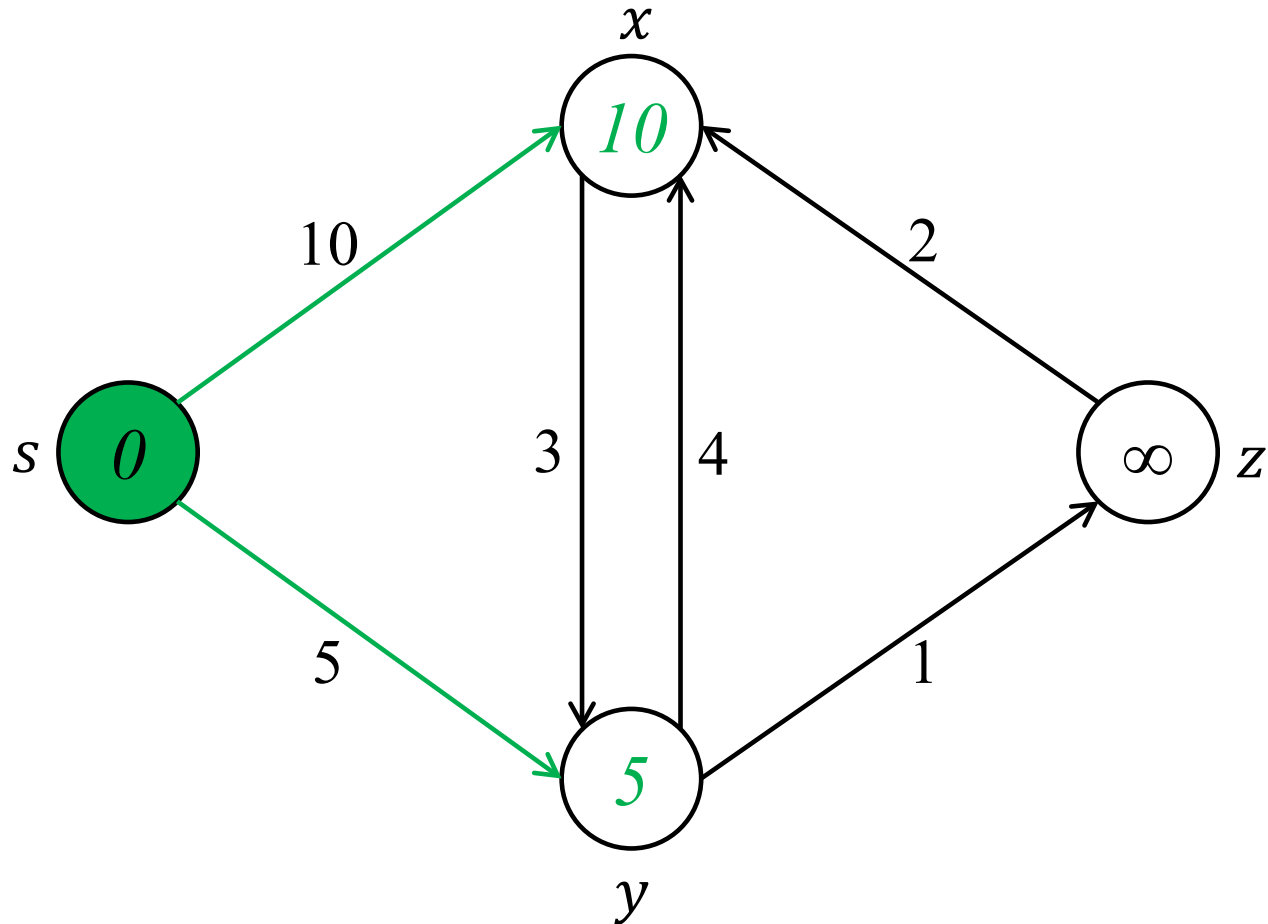
$S = \emptyset$

$Q = [(s, 0), (x, \infty), (y, \infty), (z, \infty)]$



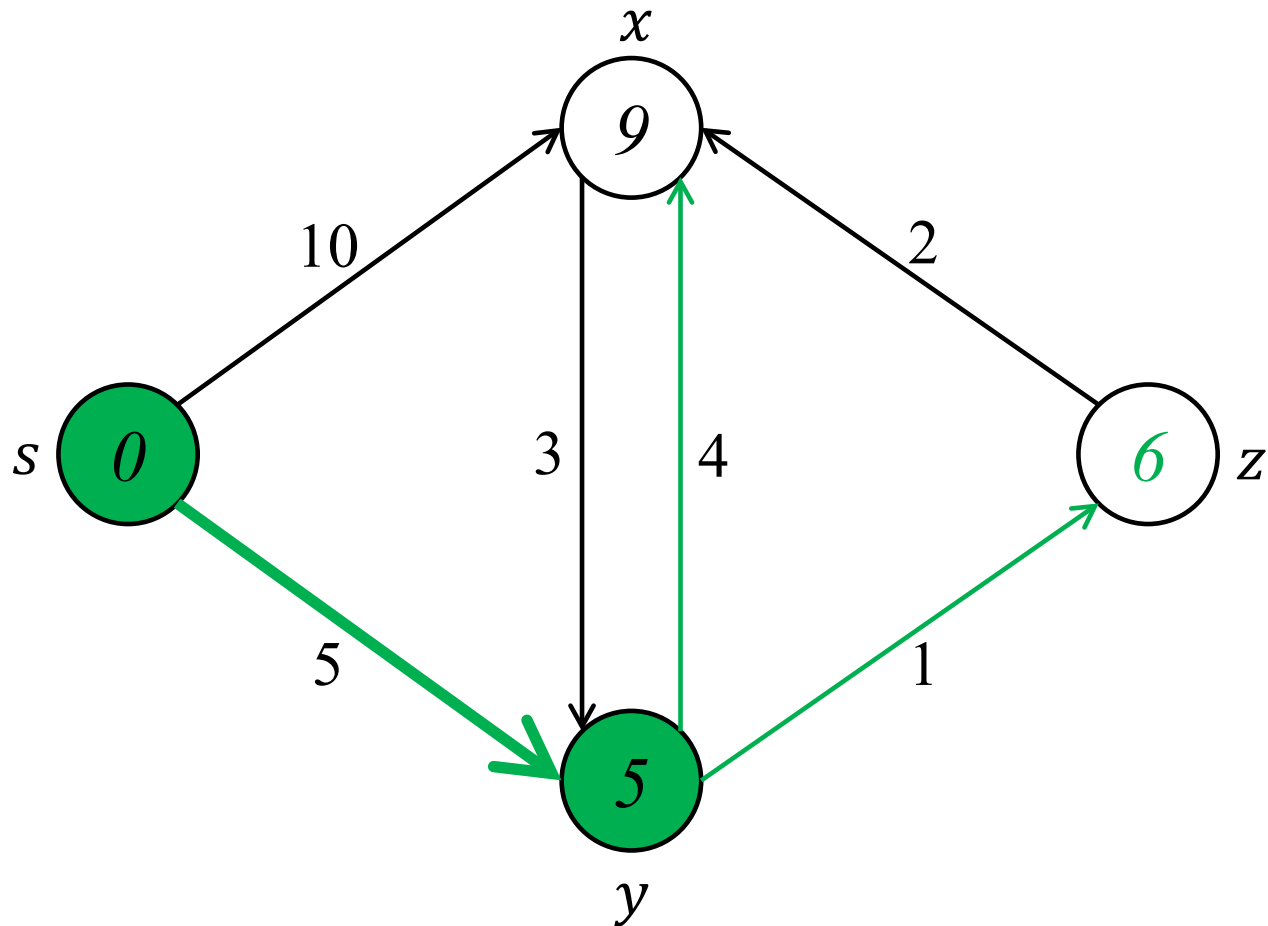
# Dijkstra-Algorithmus

$S = \{s\}$ , relaxiere  $(s, x), (s, y) \rightarrow Q = [(y, 5), (x, 10), (z, \infty)]$



# Dijkstra-Algorithmus

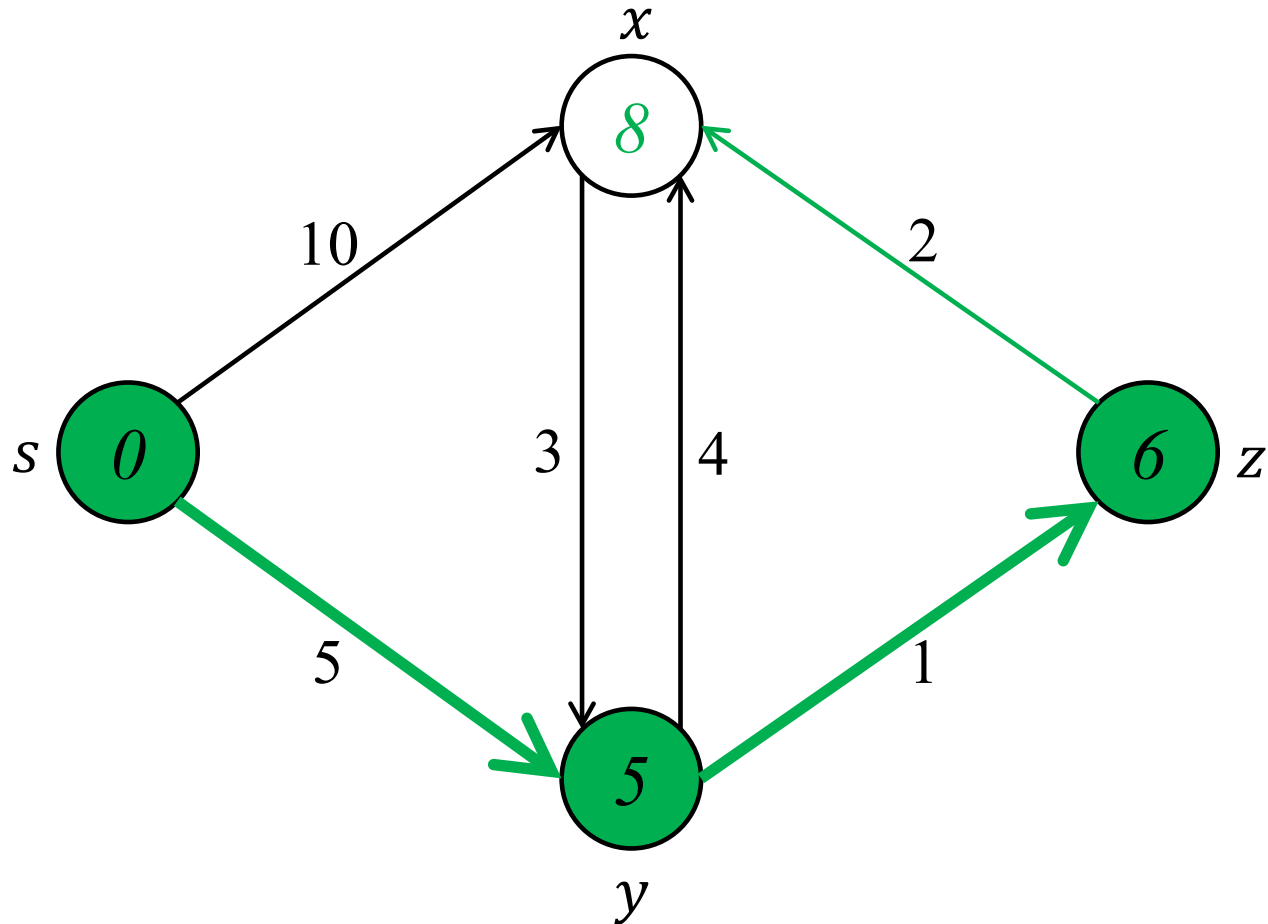
$S = \{s, y\}$ , relaxiere  $(y, x), (y, z) \rightarrow Q = [(z, 6), (x, 9)]$





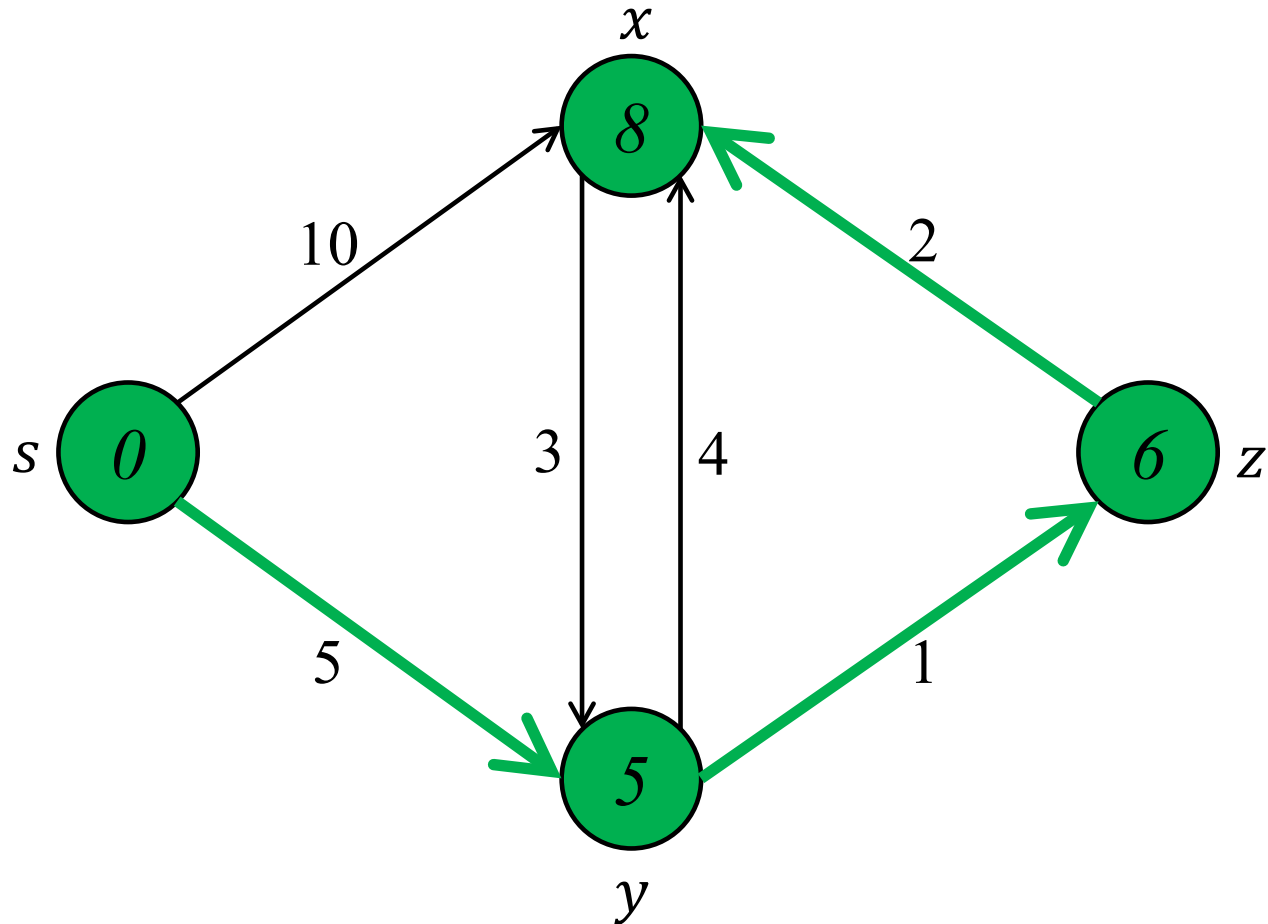
# Dijkstra-Algorithmus

$S = \{s, y, z\}$ , relaxiere  $(z, x) \rightarrow Q = [(x, 8)]$



# Dijkstra-Algorithmus

$S = \{s, x, y, z\}$ , relaxiere  $(x, y) \rightarrow Q = []$



# Beweis

- Mittels Schleifeninvariante  
„Zu Beginn jeder Iteration der while-Schleife gilt  $v.d = \delta(s, v)$  für alle Knoten  $d$  in  $S$ “
- Beweis: zeige Initialisierung, Fortsetzung, Terminierung der Schleifeninvariante
  - Details siehe Buch

# Nächstes Mal

- Noch mehr Graphenalgorithmen