

**Wie kommt man am schnellsten von A nach B?**

## 9 Kürzeste Wege

Gegeben gewichteter, gerichteter graph  $G = (V, E)$ ,  $w : E \rightarrow \mathbb{R}$ .

- ▶ SSSP (single source shortest paths):  
finde kürzesten Weg von Quelle  $s$  zu allen anderen Knoten
- ▶ APSP (all pairs shortest paths):  
finde kürzesten Weg zwischen allen Knotenpaaren

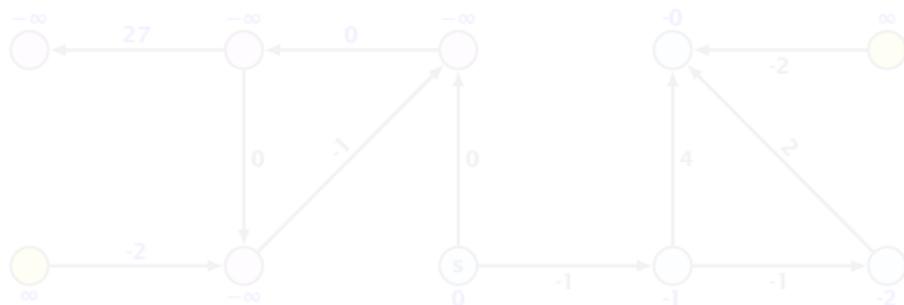
Manchmal wird auch von SSSP/APSP geredet wenn man nur die **Länge** der entsprechenden Wege berechnen möchte.

## 9 Kürzeste Wege

Die **Distanz**  $d(x, y)$  zwischen Knoten  $x$  und  $y$  ist die Länge eines kürzesten Weges.

Formal:

$$d(s, v) = \begin{cases} +\infty & \text{kein Pfad von } s \text{ nach } v \\ -\infty & \text{kein kürzester Pfad von } s \text{ nach } v \\ \min_p \text{ path from } s \text{ to } v w(p) & \text{sonst} \end{cases}$$

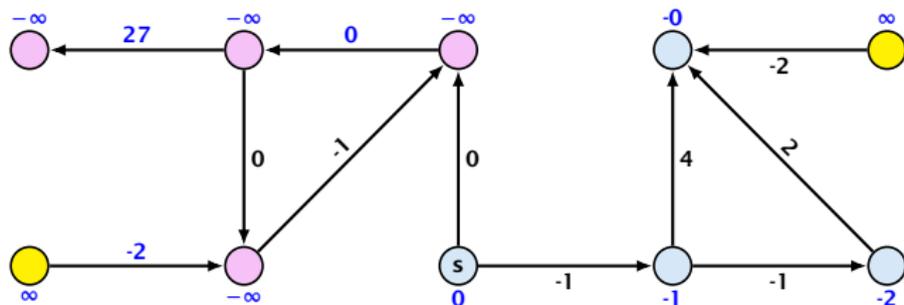


## 9 Kürzeste Wege

Die **Distanz**  $d(x, y)$  zwischen Knoten  $x$  und  $y$  ist die Länge eines kürzesten Weges.

Formal:

$$d(s, v) = \begin{cases} +\infty & \text{kein Pfad von } s \text{ nach } v \\ -\infty & \text{kein kürzester Pfad von } s \text{ nach } v \\ \min_p \text{ path from } s \text{ to } v w(p) & \text{sonst} \end{cases}$$



## 9 Kürzeste Wege

Varianten des Problems:

- ▶ uniform Gewichte (alle 1)  
BFS, Laufzeit  $\mathcal{O}(m + n)$
- ▶ beliebige Gewichte in einem **DAG** (Directed Acyclic Graph)  
Topologische Sortierung + Kantenrelaxierung, Laufzeit  
 $\mathcal{O}(m + n)$
- ▶ beliebiger Graph mit nichtnegativen Gewichten  
Dijkstras Algorithmus,  
Laufzeit  $\mathcal{O}((m + n) \log n)$  oder  $\mathcal{O}(m + n \log n)$
- ▶ beliebiger Graph mit beliebigen Gewichten
  - a) ohne negative Zyklen
  - b) mit negativen Zyklen

# Kürzeste Wege

## Idee SSSP:

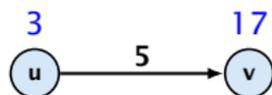
- ▶ Jeder Knoten  $v$  hat Distanzlabel  $\text{dist}(v)$ .
- ▶ Anfangs ist  $\text{dist}(s) = 0$  und  $\text{dist}(v) = \infty$ , d.h.  $\text{dist}(x) \geq d(s, x)$  für alle Knoten  $x$ .
- ▶ Führe Kantenrelaxierungen durch...

# Kürzeste Wege

## Idee SSSP:

- ▶ Jeder Knoten  $v$  hat Distanzlabel  $\text{dist}(v)$ .
- ▶ Anfangs ist  $\text{dist}(s) = 0$  und  $\text{dist}(v) = \infty$ , d.h.  $\text{dist}(x) \geq d(s, x)$  für alle Knoten  $x$ .
- ▶ Führe Kantenrelaxierungen durch...

## Kantenrelaxierung:



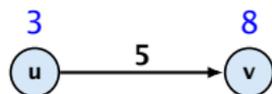
$$\text{dist}(v) := \min\{\text{dist}(v), \text{dist}(u) + w(u, v)\}$$

# Kürzeste Wege

## Idee SSSP:

- ▶ Jeder Knoten  $v$  hat Distanzlabel  $\text{dist}(v)$ .
- ▶ Anfangs ist  $\text{dist}(s) = 0$  und  $\text{dist}(v) = \infty$ , d.h.  $\text{dist}(x) \geq d(s, x)$  für alle Knoten  $x$ .
- ▶ Führe Kantenrelaxierungen durch...

## Kantenrelaxierung:



$$\text{dist}(v) := \min\{\text{dist}(v), \text{dist}(u) + w(u, v)\}$$

es gilt immer noch  $\text{dist}(v) \geq d(s, v)$ ...

# Kürzeste Wege

## Beobachtung:

- ▶ Es gilt immer  $\text{dist}(v) \geq d(s, v)$  für alle Knoten.

## Hoffnung:

Wenn wir genug Relaxierungen durchführen haben wir die richtigen Distanzen, da Distanzlabel nur kleiner werden.

Bei negativen Kreisen funktioniert das nicht.

Annahme: keine negativen Kreise.

⇒ die kürzesten Pfade haben endlich viele „hops“.

# Kürzeste Wege

Kanten können in der Sequenz häufiger vorkommen, d.h.,  $e_5$  und  $e_{10}$  könnten z.B. die gleiche Kante bezeichnen.

Sei  $\mathcal{R} = R_1, R_2, R_3, \dots$  eine Folge von Kantenrelaxierungen, wobei die  $i$ -te Relaxierung  $R_i$  auf Kante  $e_i$  operiert.

Sei  $p = (s = v_0, v_1, \dots, v_k = x)$  ein kürzester Pfad von  $s$  nach  $x$ , und sei  $a_i = (v_{i-1}, v_i)$  die  $i$ -te Kante dieses Pfades ( $1 \leq i \leq k$ ).

## Beobachtung

Falls ein  $k$ -elementige Teilfolge  $S = S_1, S_2, \dots$  von  $\mathcal{R}$  existiert bei der  $S_i$  auf Kante  $a_i$  operiert hat der Knoten  $x$  nach Abarbeitung von  $\mathcal{R}$  das richtige Distanzlabel.

Beweis: durch vollständige Induktion; nachdem  $S_i$  durchgeführt ist hat  $v_i$  das korrekte Distanzlabel;

# Kürzeste Wege

Kanten können in der Sequenz häufiger vorkommen, d.h.,  $e_5$  und  $e_{10}$  könnten z.B. die gleiche Kante bezeichnen.

Sei  $\mathcal{R} = R_1, R_2, R_3, \dots$  eine Folge von Kantenrelaxierungen, wobei die  $i$ -te Relaxierung  $R_i$  auf Kante  $e_i$  operiert.

Sei  $p = (s = v_0, v_1, \dots, v_k = x)$  ein kürzester Pfad von  $s$  nach  $x$ , und sei  $a_i = (v_{i-1}, v_i)$  die  $i$ -te Kante dieses Pfades ( $1 \leq i \leq k$ ).

## Beobachtung

Falls ein  $k$ -elementige Teilfolge  $S = S_1, S_2, \dots$  von  $\mathcal{R}$  existiert bei der  $S_i$  auf Kante  $a_i$  operiert hat der Knoten  $x$  nach Abarbeitung von  $\mathcal{R}$  das richtige Distanzlabel.

Beweis: durch vollständige Induktion; nachdem  $S_i$  durchgeführt ist hat  $v_i$  das korrekte Distanzlabel;

# Kürzeste Wege

Kanten können in der Sequenz häufiger vorkommen, d.h.,  $e_5$  und  $e_{10}$  könnten z.B. die gleiche Kante bezeichnen.

Sei  $\mathcal{R} = R_1, R_2, R_3, \dots$  eine Folge von Kantenrelaxierungen, wobei die  $i$ -te Relaxierung  $R_i$  auf Kante  $e_i$  operiert.

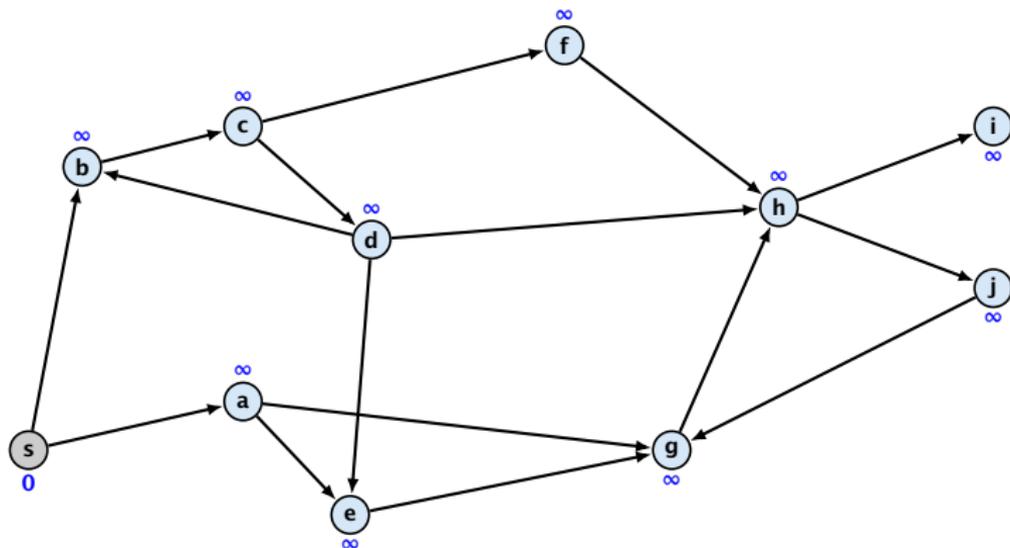
Sei  $p = (s = v_0, v_1, \dots, v_k = x)$  ein kürzester Pfad von  $s$  nach  $x$ , und sei  $a_i = (v_{i-1}, v_i)$  die  $i$ -te Kante dieses Pfades ( $1 \leq i \leq k$ ).

## Beobachtung

Falls ein  $k$ -elementige Teilfolge  $S = S_1, S_2, \dots$  von  $\mathcal{R}$  existiert bei der  $S_i$  auf Kante  $a_i$  operiert hat der Knoten  $x$  nach Abarbeitung von  $\mathcal{R}$  das richtige Distanzlabel.

Beweis: durch vollständige Induktion; nachdem  $S_i$  durchgeführt ist hat  $v_i$  das korrekte Distanzlabel;

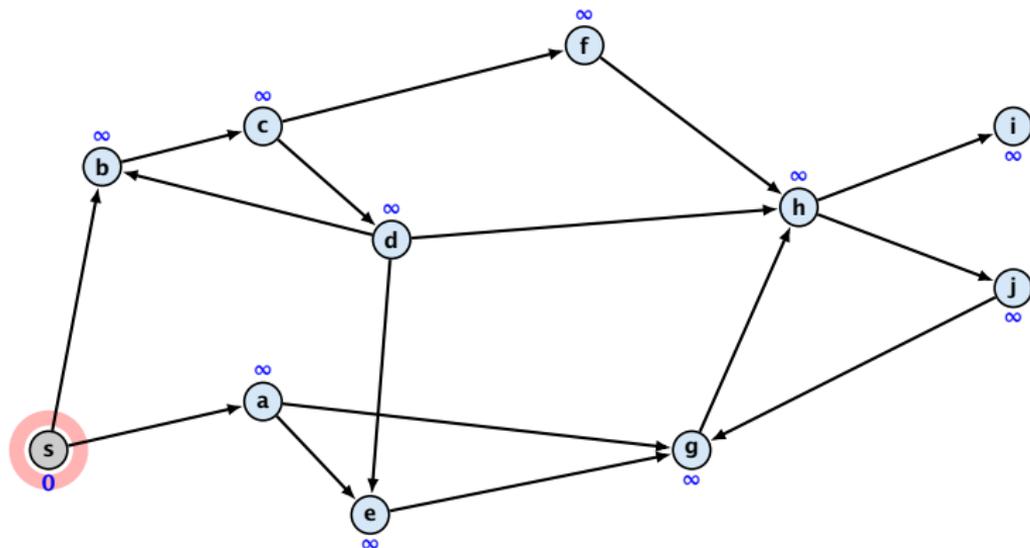
## Uniforme Kantengewichte - BFS



visit-operation:

- ▶ relaxiere alle ausgehenden Kanten
- ▶ füge unbesuchte Nachbarn in Queue ein

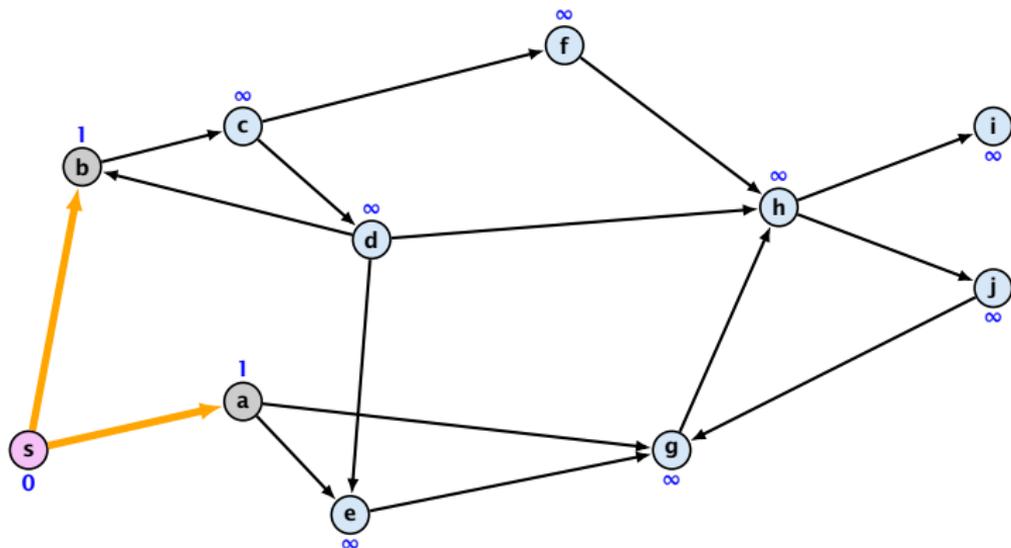
## Uniforme Kantengewichte - BFS



visit-operation:

- ▶ relaxiere alle ausgehenden Kanten
- ▶ füge unbesuchte Nachbarn in Queue ein

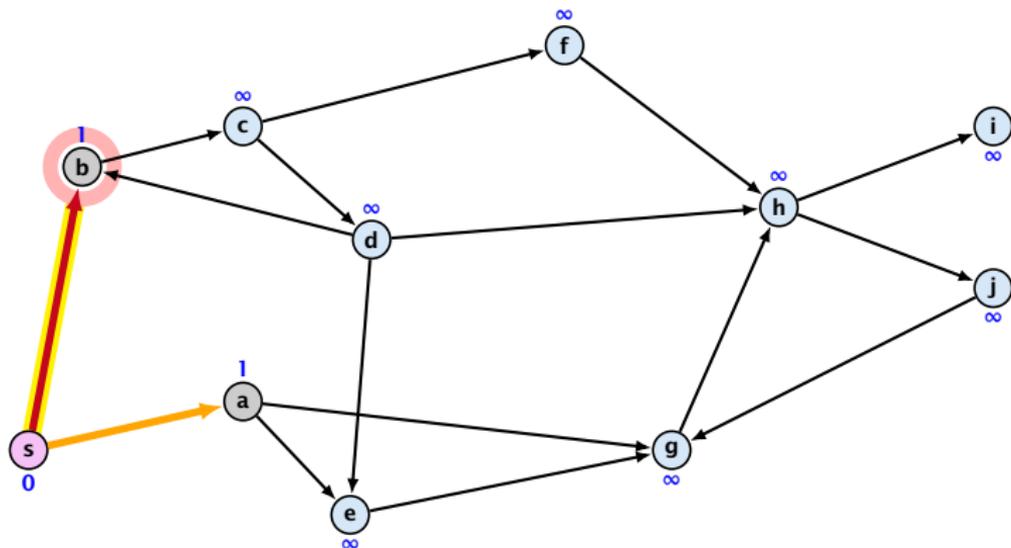
## Uniforme Kantengewichte - BFS



visit-operation:

- ▶ relaxiere alle ausgehenden Kanten
- ▶ füge unbesuchte Nachbarn in Queue ein

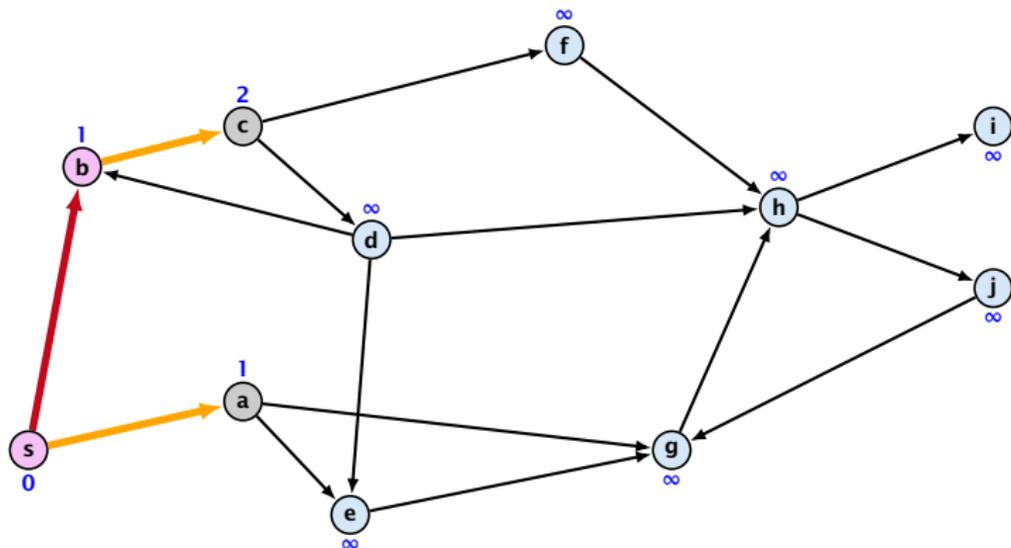
## Uniforme Kantengewichte - BFS



visit-operation:

- ▶ relaxiere alle ausgehenden Kanten
- ▶ füge unbesuchte Nachbarn in Queue ein

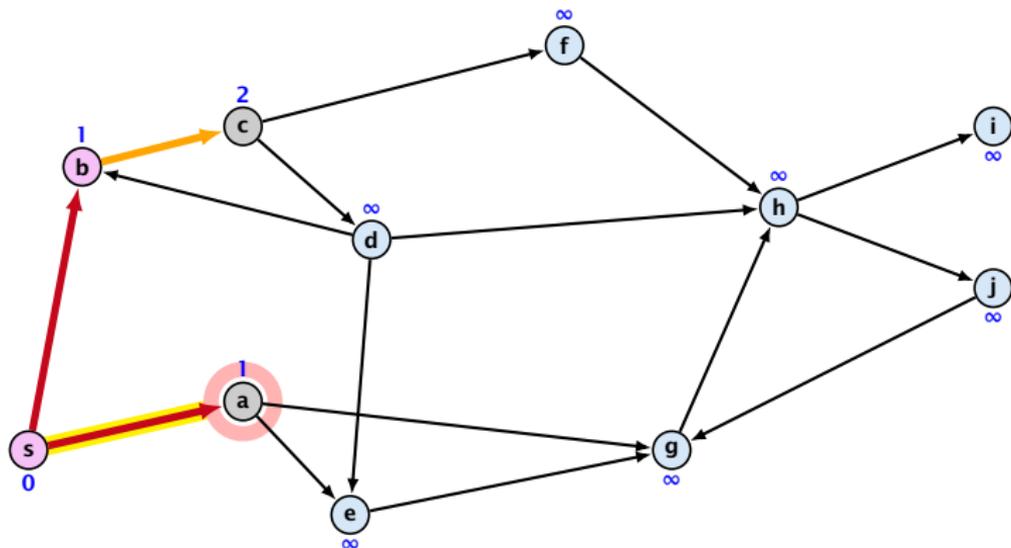
## Uniforme Kantengewichte - BFS



visit-operation:

- ▶ relaxiere alle ausgehenden Kanten
- ▶ füge unbesuchte Nachbarn in Queue ein

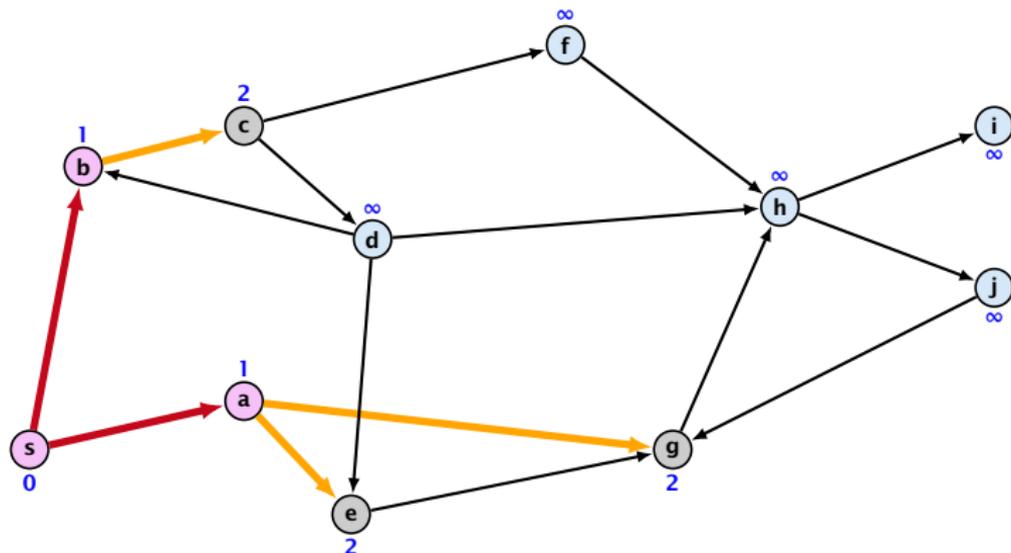
## Uniforme Kantengewichte - BFS



visit-operation:

- ▶ relaxiere alle ausgehenden Kanten
- ▶ füge unbesuchte Nachbarn in Queue ein

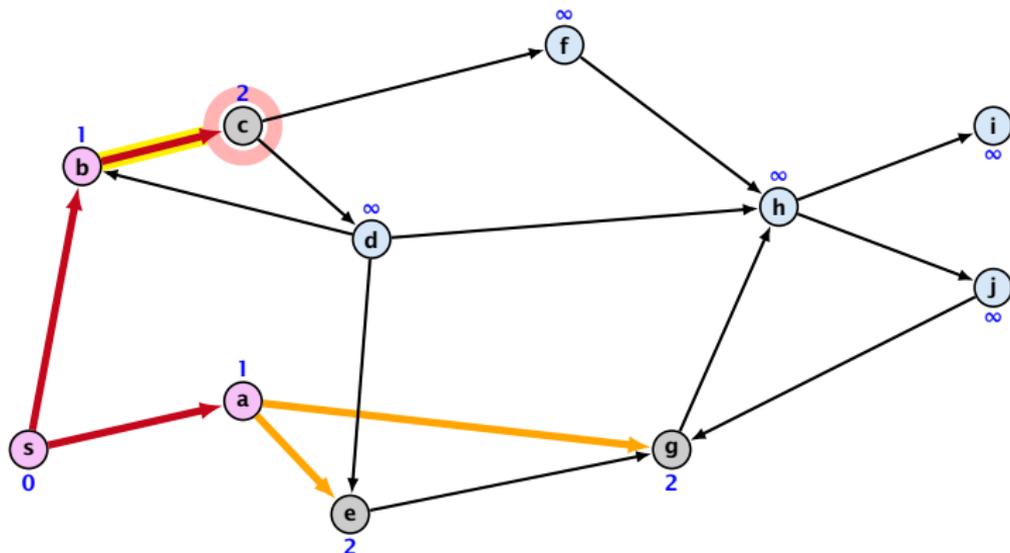
## Uniforme Kantengewichte - BFS



visit-operation:

- ▶ relaxiere alle ausgehenden Kanten
- ▶ füge unbesuchte Nachbarn in Queue ein

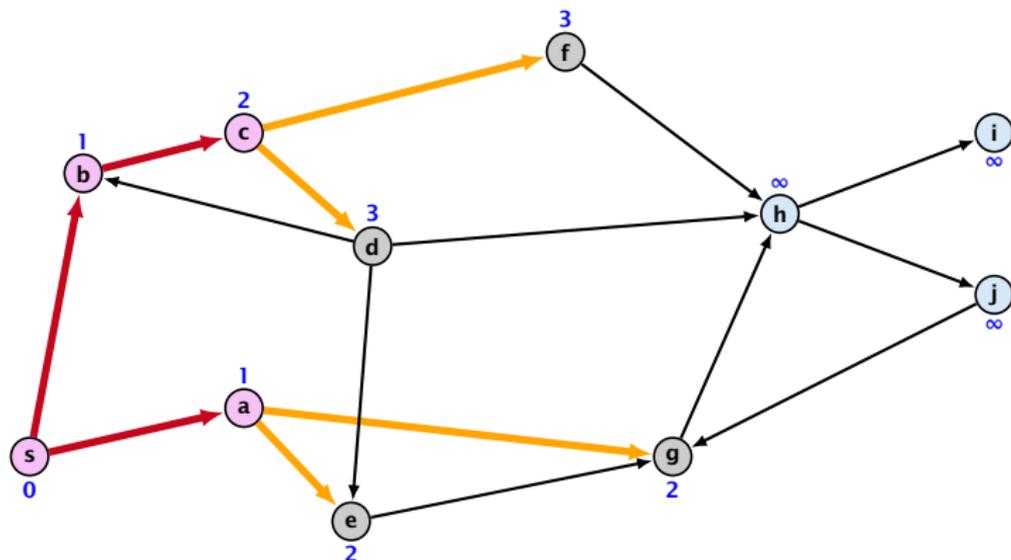
## Uniforme Kantengewichte - BFS



visit-operation:

- ▶ relaxiere alle ausgehenden Kanten
- ▶ füge unbesuchte Nachbarn in Queue ein

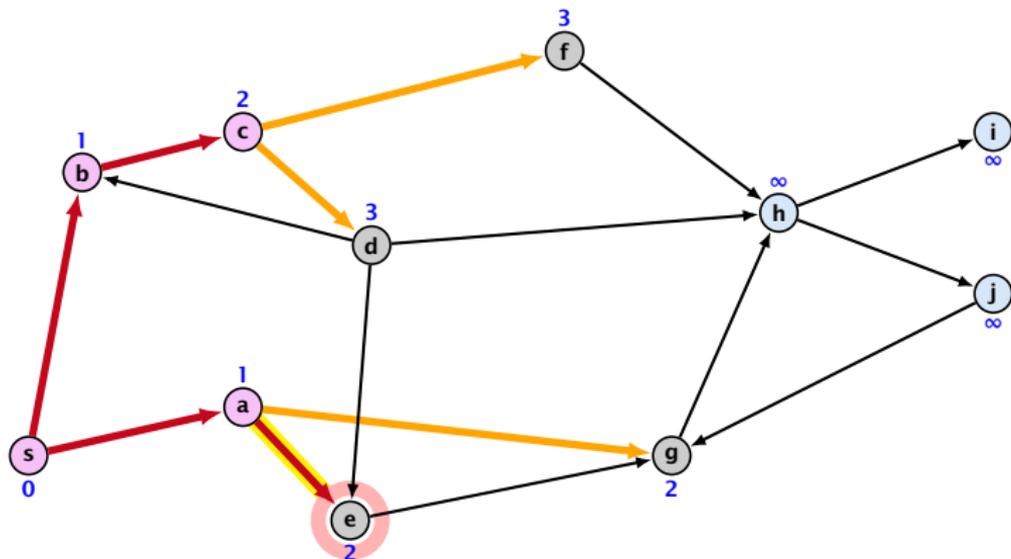
## Uniforme Kantengewichte - BFS



visit-operation:

- ▶ relaxiere alle ausgehenden Kanten
- ▶ füge unbesuchte Nachbarn in Queue ein

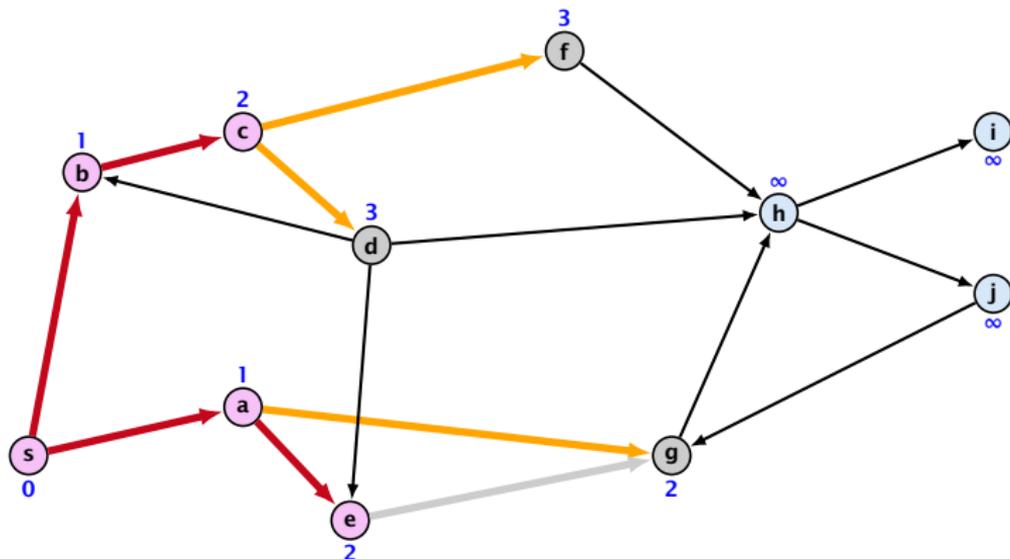
## Uniforme Kantengewichte - BFS



visit-operation:

- ▶ relaxiere alle ausgehenden Kanten
- ▶ füge unbesuchte Nachbarn in Queue ein

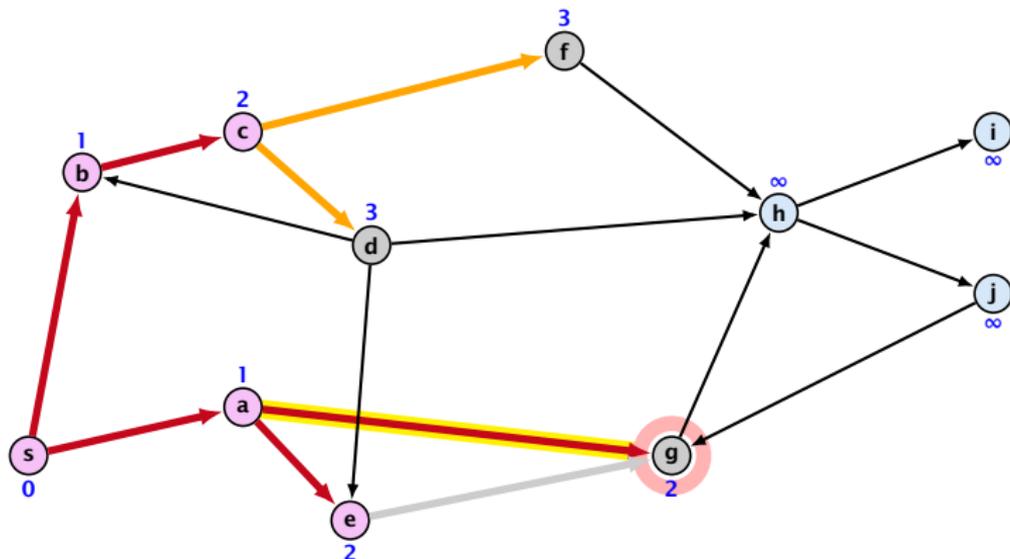
## Uniforme Kantengewichte - BFS



visit-operation:

- ▶ relaxiere alle ausgehenden Kanten
- ▶ füge unbesuchte Nachbarn in Queue ein

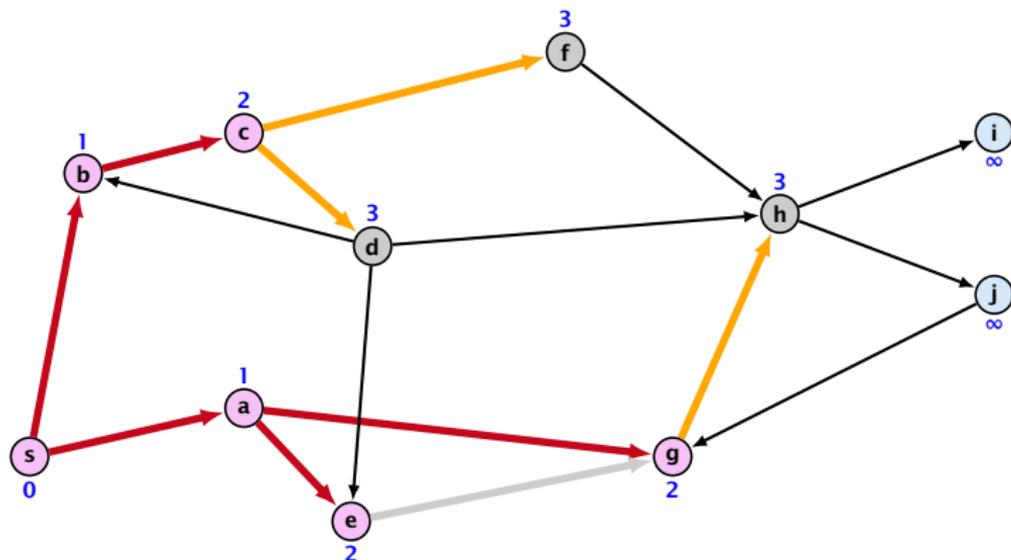
## Uniforme Kantengewichte - BFS



visit-operation:

- ▶ relaxiere alle ausgehenden Kanten
- ▶ füge unbesuchte Nachbarn in Queue ein

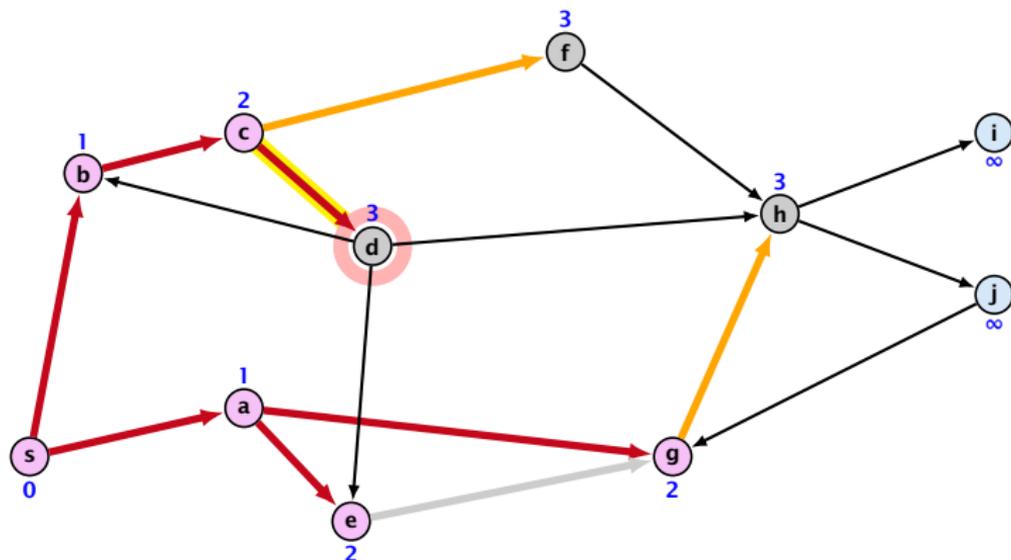
## Uniforme Kantengewichte - BFS



visit-operation:

- ▶ relaxiere alle ausgehenden Kanten
- ▶ füge unbesuchte Nachbarn in Queue ein

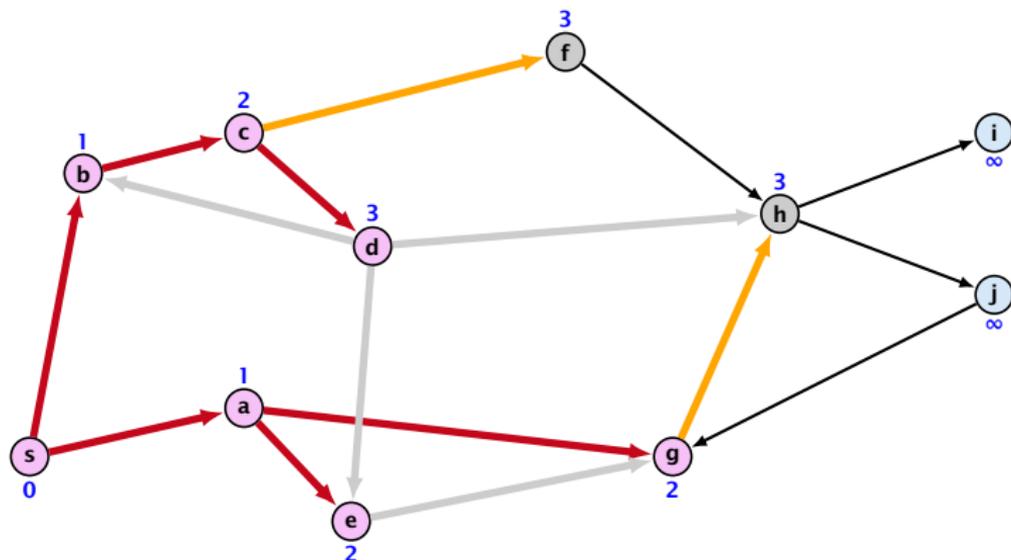
## Uniforme Kantengewichte - BFS



visit-operation:

- ▶ relaxiere alle ausgehenden Kanten
- ▶ füge unbesuchte Nachbarn in Queue ein

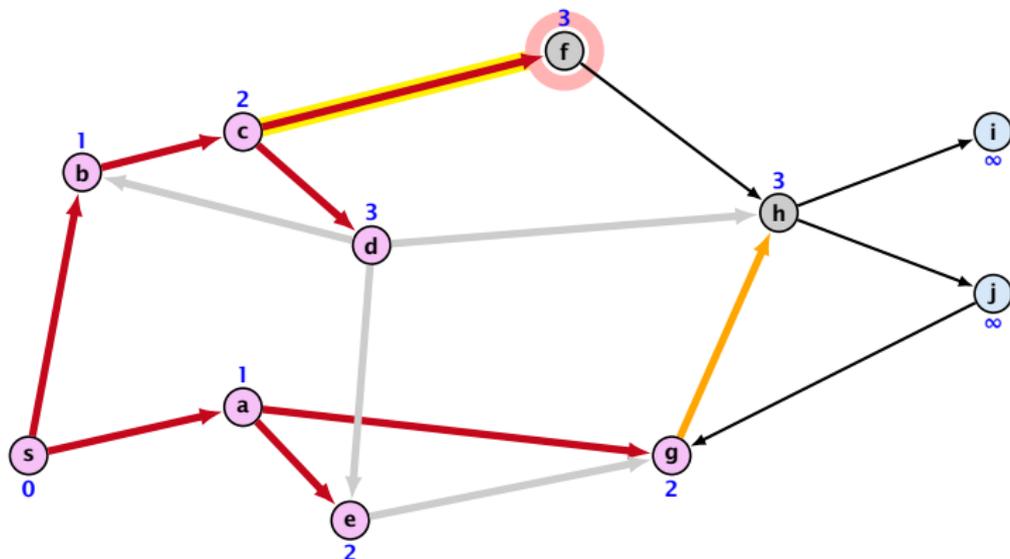
## Uniforme Kantengewichte - BFS



visit-operation:

- ▶ relaxiere alle ausgehenden Kanten
- ▶ füge unbesuchte Nachbarn in Queue ein

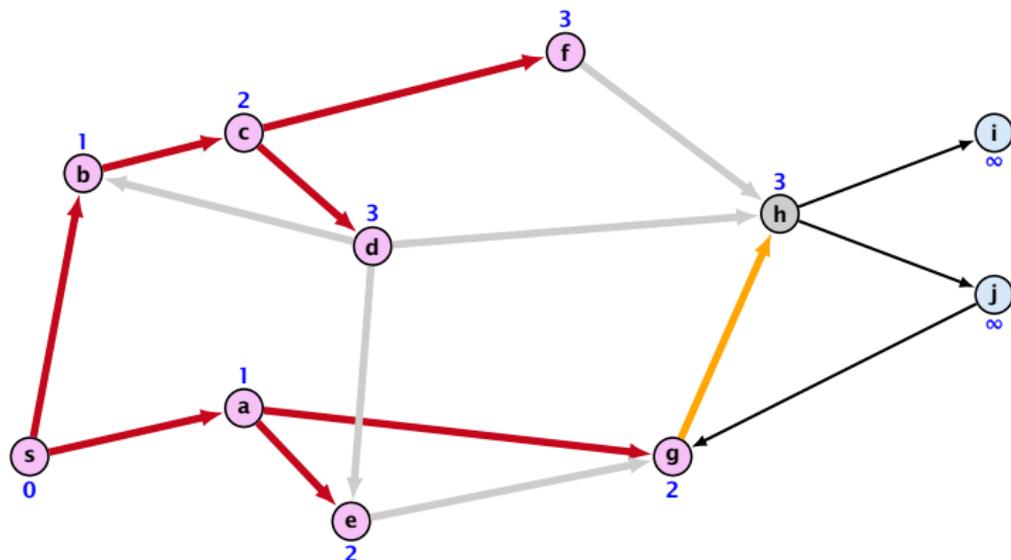
## Uniforme Kantengewichte - BFS



visit-operation:

- ▶ relaxiere alle ausgehenden Kanten
- ▶ füge unbesuchte Nachbarn in Queue ein

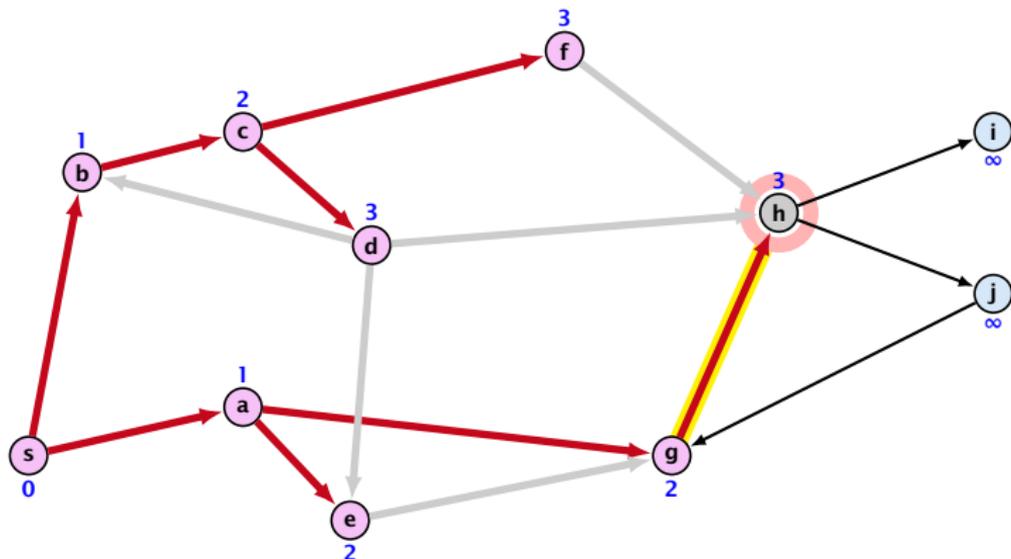
## Uniforme Kantengewichte - BFS



visit-operation:

- ▶ relaxiere alle ausgehenden Kanten
- ▶ füge unbesuchte Nachbarn in Queue ein

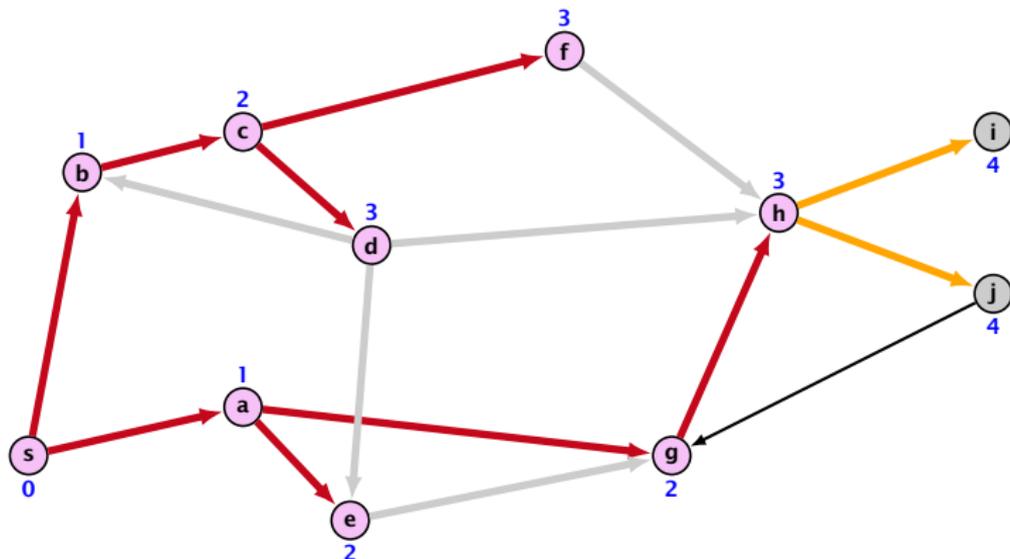
## Uniforme Kantengewichte - BFS



visit-operation:

- ▶ relaxiere alle ausgehenden Kanten
- ▶ füge unbesuchte Nachbarn in Queue ein

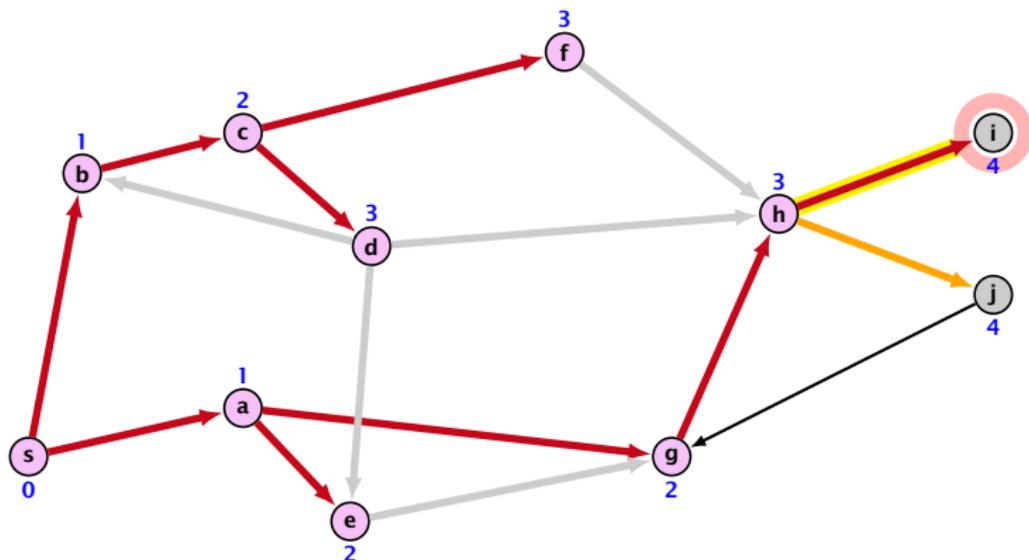
## Uniforme Kantengewichte - BFS



visit-operation:

- ▶ relaxiere alle ausgehenden Kanten
- ▶ füge unbesuchte Nachbarn in Queue ein

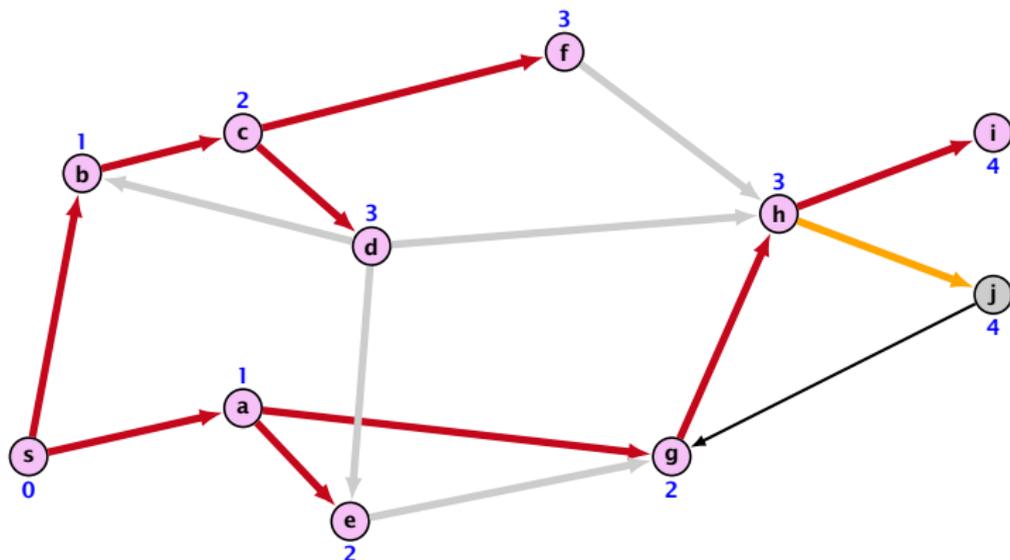
## Uniforme Kantengewichte - BFS



visit-operation:

- ▶ relaxiere alle ausgehenden Kanten
- ▶ füge unbesuchte Nachbarn in Queue ein

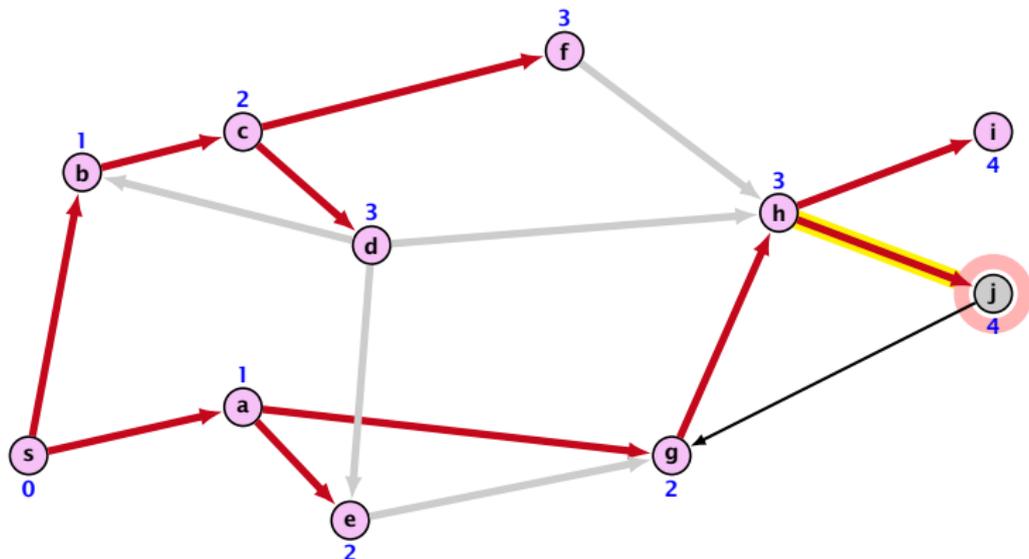
# Uniforme Kantengewichte - BFS



visit-operation:

- ▶ relaxiere alle ausgehenden Kanten
- ▶ füge unbesuchte Nachbarn in Queue ein

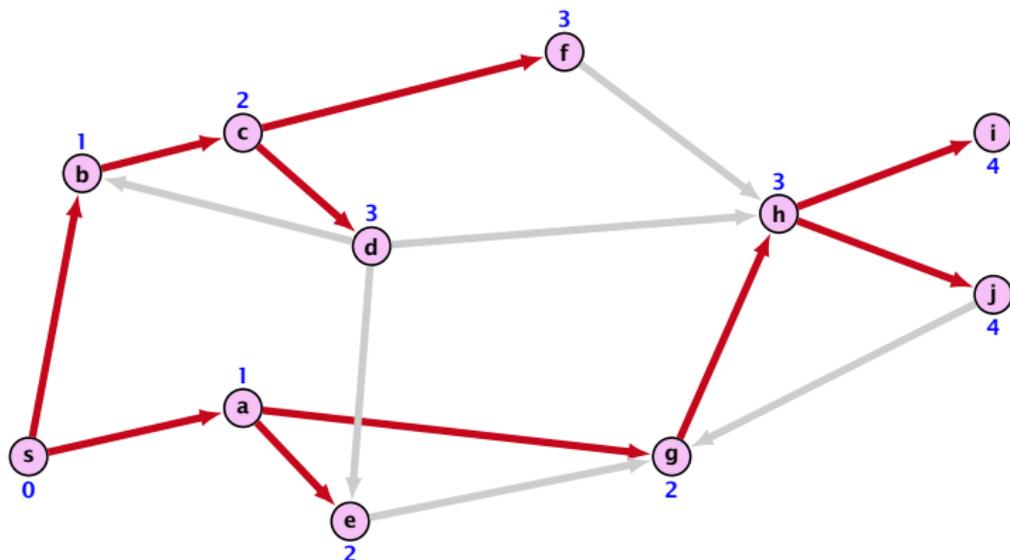
# Uniforme Kantengewichte - BFS



visit-operation:

- ▶ relaxiere alle ausgehenden Kanten
- ▶ füge unbesuchte Nachbarn in Queue ein

# Uniforme Kantengewichte - BFS



visit-operation:

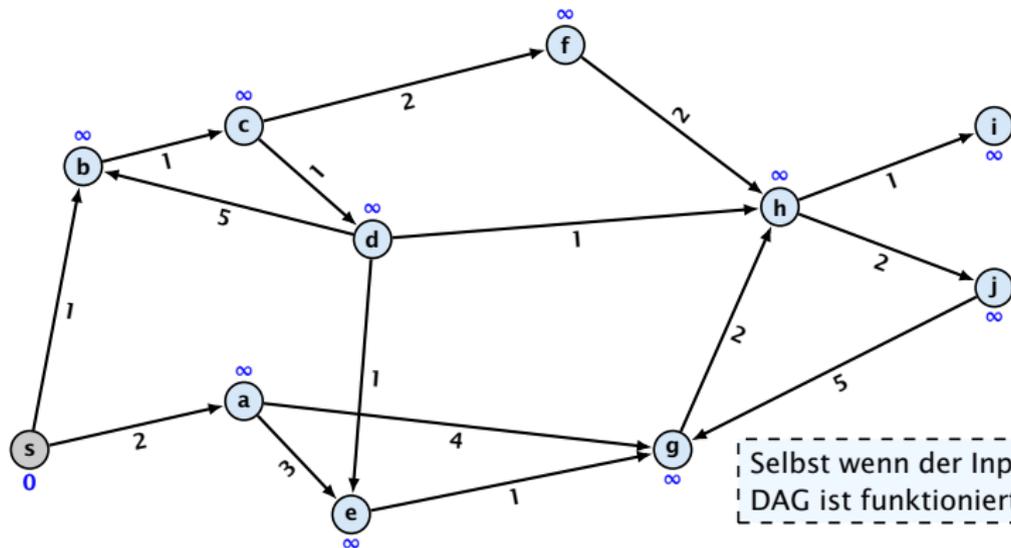
- ▶ relaxiere alle ausgehenden Kanten
- ▶ füge unbesuchte Nachbarn in Queue ein

Der Level ist die hop-Distanz von  $s$  zu  $v$ ; bei uniformen Kantengewichten entspricht dies der tatsächlichen Distanz.

- ▶ in der ersten Runde wird für jeden Level 1 Knoten eine eingehende Kante von Level 0 relaxiert
- ▶ in der zweiten Runde wird für jeden Level 2 Knoten eine eingehende Kante von Level 1 relaxiert
- ▶ ...

Bei einem kürzesten Pfad werden Relaxierungen in der Reihenfolge des Pfades durchgeführt.

# Beliebige Gewichte – BFS funktioniert nicht

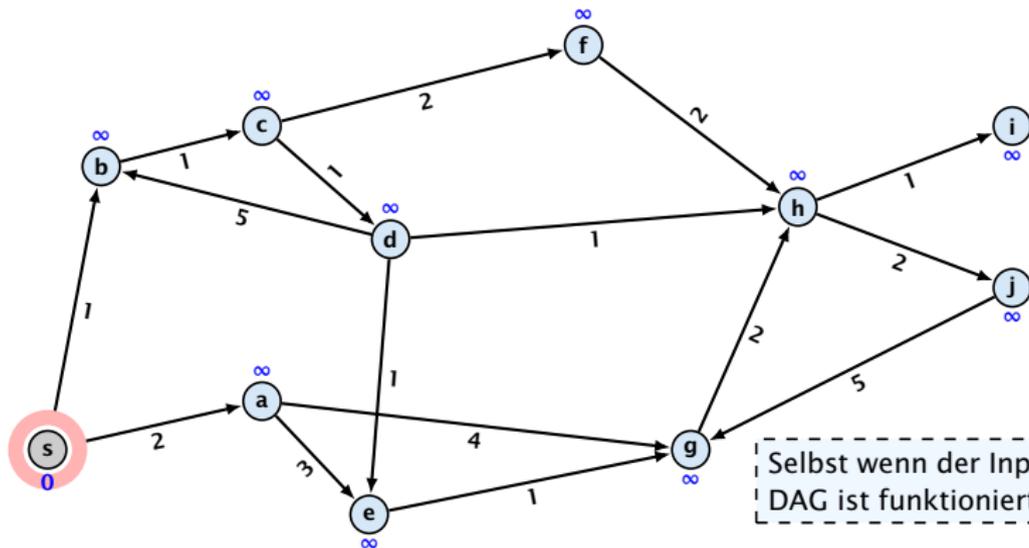


visit-operation:

- ▶ relaxiere alle ausgehenden Kanten
- ▶ füge unbesuchte Nachbarn in Queue ein

Kante  $(d, e)$  wird nach  $(e, g)$  relaxiert. Deshalb hat Knoten  $g$  am Ende falsche Distanz. Kante  $(d, h)$  wird erfolgreich relaxiert; der Vorgänger von  $h$  ist aber  $g$  (nach BFS-Regel).

# Beliebige Gewichte – BFS funktioniert nicht

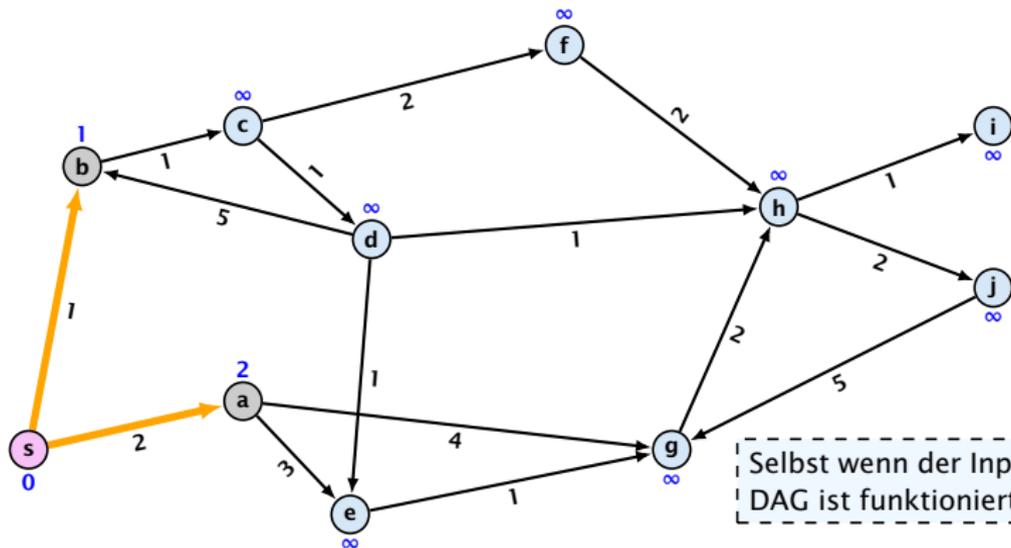


visit-operation:

- ▶ relaxiere alle ausgehenden Kanten
- ▶ füge unbesuchte Nachbarn in Queue ein

Kante  $(d, e)$  wird nach  $(e, g)$  relaxiert. Deshalb hat Knoten  $g$  am Ende falsche Distanz. Kante  $(d, h)$  wird erfolgreich relaxiert; der Vorgänger von  $h$  ist aber  $g$  (nach BFS-Regel).

# Beliebige Gewichte – BFS funktioniert nicht

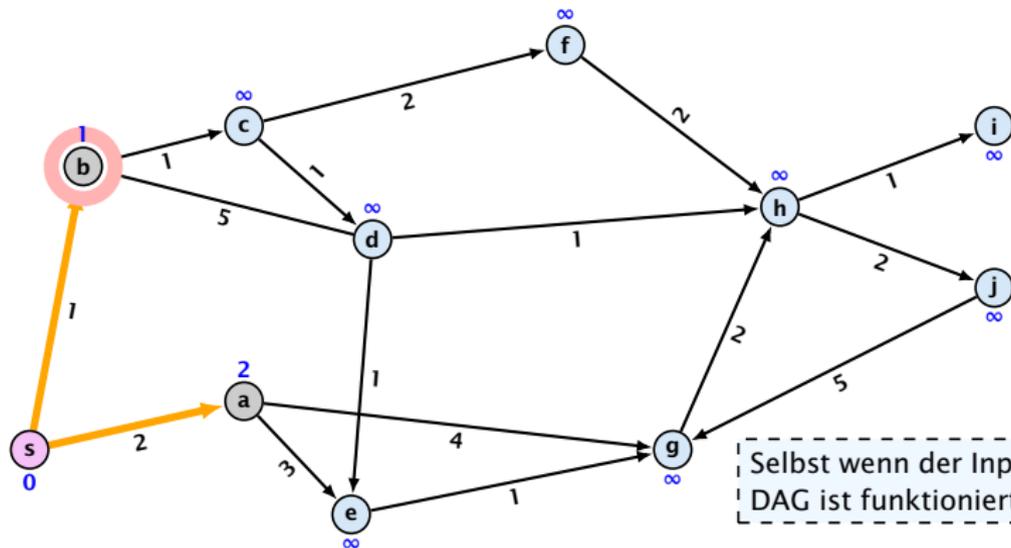


visit-operation:

- ▶ relaxiere alle ausgehenden Kanten
- ▶ füge unbesuchte Nachbarn in Queue ein

Kante  $(d, e)$  wird nach  $(e, g)$  relaxiert. Deshalb hat Knoten  $g$  am Ende falsche Distanz. Kante  $(d, h)$  wird erfolgreich relaxiert; der Vorgänger von  $h$  ist aber  $g$  (nach BFS-Regel).

# Beliebige Gewichte – BFS funktioniert nicht

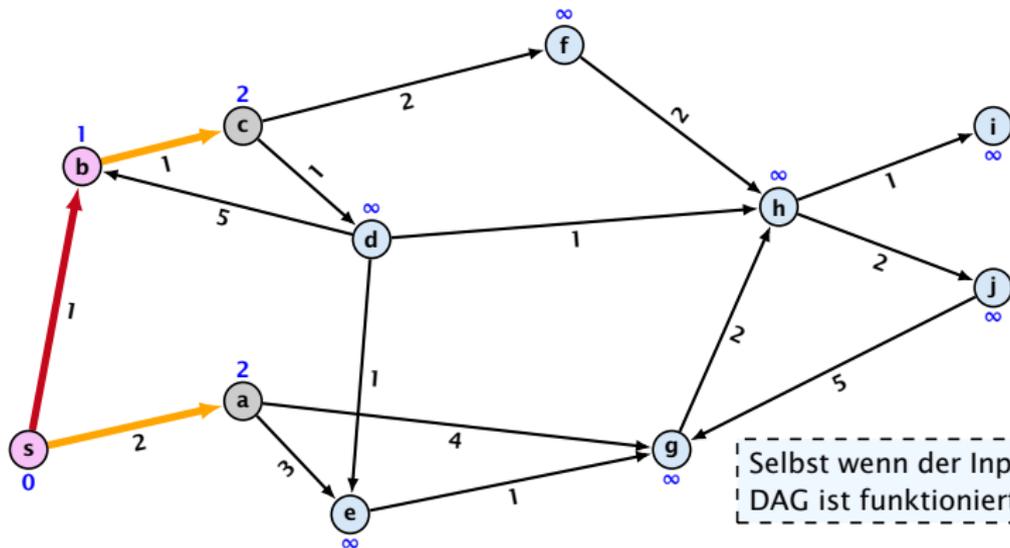


visit-operation:

- ▶ relaxiere alle ausgehenden Kanten
- ▶ füge unbesuchte Nachbarn in Queue ein

Kante  $(d, e)$  wird nach  $(e, g)$  relaxiert. Deshalb hat Knoten  $g$  am Ende falsche Distanz. Kante  $(d, h)$  wird erfolgreich relaxiert; der Vorgänger von  $h$  ist aber  $g$  (nach BFS-Regel).

# Beliebige Gewichte – BFS funktioniert nicht



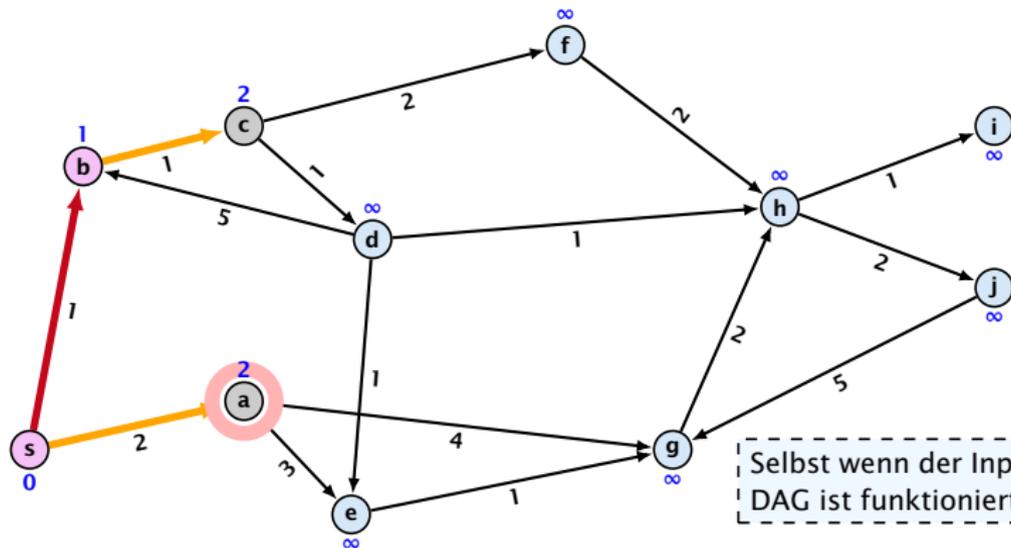
Selbst wenn der Inputgraph ein DAG ist funktioniert BFS nicht.

visit-operation:

- ▶ relaxiere alle ausgehenden Kanten
- ▶ füge unbesuchte Nachbarn in Queue ein

Kante  $(d, e)$  wird nach  $(e, g)$  relaxiert. Deshalb hat Knoten  $g$  am Ende falsche Distanz. Kante  $(d, h)$  wird erfolgreich relaxiert; der Vorgänger von  $h$  ist aber  $g$  (nach BFS-Regel).

# Beliebige Gewichte – BFS funktioniert nicht

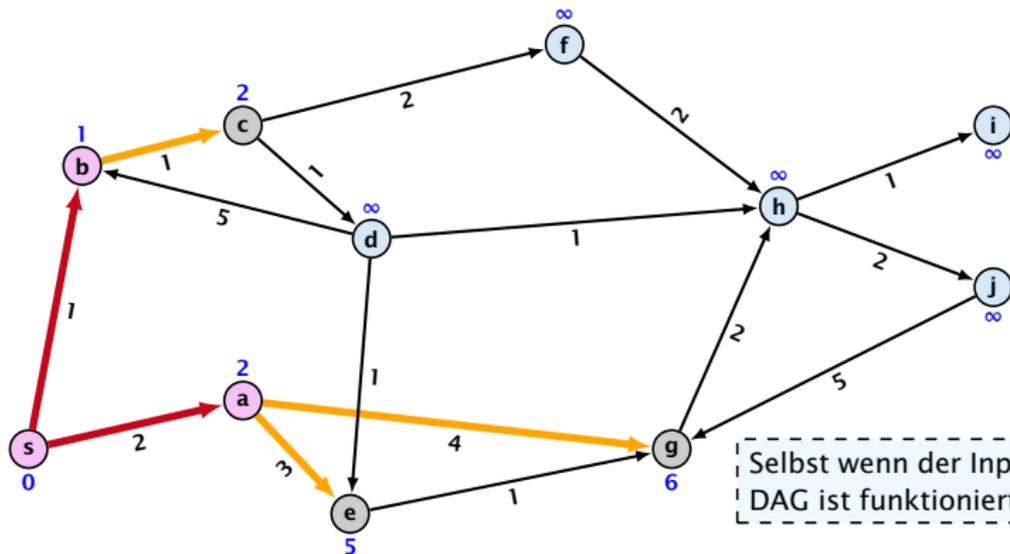


visit-operation:

- ▶ relaxiere alle ausgehenden Kanten
- ▶ füge unbesuchte Nachbarn in Queue ein

Kante  $(d, e)$  wird nach  $(e, g)$  relaxiert. Deshalb hat Knoten  $g$  am Ende falsche Distanz. Kante  $(d, h)$  wird erfolgreich relaxiert; der Vorgänger von  $h$  ist aber  $g$  (nach BFS-Regel).

# Beliebige Gewichte – BFS funktioniert nicht

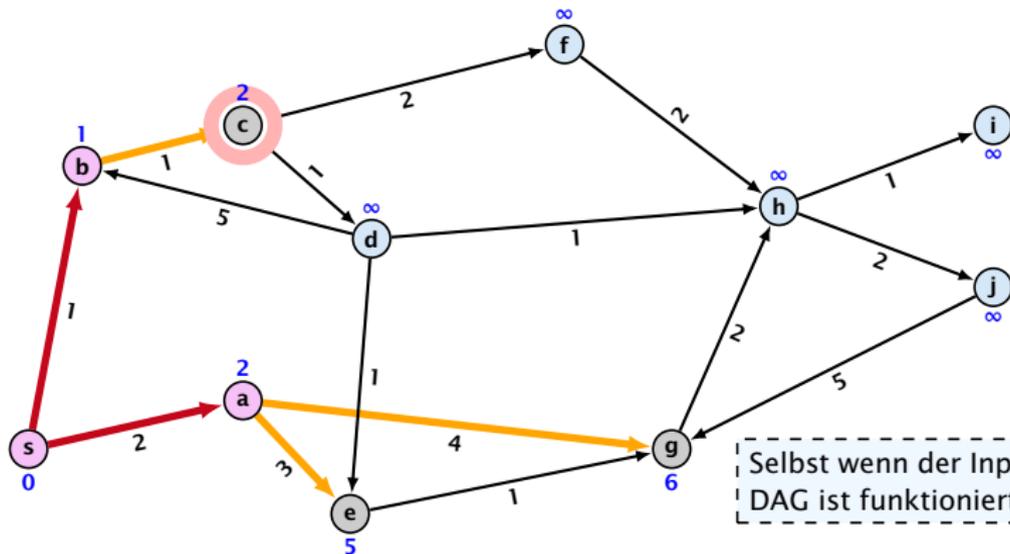


visit-operation:

- ▶ relaxiere alle ausgehenden Kanten
- ▶ füge unbesuchte Nachbarn in Queue ein

Kante  $(d, e)$  wird nach  $(e, g)$  relaxiert. Deshalb hat Knoten  $g$  am Ende falsche Distanz. Kante  $(d, h)$  wird erfolgreich relaxiert; der Vorgänger von  $h$  ist aber  $g$  (nach BFS-Regel).

# Beliebige Gewichte – BFS funktioniert nicht

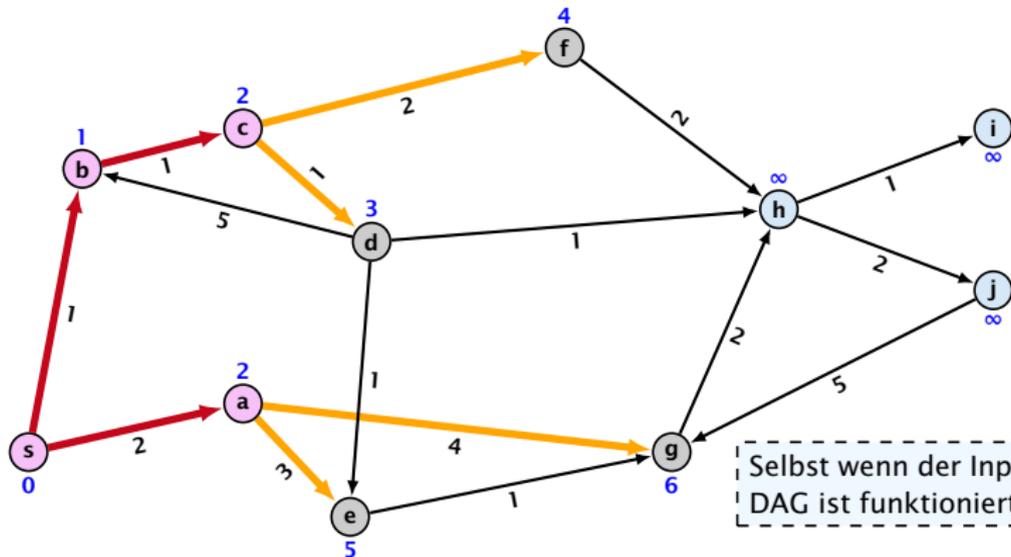


visit-operation:

- ▶ relaxiere alle ausgehenden Kanten
- ▶ füge unbesuchte Nachbarn in Queue ein

Kante  $(d, e)$  wird nach  $(e, g)$  relaxiert. Deshalb hat Knoten  $g$  am Ende falsche Distanz. Kante  $(d, h)$  wird erfolgreich relaxiert; der Vorgänger von  $h$  ist aber  $g$  (nach BFS-Regel).

# Beliebige Gewichte – BFS funktioniert nicht



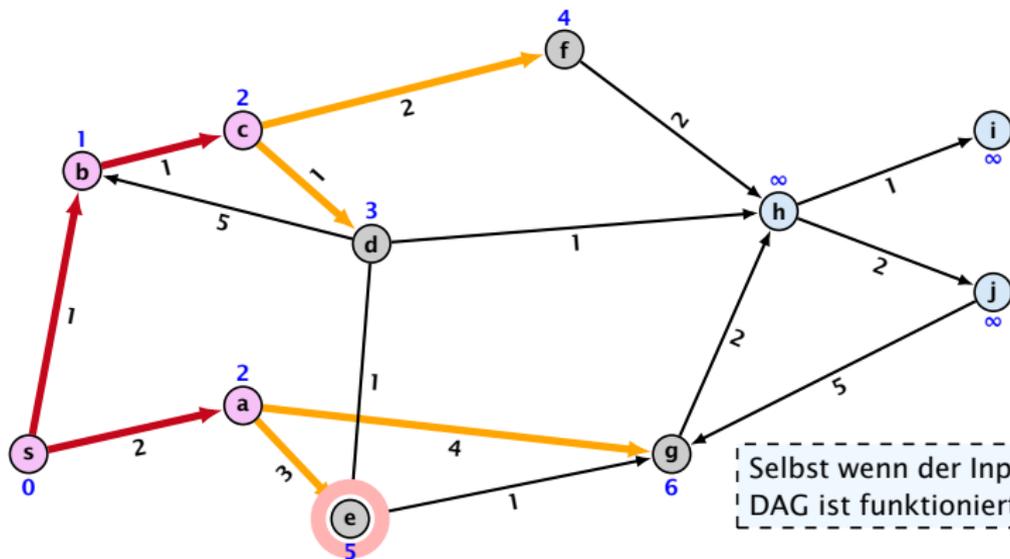
visit-operation:

- ▶ relaxiere alle ausgehenden Kanten
- ▶ füge unbesuchte Nachbarn in Queue ein

Selbst wenn der Inputgraph ein DAG ist funktioniert BFS nicht.

Kante  $(d, e)$  wird nach  $(e, g)$  relaxiert. Deshalb hat Knoten  $g$  am Ende falsche Distanz. Kante  $(d, h)$  wird erfolgreich relaxiert; der Vorgänger von  $h$  ist aber  $g$  (nach BFS-Regel).

# Beliebige Gewichte – BFS funktioniert nicht

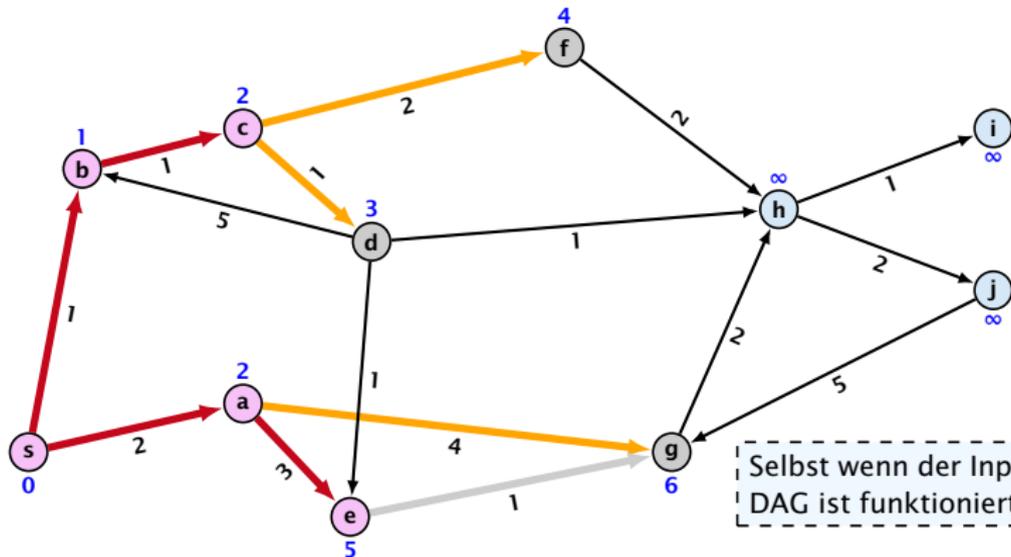


visit-operation:

- ▶ relaxiere alle ausgehenden Kanten
- ▶ füge unbesuchte Nachbarn in Queue ein

Kante  $(d, e)$  wird nach  $(e, g)$  relaxiert. Deshalb hat Knoten  $g$  am Ende falsche Distanz. Kante  $(d, h)$  wird erfolgreich relaxiert; der Vorgänger von  $h$  ist aber  $g$  (nach BFS-Regel).

# Beliebige Gewichte – BFS funktioniert nicht



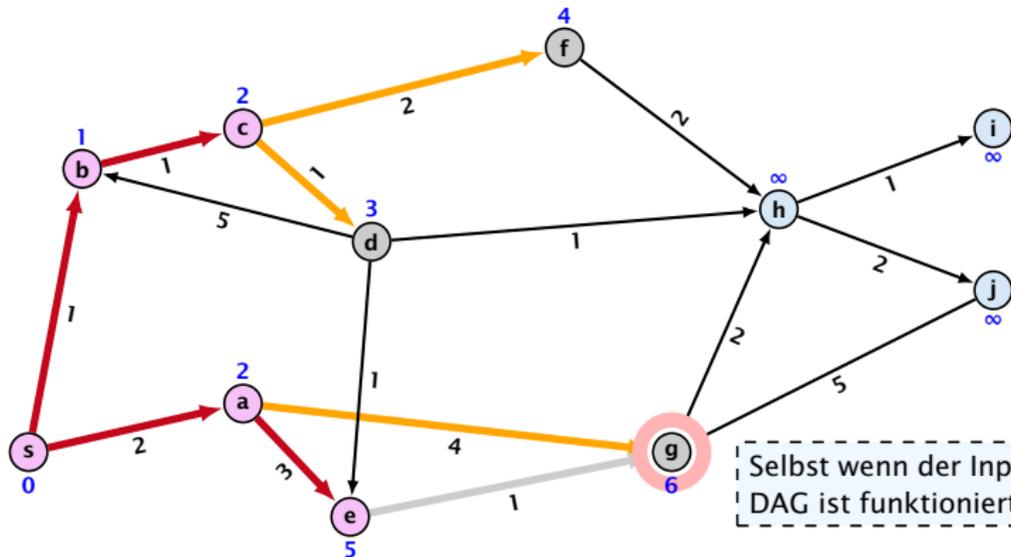
visit-operation:

- ▶ relaxiere alle ausgehenden Kanten
- ▶ füge unbesuchte Nachbarn in Queue ein

Selbst wenn der Inputgraph ein DAG ist funktioniert BFS nicht.

Kante  $(d, e)$  wird nach  $(e, g)$  relaxiert. Deshalb hat Knoten  $g$  am Ende falsche Distanz. Kante  $(d, h)$  wird erfolgreich relaxiert; der Vorgänger von  $h$  ist aber  $g$  (nach BFS-Regel).

# Beliebige Gewichte – BFS funktioniert nicht



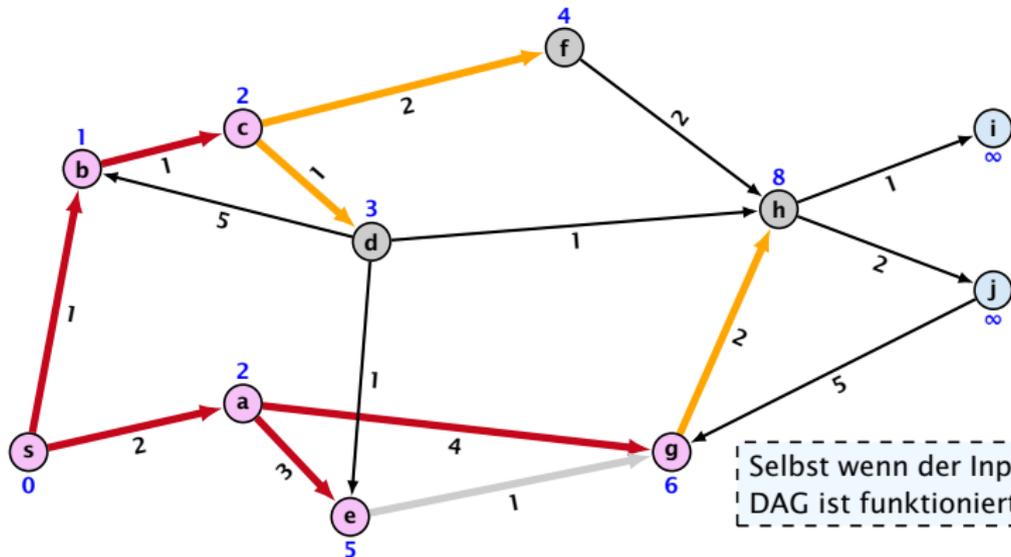
Selbst wenn der Inputgraph ein DAG ist funktioniert BFS nicht.

visit-operation:

- ▶ relaxiere alle ausgehenden Kanten
- ▶ füge unbesuchte Nachbarn in Queue ein

Kante  $(d, e)$  wird nach  $(e, g)$  relaxiert. Deshalb hat Knoten  $g$  am Ende falsche Distanz. Kante  $(d, h)$  wird erfolgreich relaxiert; der Vorgänger von  $h$  ist aber  $g$  (nach BFS-Regel).

# Beliebige Gewichte – BFS funktioniert nicht



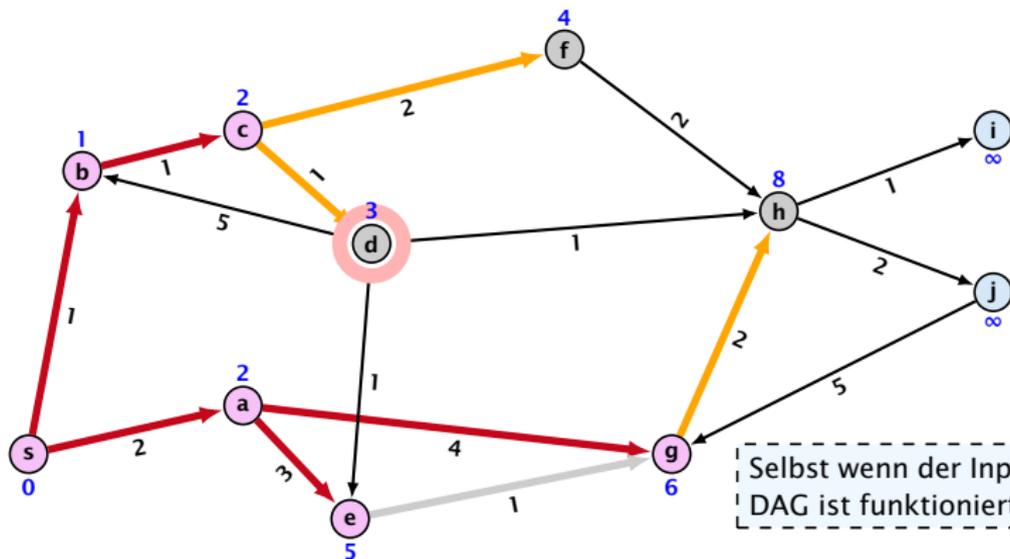
Selbst wenn der Inputgraph ein DAG ist funktioniert BFS nicht.

visit-operation:

- ▶ relaxiere alle ausgehenden Kanten
- ▶ füge unbesuchte Nachbarn in Queue ein

Kante  $(d, e)$  wird nach  $(e, g)$  relaxiert. Deshalb hat Knoten  $g$  am Ende falsche Distanz. Kante  $(d, h)$  wird erfolgreich relaxiert; der Vorgänger von  $h$  ist aber  $g$  (nach BFS-Regel).

# Beliebige Gewichte – BFS funktioniert nicht

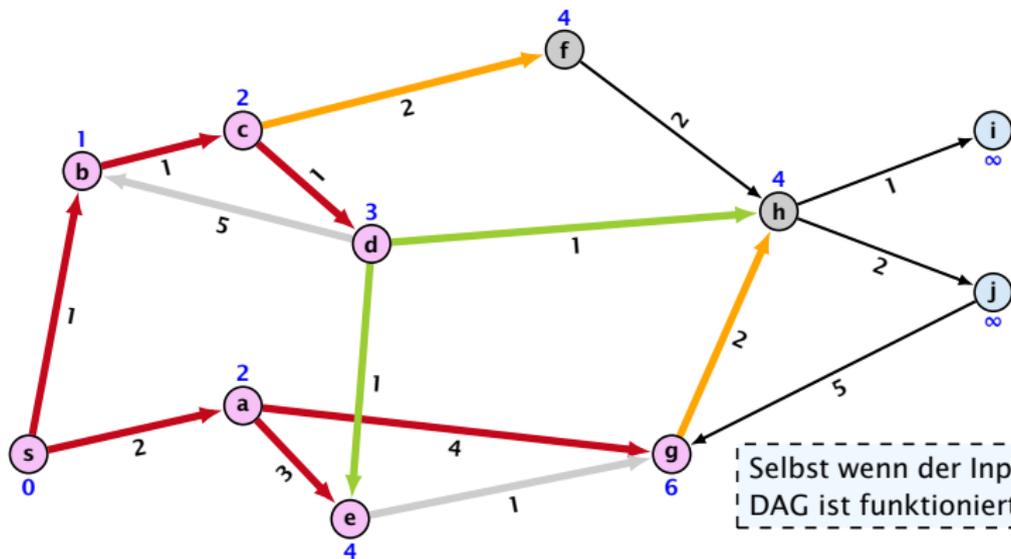


visit-operation:

- ▶ relaxiere alle ausgehenden Kanten
- ▶ füge unbesuchte Nachbarn in Queue ein

Kante  $(d, e)$  wird nach  $(e, g)$  relaxiert. Deshalb hat Knoten  $g$  am Ende falsche Distanz. Kante  $(d, h)$  wird erfolgreich relaxiert; der Vorgänger von  $h$  ist aber  $g$  (nach BFS-Regel).

# Beliebige Gewichte – BFS funktioniert nicht



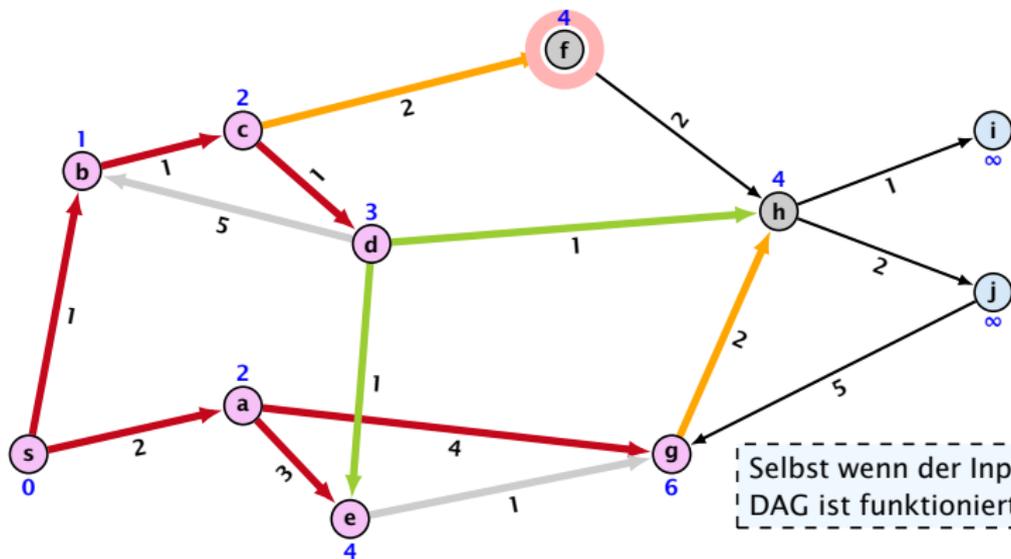
Selbst wenn der Inputgraph ein DAG ist funktioniert BFS nicht.

visit-operation:

- ▶ relaxiere alle ausgehenden Kanten
- ▶ füge unbesuchte Nachbarn in Queue ein

Kante  $(d, e)$  wird nach  $(e, g)$  relaxiert. Deshalb hat Knoten  $g$  am Ende falsche Distanz. Kante  $(d, h)$  wird erfolgreich relaxiert; der Vorgänger von  $h$  ist aber  $g$  (nach BFS-Regel).

# Beliebige Gewichte – BFS funktioniert nicht



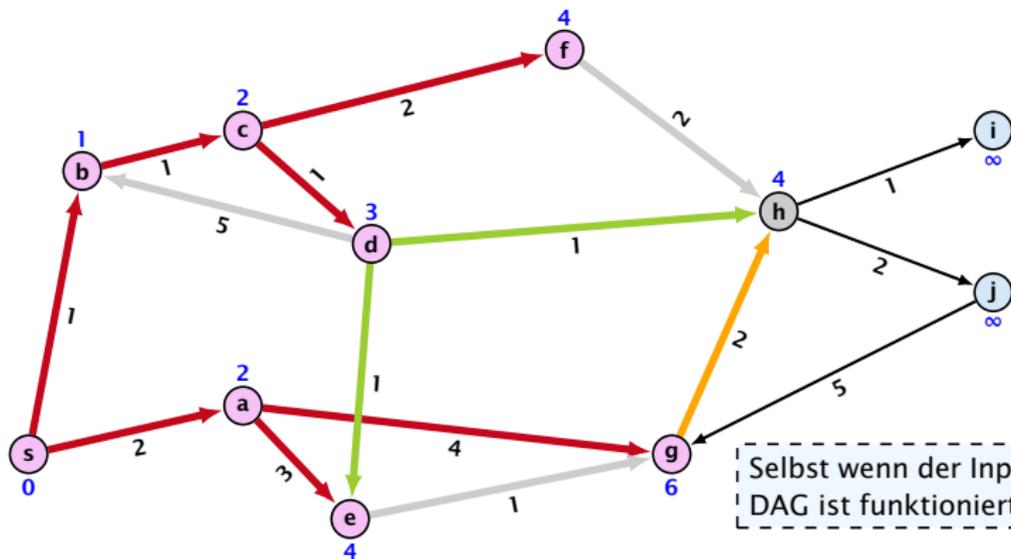
Selbst wenn der Inputgraph ein DAG ist funktioniert BFS nicht.

visit-operation:

- ▶ relaxiere alle ausgehenden Kanten
- ▶ füge unbesuchte Nachbarn in Queue ein

Kante  $(d, e)$  wird nach  $(e, g)$  relaxiert. Deshalb hat Knoten  $g$  am Ende falsche Distanz. Kante  $(d, h)$  wird erfolgreich relaxiert; der Vorgänger von  $h$  ist aber  $g$  (nach BFS-Regel).

# Beliebige Gewichte – BFS funktioniert nicht



Selbst wenn der Inputgraph ein DAG ist funktioniert BFS nicht.

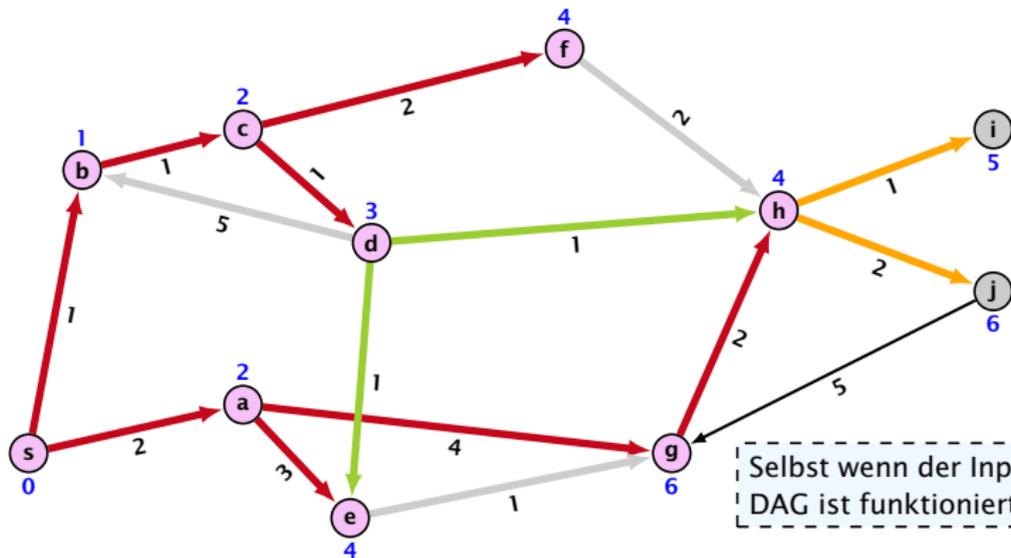
visit-operation:

- ▶ relaxiere alle ausgehenden Kanten
- ▶ füge unbesuchte Nachbarn in Queue ein

Kante  $(d, e)$  wird nach  $(e, g)$  relaxiert. Deshalb hat Knoten  $g$  am Ende falsche Distanz. Kante  $(d, h)$  wird erfolgreich relaxiert; der Vorgänger von  $h$  ist aber  $g$  (nach BFS-Regel).



# Beliebige Gewichte – BFS funktioniert nicht

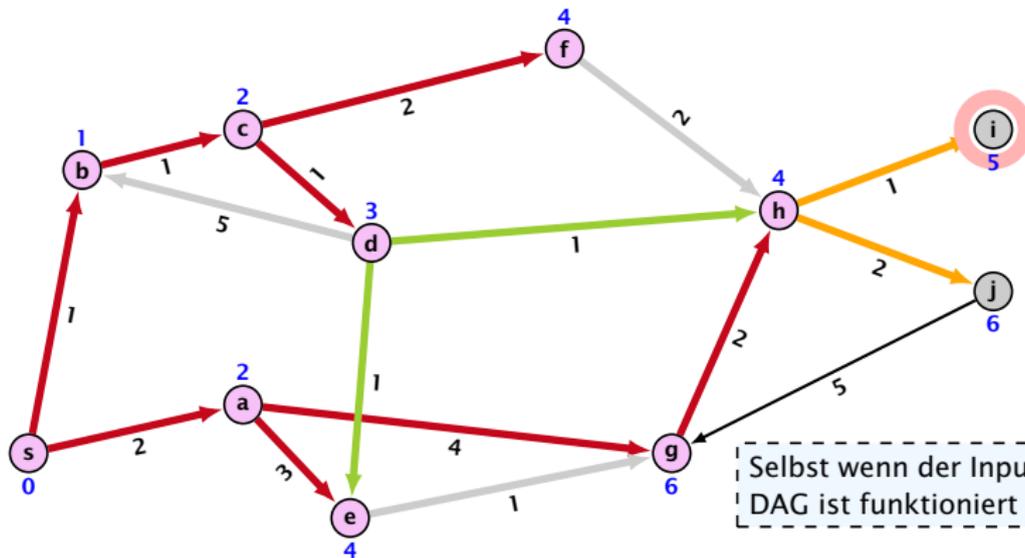


visit-operation:

- ▶ relaxiere alle ausgehenden Kanten
- ▶ füge unbesuchte Nachbarn in Queue ein

Kante  $(d, e)$  wird nach  $(e, g)$  relaxiert. Deshalb hat Knoten  $g$  am Ende falsche Distanz. Kante  $(d, h)$  wird erfolgreich relaxiert; der Vorgänger von  $h$  ist aber  $g$  (nach BFS-Regel).

# Beliebige Gewichte – BFS funktioniert nicht



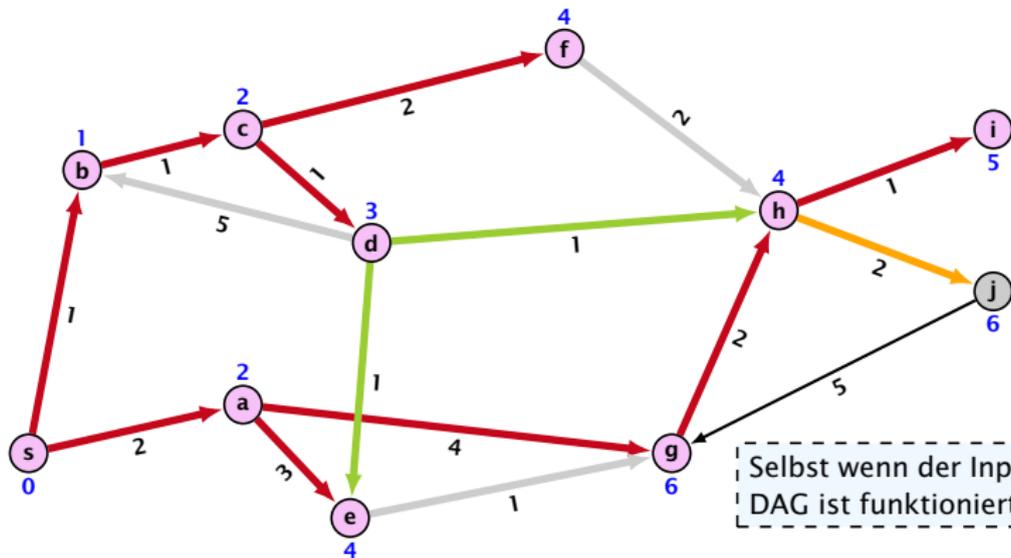
Selbst wenn der Inputgraph ein DAG ist funktioniert BFS nicht.

visit-operation:

- ▶ relaxiere alle ausgehenden Kanten
- ▶ füge unbesuchte Nachbarn in Queue ein

Kante  $(d, e)$  wird nach  $(e, g)$  relaxiert. Deshalb hat Knoten  $g$  am Ende falsche Distanz. Kante  $(d, h)$  wird erfolgreich relaxiert; der Vorgänger von  $h$  ist aber  $g$  (nach BFS-Regel).

# Beliebige Gewichte – BFS funktioniert nicht

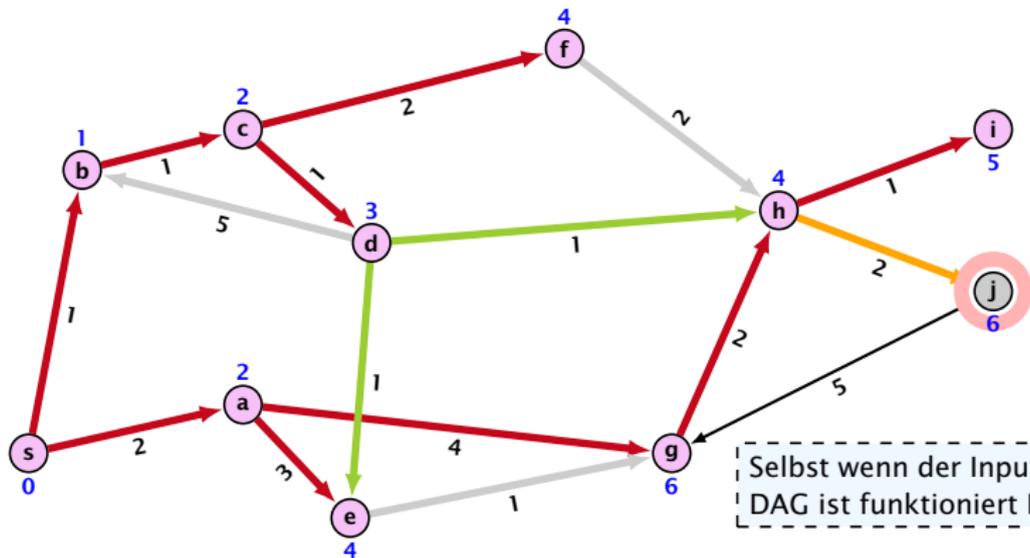


visit-operation:

- ▶ relaxiere alle ausgehenden Kanten
- ▶ füge unbesuchte Nachbarn in Queue ein

Kante  $(d, e)$  wird nach  $(e, g)$  relaxiert. Deshalb hat Knoten  $g$  am Ende falsche Distanz. Kante  $(d, h)$  wird erfolgreich relaxiert; der Vorgänger von  $h$  ist aber  $g$  (nach BFS-Regel).

# Beliebige Gewichte – BFS funktioniert nicht

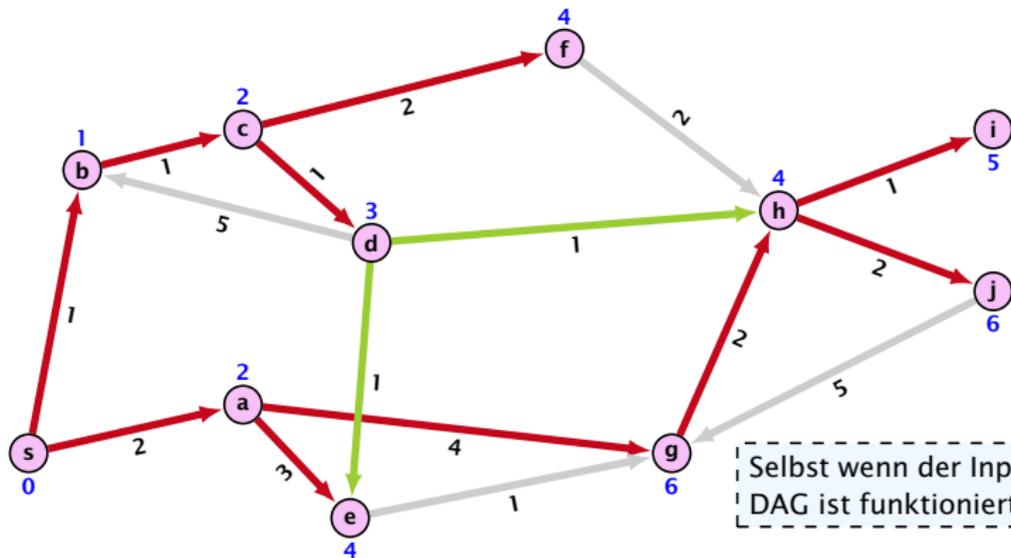


visit-operation:

- ▶ relaxiere alle ausgehenden Kanten
- ▶ füge unbesuchte Nachbarn in Queue ein

Kante  $(d, e)$  wird nach  $(e, g)$  relaxiert. Deshalb hat Knoten  $g$  am Ende falsche Distanz. Kante  $(d, h)$  wird erfolgreich relaxiert; der Vorgänger von  $h$  ist aber  $g$  (nach BFS-Regel).

# Beliebige Gewichte – BFS funktioniert nicht



visit-operation:

- ▶ relaxiere alle ausgehenden Kanten
- ▶ füge unbesuchte Nachbarn in Queue ein

Kante  $(d, e)$  wird nach  $(e, g)$  relaxiert. Deshalb hat Knoten  $g$  am Ende falsche Distanz. Kante  $(d, h)$  wird erfolgreich relaxiert; der Vorgänger von  $h$  ist aber  $g$  (nach BFS-Regel).

# Kürzeste Wege in DAGs

`finNum(v)` ist die bei DFS berechnete Reihenfolge, in der die rekursiven Aufrufe von `dfsVisit(v)` enden.

In DAGs existiert **topologische Sortierung** der Knoten:

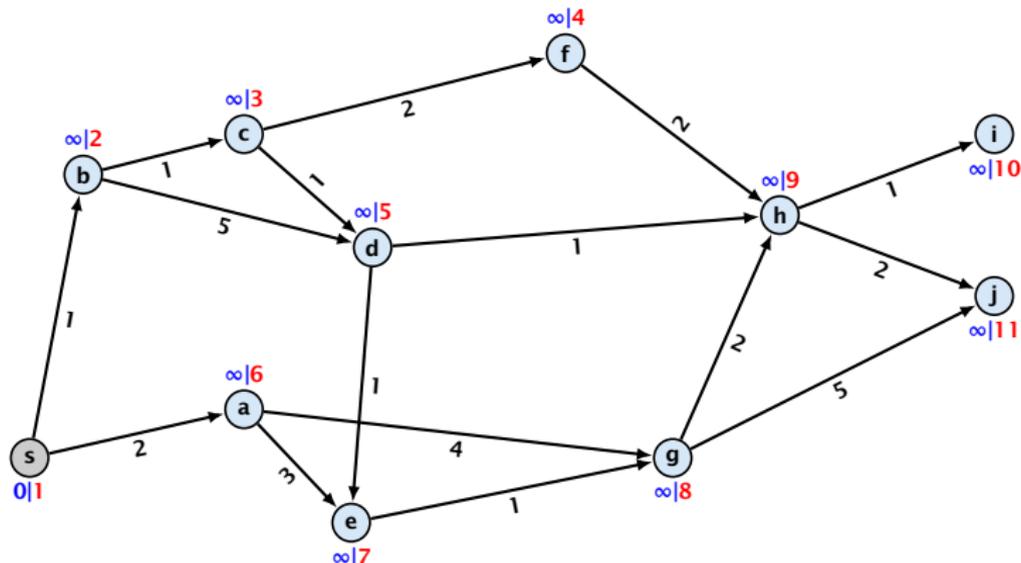
- ▶  $\text{top} : V \rightarrow \{1, \dots, n\}$ , bijektiv
- ▶ für alle  $(x, y) \in E$ :  $\text{top}(x) < \text{top}(y)$

Zum Beispiel:  $\text{top}(v) = n - \text{finNum}(v) + 1$ .

```
1 Input: weighted DAG  $G=(V,E,w)$ ; start vertex  $s$ ;  
2     array  $\text{top}$  mit  $\text{top}[i]$   $i$ -ter Knoten in TopSort  
3 Output:  $\text{key}$ -field of node contains distance from  $s$ ;  
4  
5 ShortestPathDag( $s, \text{top}$ )  
6     foreach  $v \in V$   
7          $v \rightarrow \text{key} = \infty$ ;  
8      $s \rightarrow \text{key} = 0$ ;  
9     for  $i = 1$  to  $n$  do  
10         $v = \text{top}[i]$ ;  
11        foreach  $x \in N[v]$   
12             $x \rightarrow \text{key} = \min(v \rightarrow \text{key} + w(v,x), x \rightarrow \text{key})$ ;
```

# Kürzeste Wege in DAGs

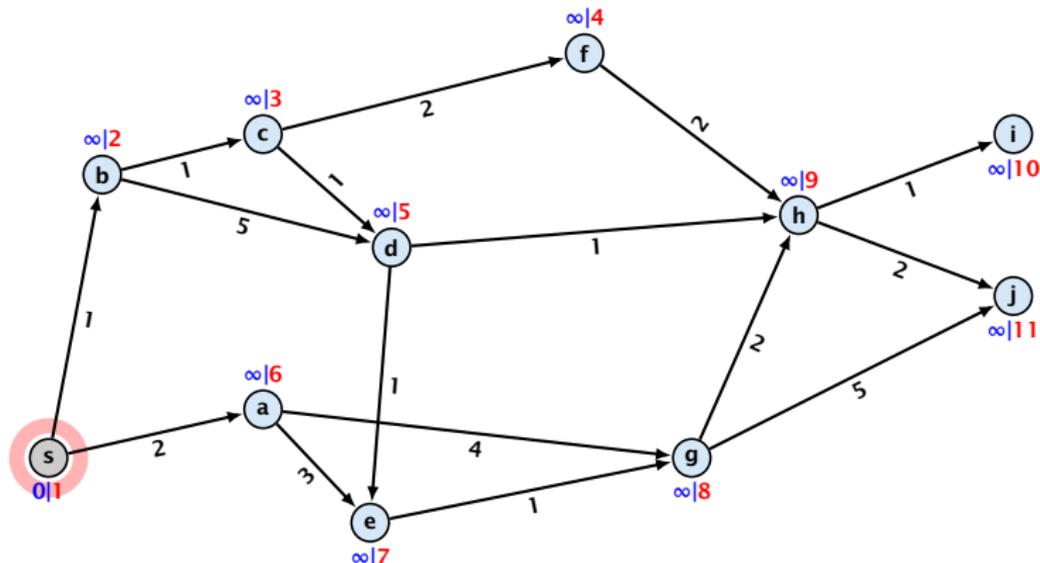
Besuche Knoten gemäß topologischer Sortierung. Wenn man Knoten  $x$  besucht führe **Relaxierung** von ausgehenden Kanten durch (Kante  $(x, y)$ ):  $\text{dist}(y) := \min\{\text{dist}(x) + w(x, y), \text{dist}(y)\}$ .



Funktioniert für beliebige Kantengewichte.

# Kürzeste Wege in DAGs

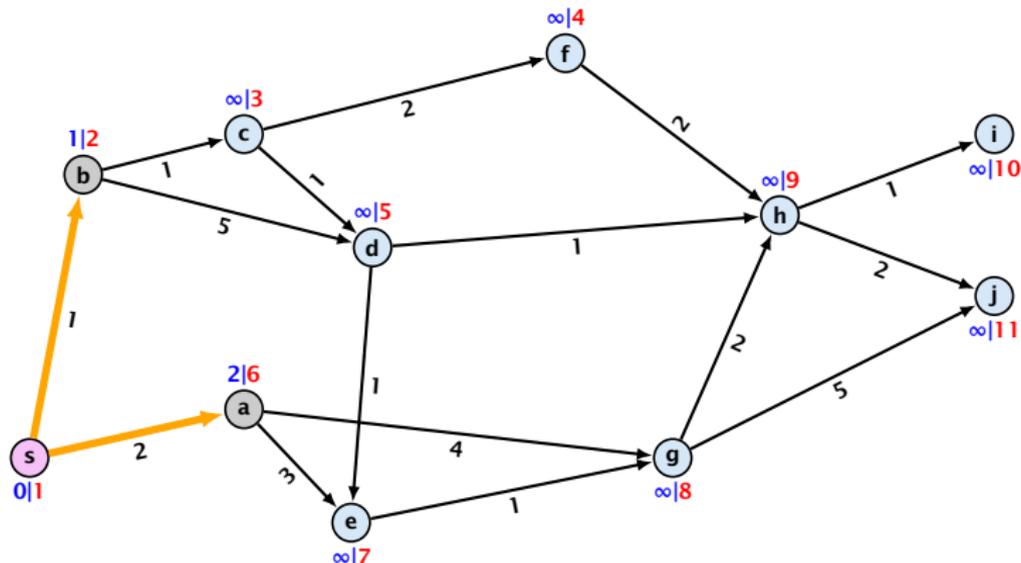
Besuche Knoten gemäß topologischer Sortierung. Wenn man Knoten  $x$  besucht führe **Relaxierung** von ausgehenden Kanten durch (Kante  $(x, y)$ ):  $\text{dist}(y) := \min\{\text{dist}(x) + w(x, y), \text{dist}(y)\}$ .



Funktioniert für beliebige Kantengewichte.

# Kürzeste Wege in DAGs

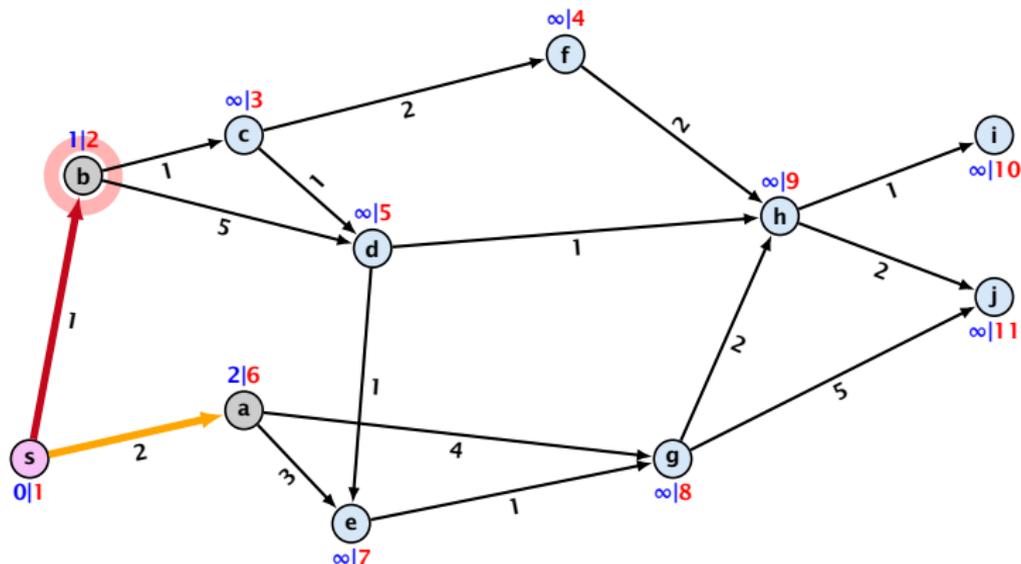
Besuche Knoten gemäß topologischer Sortierung. Wenn man Knoten  $x$  besucht führe **Relaxierung** von ausgehenden Kanten durch (Kante  $(x, y)$ ):  $\text{dist}(y) := \min\{\text{dist}(x) + w(x, y), \text{dist}(y)\}$ .



Funktioniert für beliebige Kantengewichte.

# Kürzeste Wege in DAGs

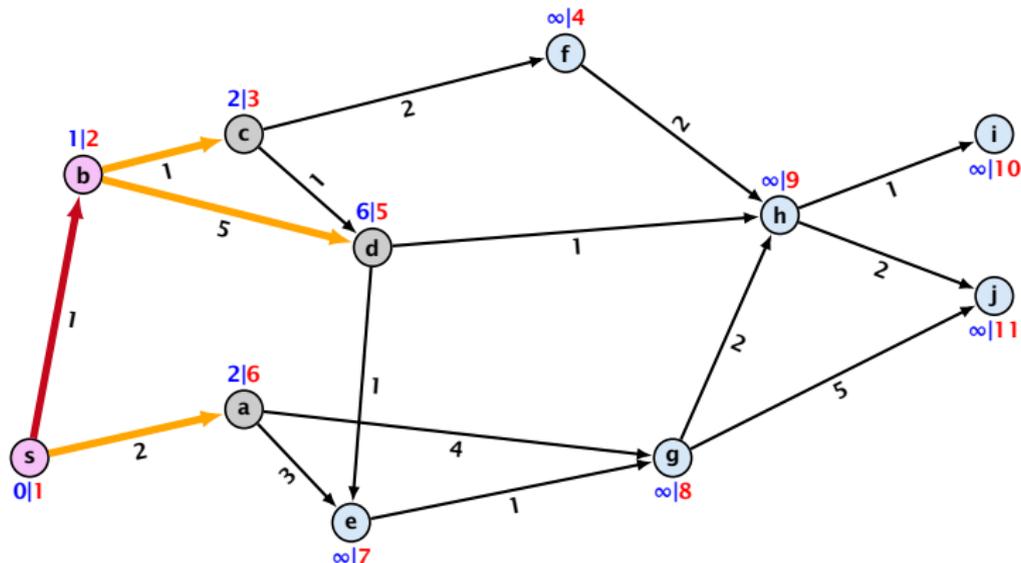
Besuche Knoten gemäß topologischer Sortierung. Wenn man Knoten  $x$  besucht führe **Relaxierung** von ausgehenden Kanten durch (Kante  $(x, y)$ ):  $\text{dist}(y) := \min\{\text{dist}(x) + w(x, y), \text{dist}(y)\}$ .



Funktioniert für beliebige Kantengewichte.

# Kürzeste Wege in DAGs

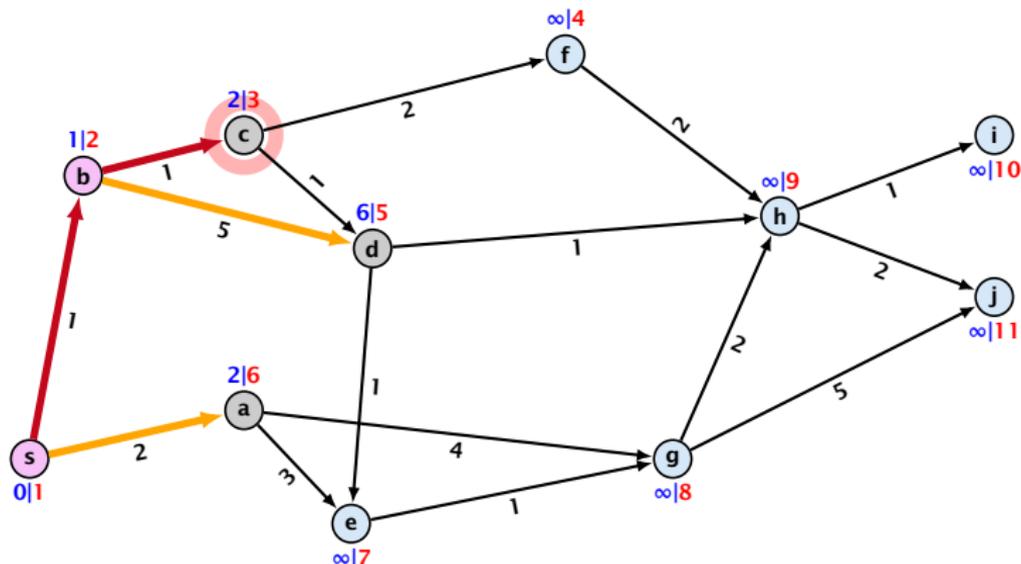
Besuche Knoten gemäß topologischer Sortierung. Wenn man Knoten  $x$  besucht führe **Relaxierung** von ausgehenden Kanten durch (Kante  $(x, y)$ ):  $\text{dist}(y) := \min\{\text{dist}(x) + w(x, y), \text{dist}(y)\}$ .



Funktioniert für beliebige Kantengewichte.

# Kürzeste Wege in DAGs

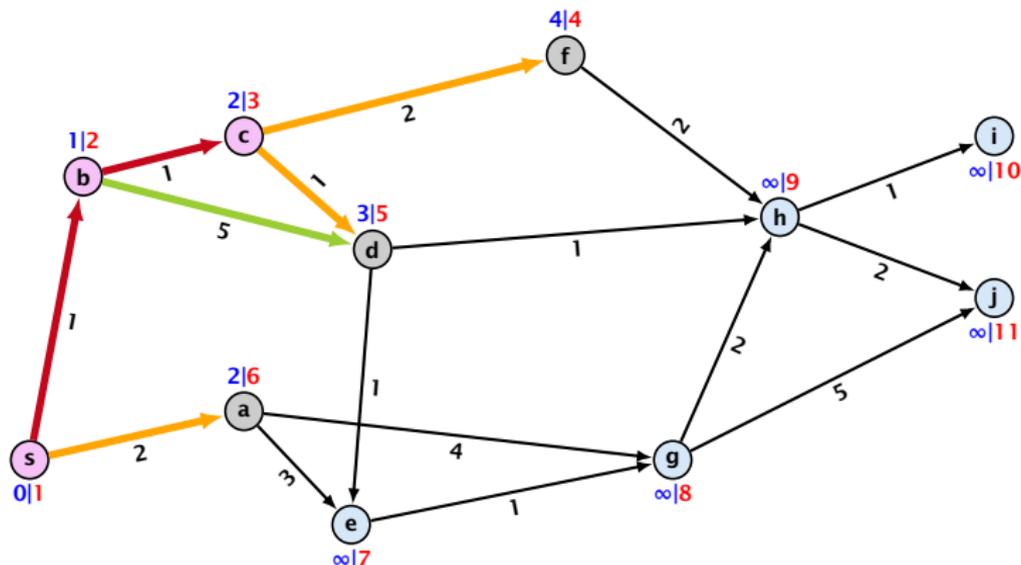
Besuche Knoten gemäß topologischer Sortierung. Wenn man Knoten  $x$  besucht führe **Relaxierung** von ausgehenden Kanten durch (Kante  $(x, y)$ ):  $\text{dist}(y) := \min\{\text{dist}(x) + w(x, y), \text{dist}(y)\}$ .



Funktioniert für beliebige Kantengewichte.

# Kürzeste Wege in DAGs

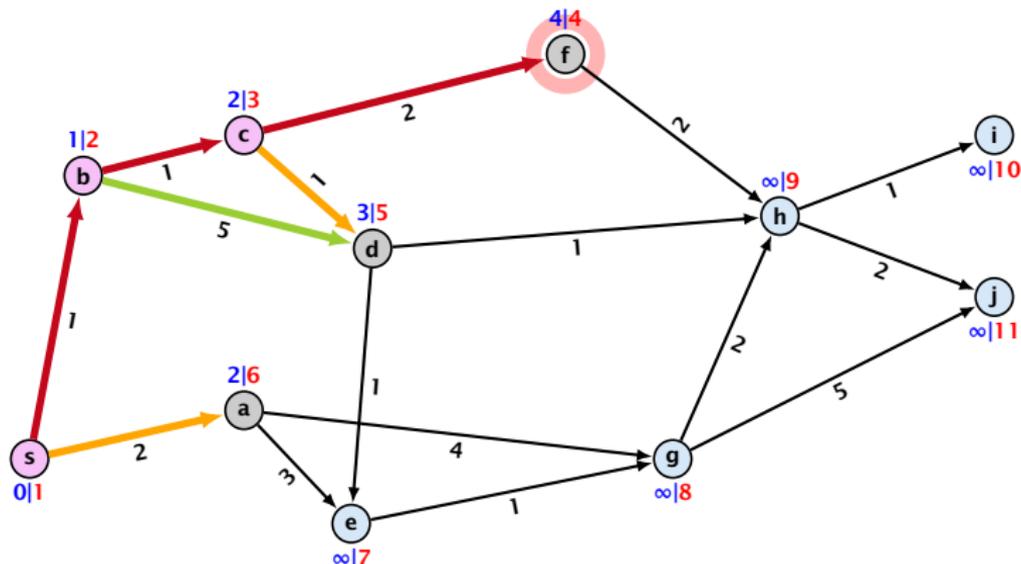
Besuche Knoten gemäß topologischer Sortierung. Wenn man Knoten  $x$  besucht führe **Relaxierung** von ausgehenden Kanten durch (Kante  $(x, y)$ ):  $\text{dist}(y) := \min\{\text{dist}(x) + w(x, y), \text{dist}(y)\}$ .



Funktioniert für beliebige Kantengewichte.

# Kürzeste Wege in DAGs

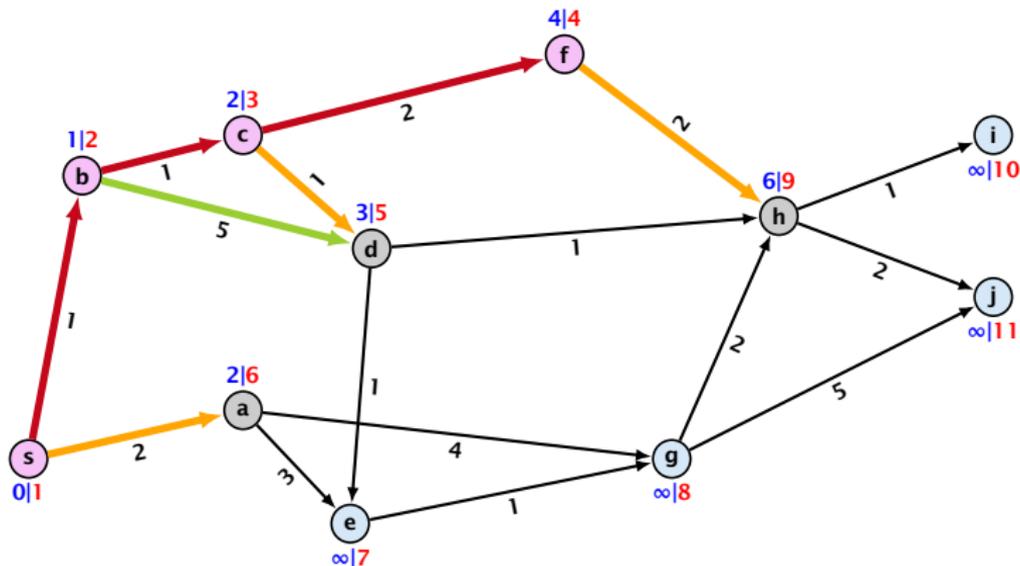
Besuche Knoten gemäß topologischer Sortierung. Wenn man Knoten  $x$  besucht führe **Relaxierung** von ausgehenden Kanten durch (Kante  $(x, y)$ ):  $\text{dist}(y) := \min\{\text{dist}(x) + w(x, y), \text{dist}(y)\}$ .



Funktioniert für beliebige Kantengewichte.

# Kürzeste Wege in DAGs

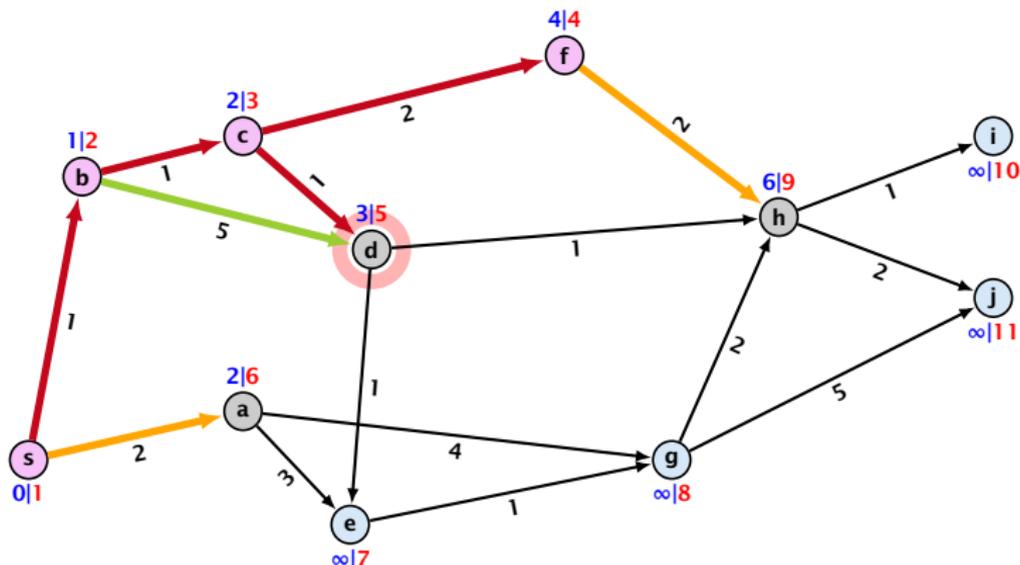
Besuche Knoten gemäß topologischer Sortierung. Wenn man Knoten  $x$  besucht führe **Relaxierung** von ausgehenden Kanten durch (Kante  $(x, y)$ ):  $\text{dist}(y) := \min\{\text{dist}(x) + w(x, y), \text{dist}(y)\}$ .



Funktioniert für beliebige Kantengewichte.

# Kürzeste Wege in DAGs

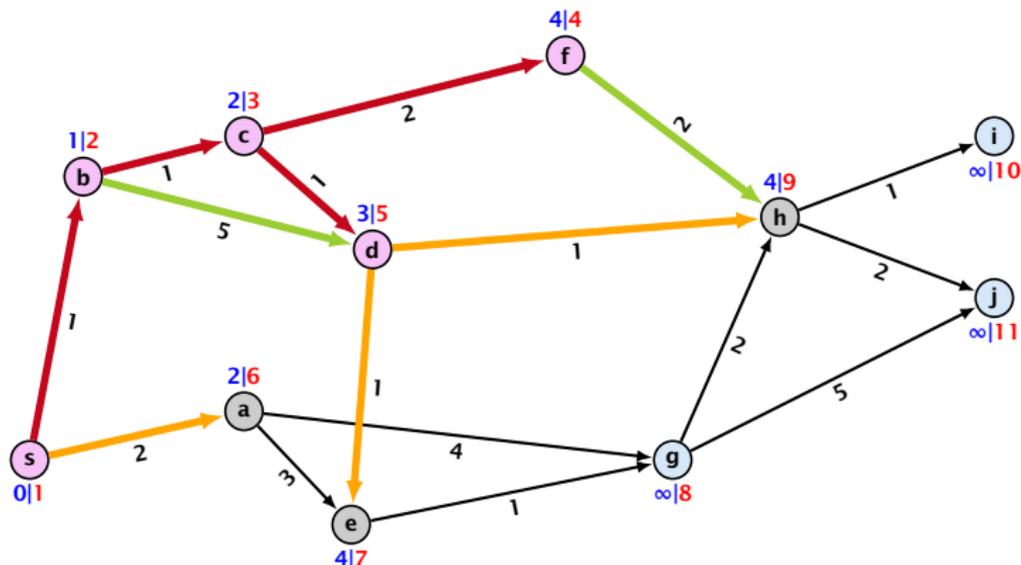
Besuche Knoten gemäß topologischer Sortierung. Wenn man Knoten  $x$  besucht führe **Relaxierung** von ausgehenden Kanten durch (Kante  $(x, y)$ ):  $\text{dist}(y) := \min\{\text{dist}(x) + w(x, y), \text{dist}(y)\}$ .



Funktioniert für beliebige Kantengewichte.

# Kürzeste Wege in DAGs

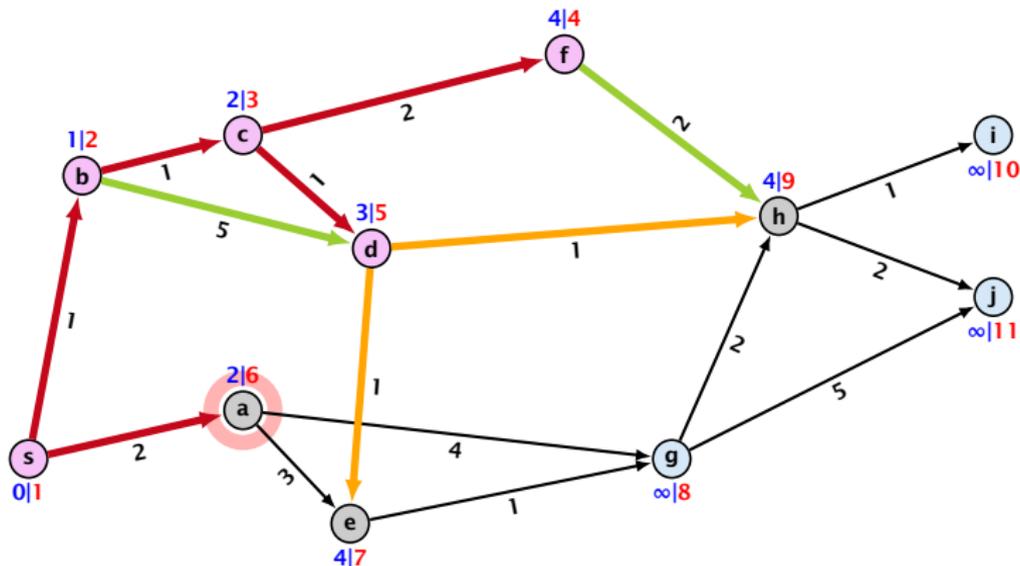
Besuche Knoten gemäß topologischer Sortierung. Wenn man Knoten  $x$  besucht führe **Relaxierung** von ausgehenden Kanten durch (Kante  $(x, y)$ ):  $\text{dist}(y) := \min\{\text{dist}(x) + w(x, y), \text{dist}(y)\}$ .



Funktioniert für beliebige Kantengewichte.

# Kürzeste Wege in DAGs

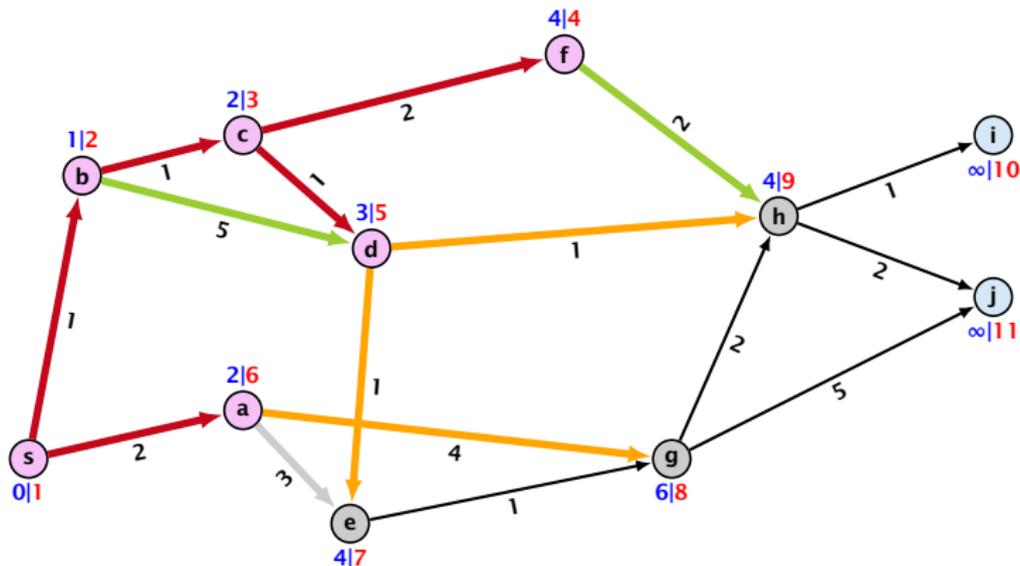
Besuche Knoten gemäß topologischer Sortierung. Wenn man Knoten  $x$  besucht führe **Relaxierung** von ausgehenden Kanten durch (Kante  $(x, y)$ ):  $\text{dist}(y) := \min\{\text{dist}(x) + w(x, y), \text{dist}(y)\}$ .



Funktioniert für beliebige Kantengewichte.

# Kürzeste Wege in DAGs

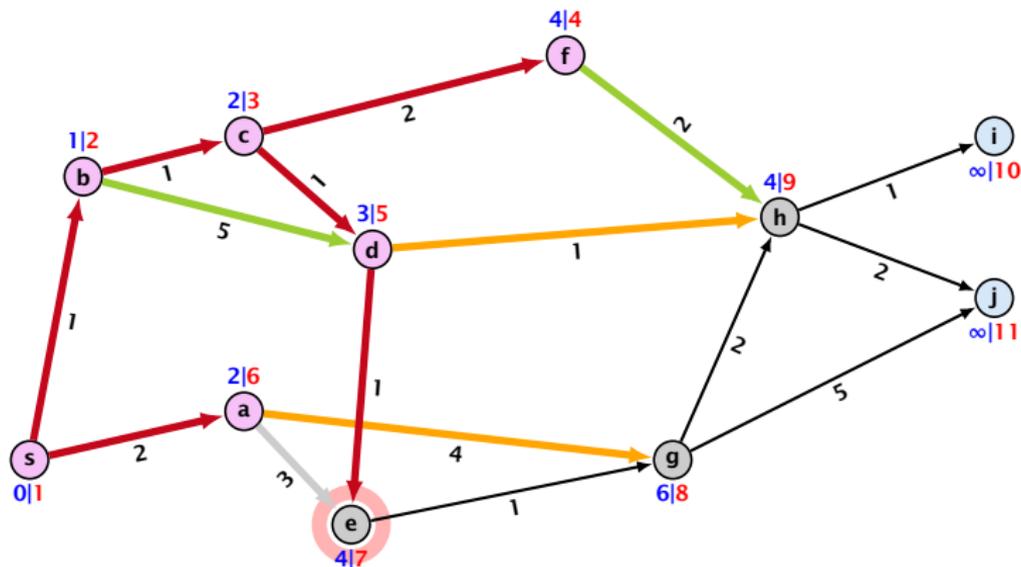
Besuche Knoten gemäß topologischer Sortierung. Wenn man Knoten  $x$  besucht führe **Relaxierung** von ausgehenden Kanten durch (Kante  $(x, y)$ ):  $\text{dist}(y) := \min\{\text{dist}(x) + w(x, y), \text{dist}(y)\}$ .



Funktioniert für beliebige Kantengewichte.

# Kürzeste Wege in DAGs

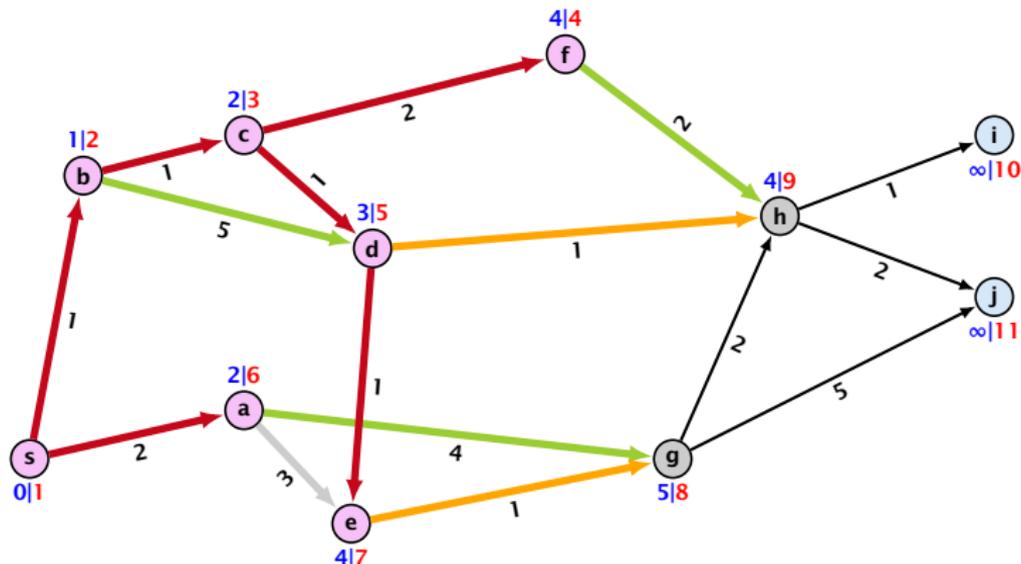
Besuche Knoten gemäß topologischer Sortierung. Wenn man Knoten  $x$  besucht führe **Relaxierung** von ausgehenden Kanten durch (Kante  $(x, y)$ ):  $\text{dist}(y) := \min\{\text{dist}(x) + w(x, y), \text{dist}(y)\}$ .



Funktioniert für beliebige Kantengewichte.

# Kürzeste Wege in DAGs

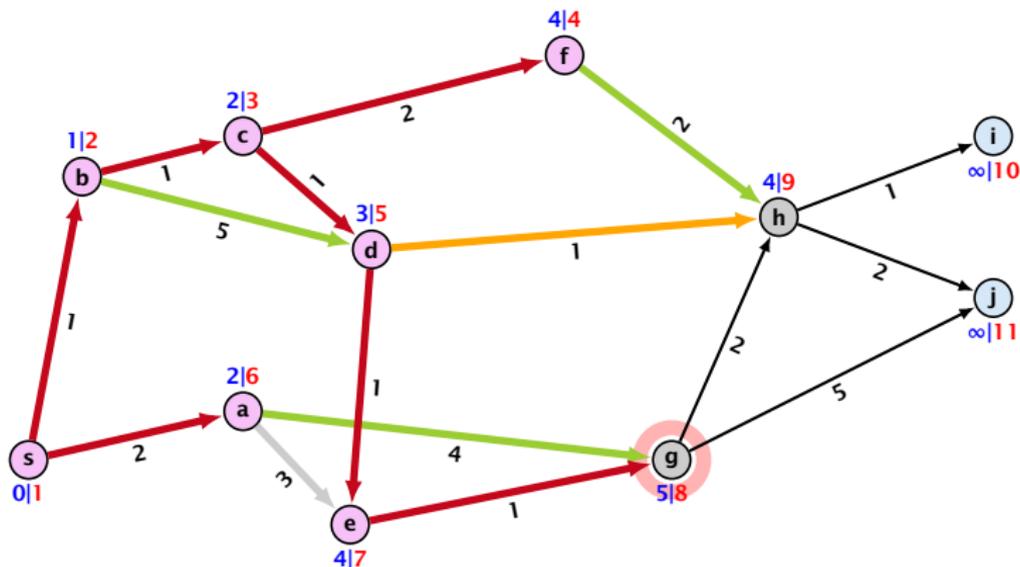
Besuche Knoten gemäß topologischer Sortierung. Wenn man Knoten  $x$  besucht führe **Relaxierung** von ausgehenden Kanten durch (Kante  $(x, y)$ ):  $\text{dist}(y) := \min\{\text{dist}(x) + w(x, y), \text{dist}(y)\}$ .



Funktioniert für beliebige Kantengewichte.

# Kürzeste Wege in DAGs

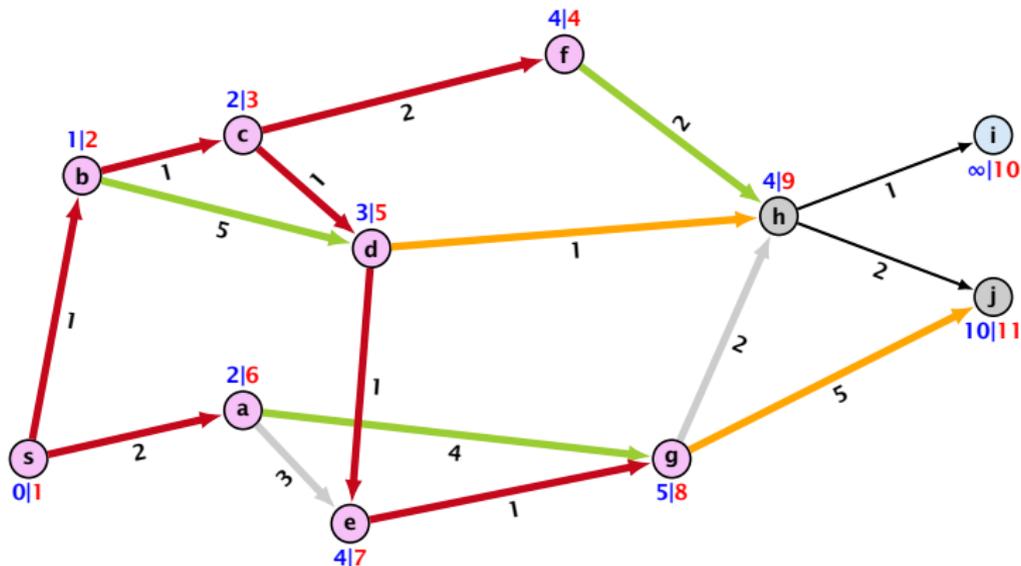
Besuche Knoten gemäß topologischer Sortierung. Wenn man Knoten  $x$  besucht führe **Relaxierung** von ausgehenden Kanten durch (Kante  $(x, y)$ ):  $\text{dist}(y) := \min\{\text{dist}(x) + w(x, y), \text{dist}(y)\}$ .



Funktioniert für beliebige Kantengewichte.

# Kürzeste Wege in DAGs

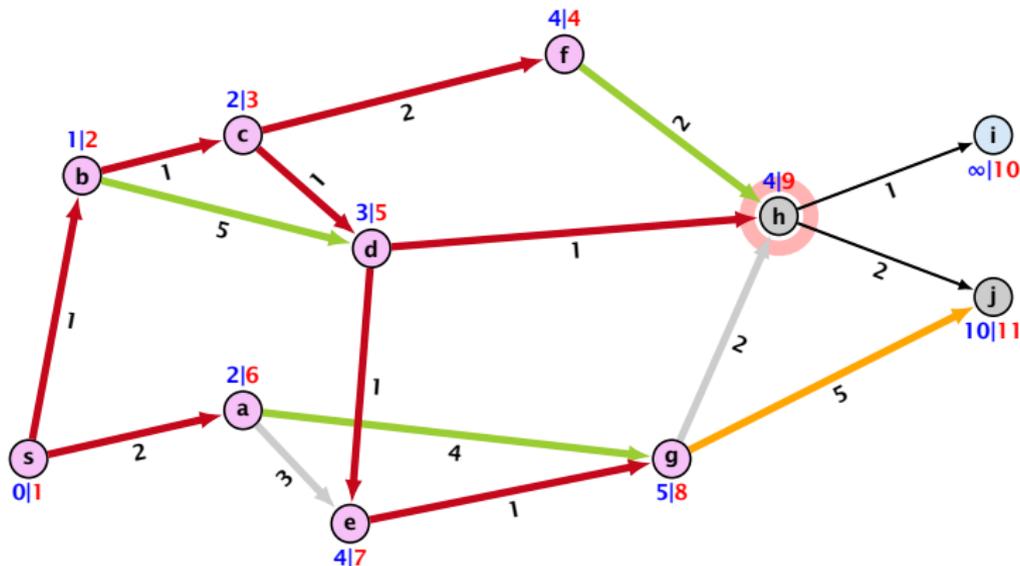
Besuche Knoten gemäß topologischer Sortierung. Wenn man Knoten  $x$  besucht führe **Relaxierung** von ausgehenden Kanten durch (Kante  $(x, y)$ ):  $\text{dist}(y) := \min\{\text{dist}(x) + w(x, y), \text{dist}(y)\}$ .



Funktioniert für beliebige Kantengewichte.

# Kürzeste Wege in DAGs

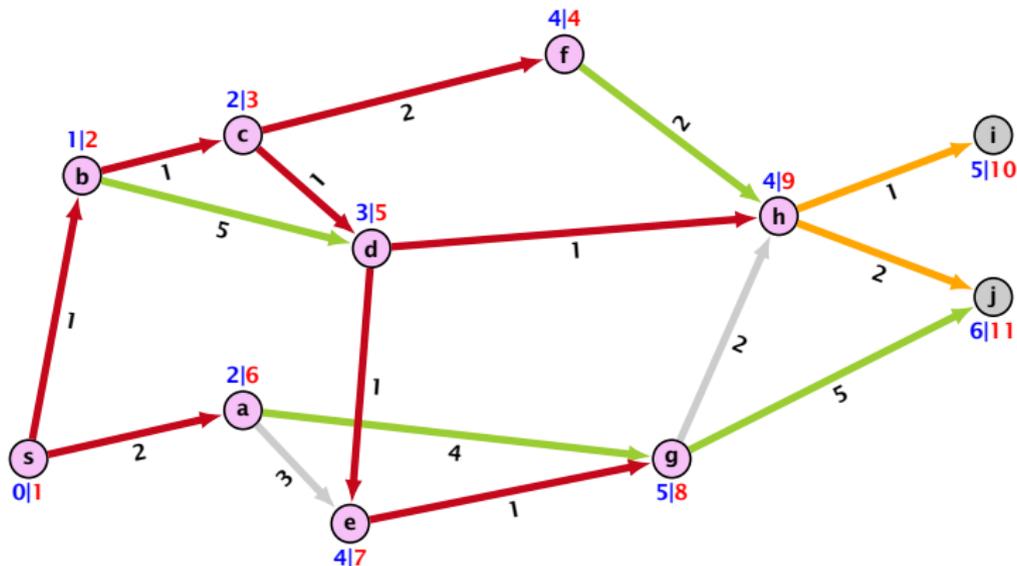
Besuche Knoten gemäß topologischer Sortierung. Wenn man Knoten  $x$  besucht führe **Relaxierung** von ausgehenden Kanten durch (Kante  $(x, y)$ ):  $\text{dist}(y) := \min\{\text{dist}(x) + w(x, y), \text{dist}(y)\}$ .



Funktioniert für beliebige Kantengewichte.

# Kürzeste Wege in DAGs

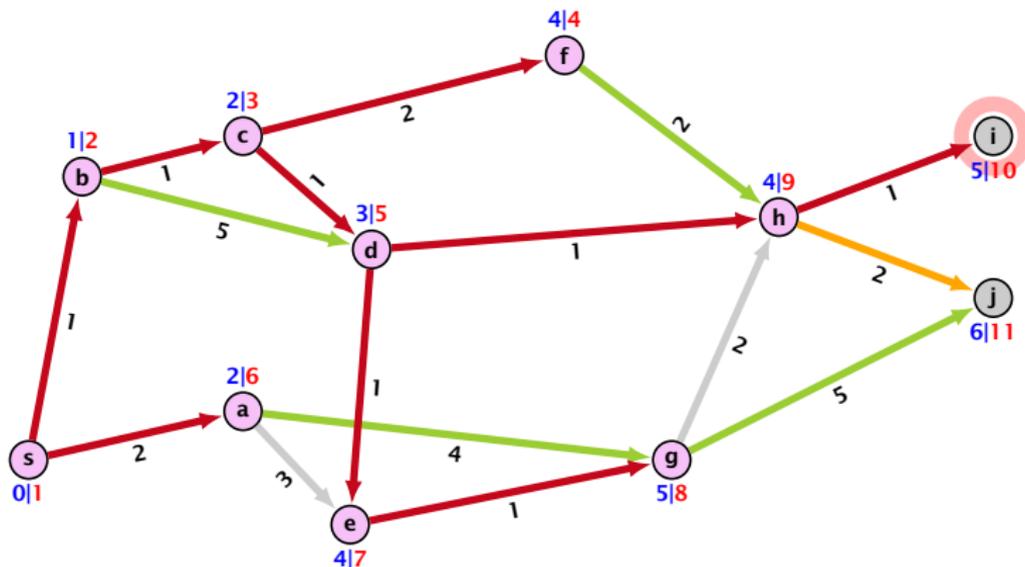
Besuche Knoten gemäß topologischer Sortierung. Wenn man Knoten  $x$  besucht führe **Relaxierung** von ausgehenden Kanten durch (Kante  $(x, y)$ ):  $\text{dist}(y) := \min\{\text{dist}(x) + w(x, y), \text{dist}(y)\}$ .



Funktioniert für beliebige Kantengewichte.

# Kürzeste Wege in DAGs

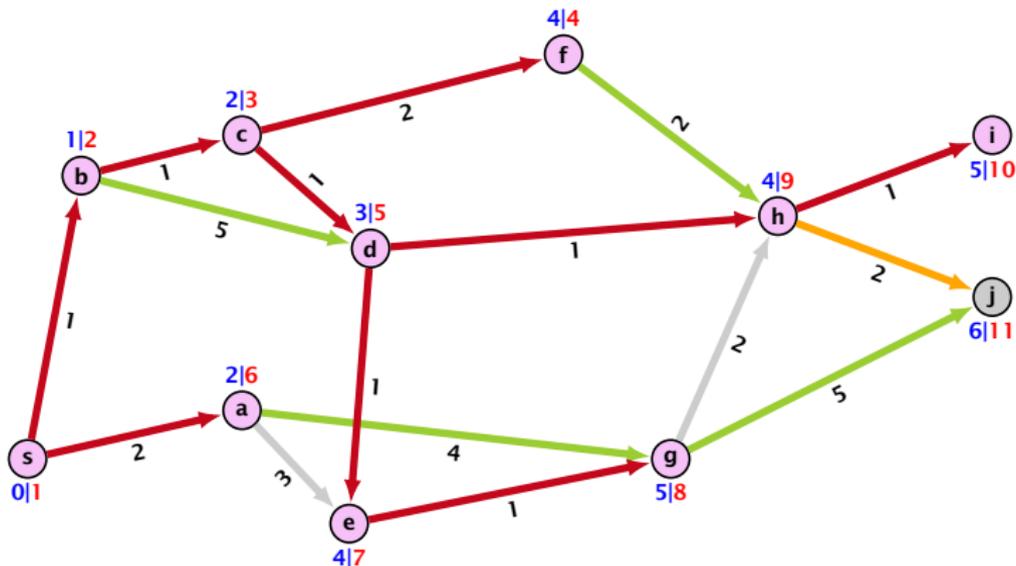
Besuche Knoten gemäß topologischer Sortierung. Wenn man Knoten  $x$  besucht führe **Relaxierung** von ausgehenden Kanten durch (Kante  $(x, y)$ ):  $\text{dist}(y) := \min\{\text{dist}(x) + w(x, y), \text{dist}(y)\}$ .



Funktioniert für beliebige Kantengewichte.

# Kürzeste Wege in DAGs

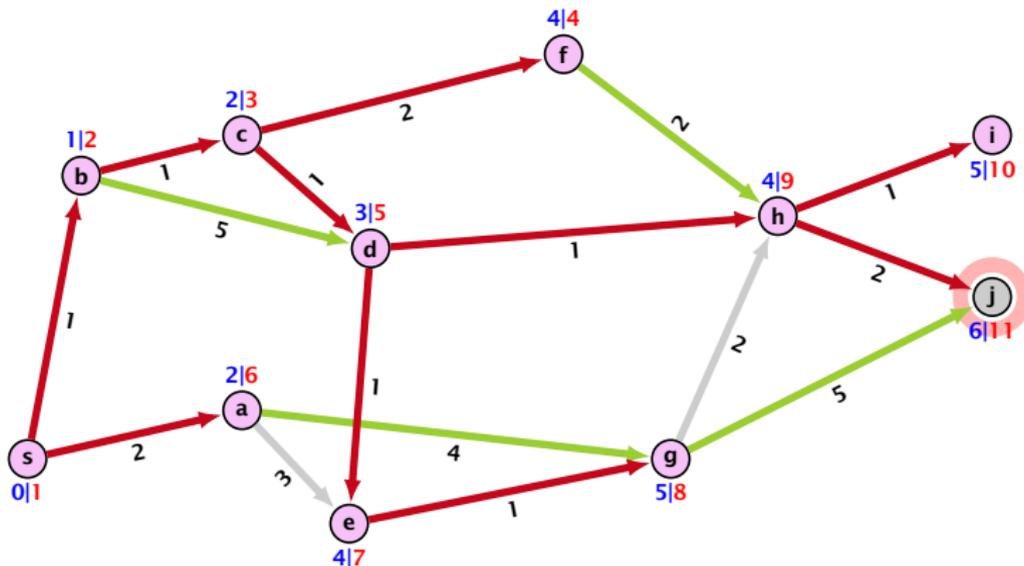
Besuche Knoten gemäß topologischer Sortierung. Wenn man Knoten  $x$  besucht führe **Relaxierung** von ausgehenden Kanten durch (Kante  $(x, y)$ ):  $\text{dist}(y) := \min\{\text{dist}(x) + w(x, y), \text{dist}(y)\}$ .



Funktioniert für beliebige Kantengewichte.

# Kürzeste Wege in DAGs

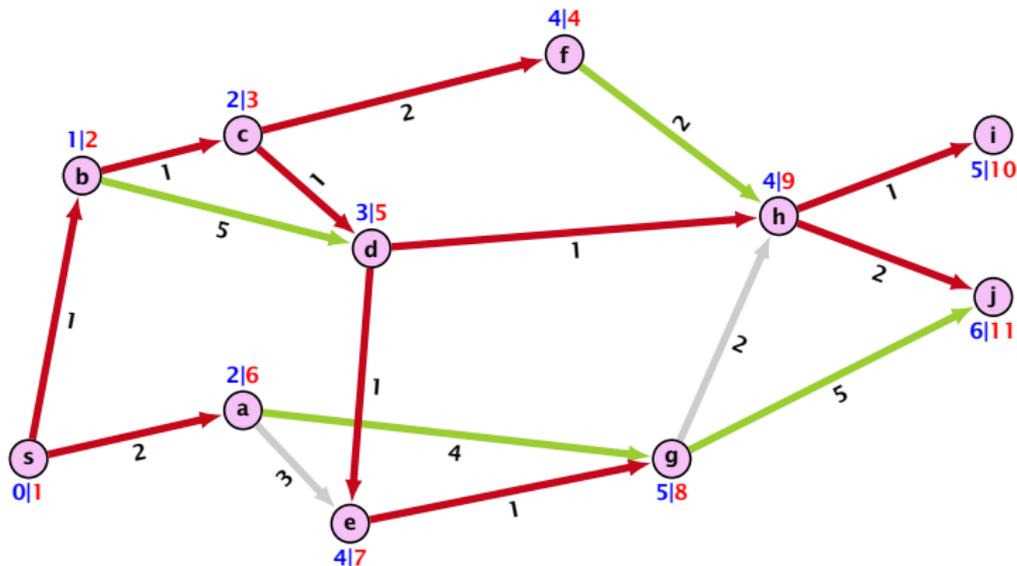
Besuche Knoten gemäß topologischer Sortierung. Wenn man Knoten  $x$  besucht führe **Relaxierung** von ausgehenden Kanten durch (Kante  $(x, y)$ ):  $\text{dist}(y) := \min\{\text{dist}(x) + w(x, y), \text{dist}(y)\}$ .



Funktioniert für beliebige Kantengewichte.

# Kürzeste Wege in DAGs

Besuche Knoten gemäß topologischer Sortierung. Wenn man Knoten  $x$  besucht führe **Relaxierung** von ausgehenden Kanten durch (Kante  $(x, y)$ ):  $\text{dist}(y) := \min\{\text{dist}(x) + w(x, y), \text{dist}(y)\}$ .



Funktioniert für beliebige Kantengewichte.

# Kürzeste Wege in DAGs

## Korrektheit:

Für **jeden** Pfad werden die Relaxierungen in der Reihenfolge des Pfades durchgeführt.

# Kürzeste Wege in DAGs

## Laufzeit:

DFS für topologische Sortierung

- ▶ Laufzeit  $\mathcal{O}(n + m)$

Danach besucht der Algorithmus jede Kante genau einmal.  
Zusätzlich wird jeder Knoten besucht:

- ▶ Laufzeit  $\mathcal{O}(n + m)$

Also, Gesamtlaufzeit  $\mathcal{O}(n + m)$ .

# Beliebige Graphen — nichtnegative Gewichte

Eingabe:

- ▶ beliebiger Graph (gerichtet oder ungerichtet)
- ▶ nichtnegative Gewichte

# Beliebige Graphen — nichtnegative Gewichte

Eingabe:

- ▶ beliebiger Graph (gerichtet oder ungerichtet)
- ▶ nichtnegative Gewichte

Idee:

- ▶ Distanzrelaxierungen entlang **eines** kürzesten  $s$ - $x$  für alle  $x \in V, x \neq s$ .

# Beliebige Graphen — nichtnegative Gewichte

Eingabe:

- ▶ beliebiger Graph (gerichtet oder ungerichtet)
- ▶ nichtnegative Gewichte

Idee:

- ▶ Distanzrelaxierungen entlang **eines** kürzesten  $s-x$  für alle  $x \in V, x \neq s$ .

Problem:

- ▶ führe Relaxierungen in der richtigen Reihenfolge durch

# Beliebige Graphen — nichtnegative Gewichte

Eingabe:

- ▶ beliebiger Graph (gerichtet oder ungerichtet)
- ▶ nichtnegative Gewichte

Idee:

- ▶ Distanzrelaxierungen entlang **eines** kürzesten  $s$ - $x$  für alle  $x \in V, x \neq s$ .

Problem:

- ▶ führe Relaxierungen in der richtigen Reihenfolge durch

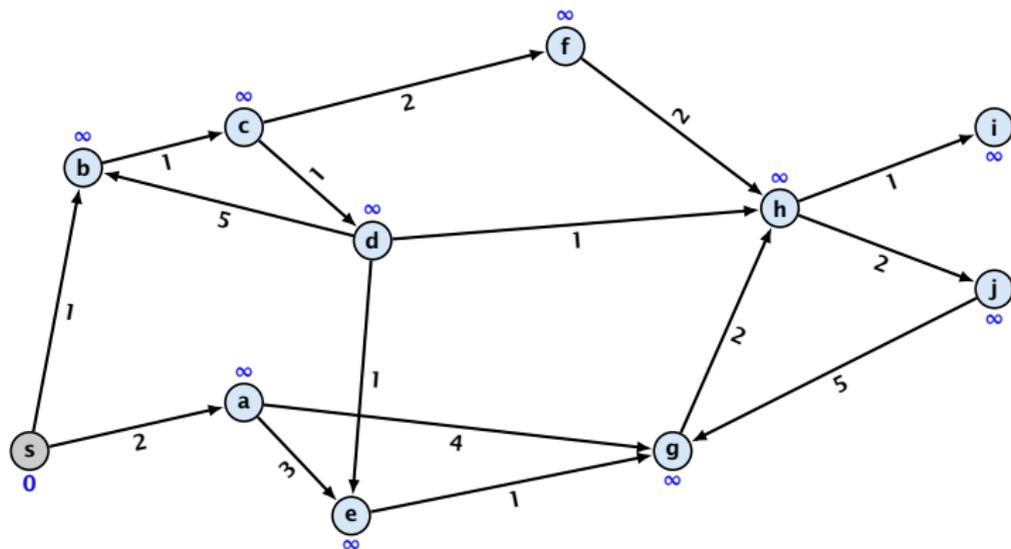
Lösung(?):

- ▶ führe Relaxierungen gemäß der Distanz von  $s$  durch

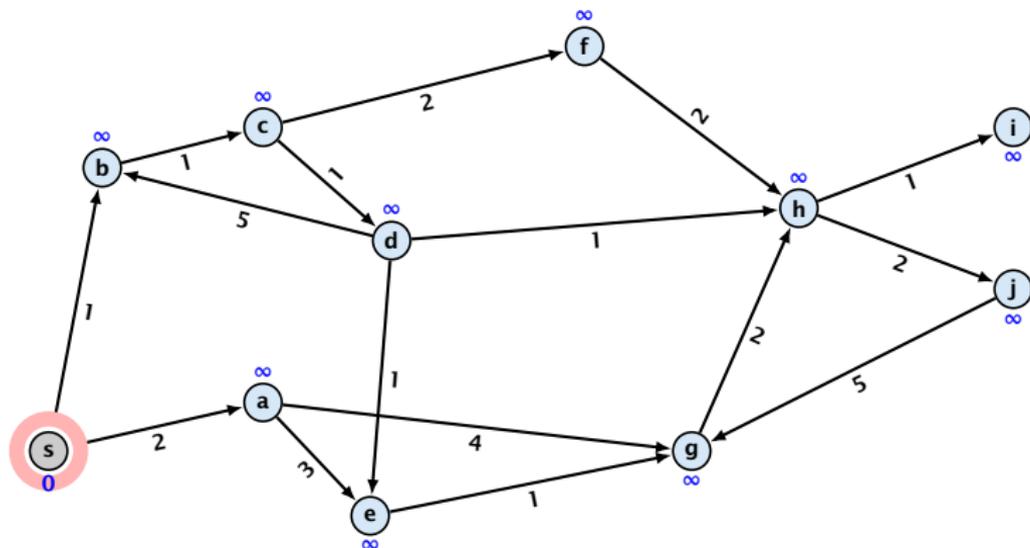
# Dijkstra's Algorithmus

```
1 Input: weighted graph  $G=(V,E,w)$ ; start vertex  $s$ ;  
2 Output: key-field of node contains distance from  $s$ ;  
3  
4 Dijkstra( $s$ )  
5      $S = \text{new PriorityQueue}()$   
6     foreach  $v \in V$   
7          $v \rightarrow \text{key} = \infty$ ;  
8          $v \rightarrow \text{par} = \text{NULL}$ ;  
9          $v \rightarrow \text{han} = S \rightarrow \text{insert}(v)$ ;  
10     $s \rightarrow \text{key} = 0$ ;  $S \rightarrow \text{decreaseKey}(s \rightarrow \text{han}, 0)$ ;  
11    while ( $!S \rightarrow \text{empty}()$ ) {  
12         $v = S \rightarrow \text{extractMin}()$ ;  
13        foreach  $x \in N[v]$   
14            if ( $x \rightarrow \text{key} > v \rightarrow \text{key} + w(v,x)$ )  
15                 $S \rightarrow \text{decreaseKey}(x \rightarrow \text{han}, v \rightarrow \text{key} + w(v,x))$ ;  
16                 $x \rightarrow \text{key} = v \rightarrow \text{key} + w(v,x)$ ;  
17                 $x \rightarrow \text{par} = v$ ;  
18    }
```

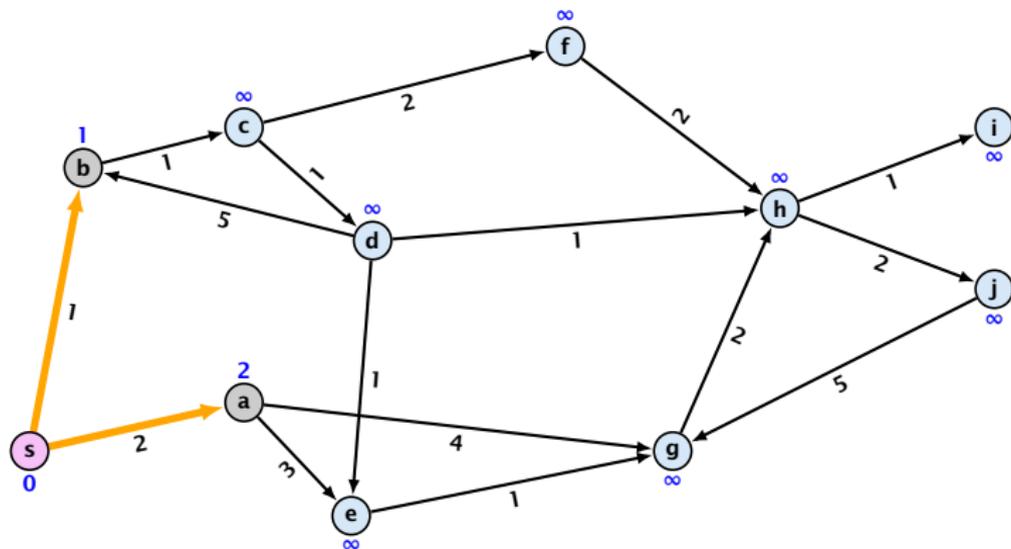
# Beliebige Graphen — nichtnegative Gewichte



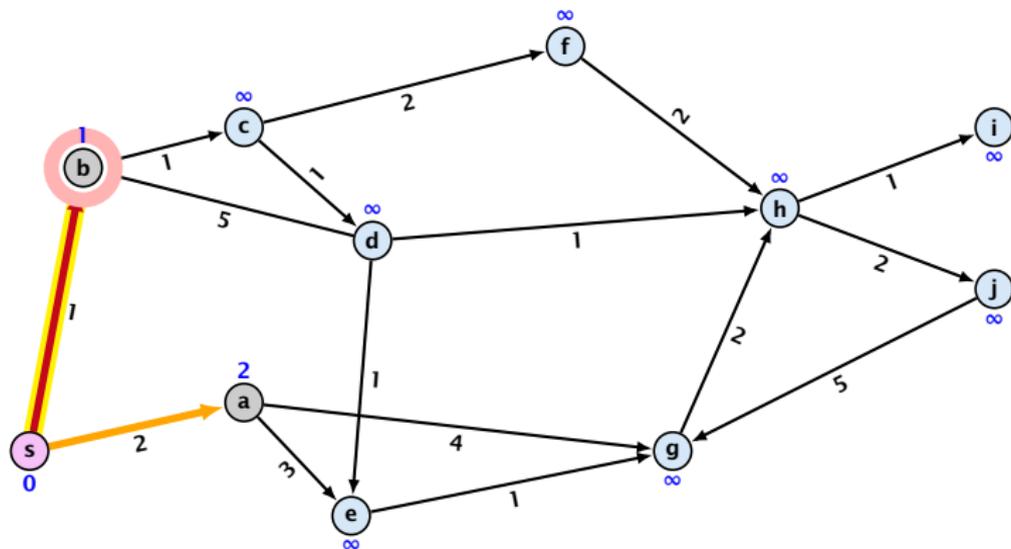
# Beliebige Graphen — nichtnegative Gewichte



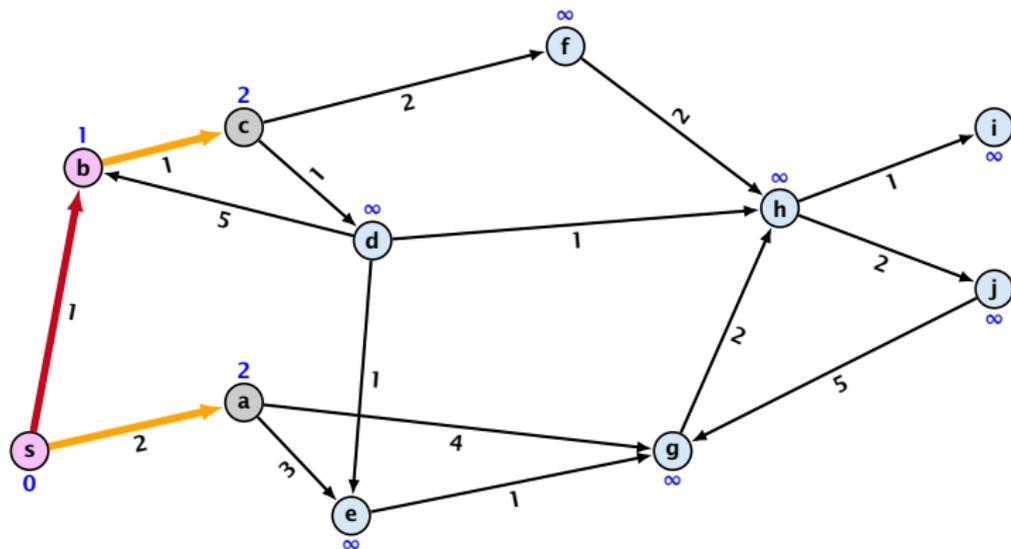
# Beliebige Graphen — nichtnegative Gewichte



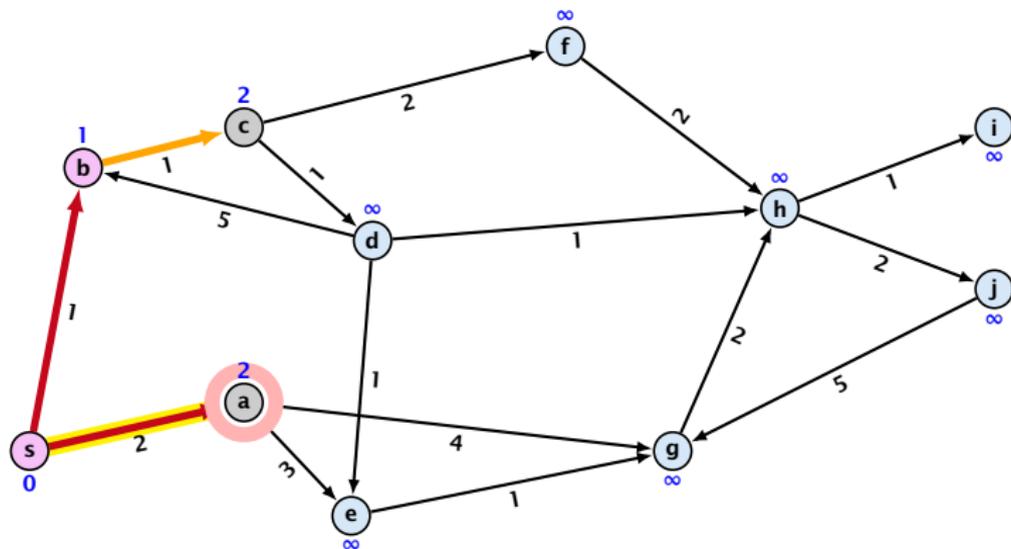
# Beliebige Graphen — nichtnegative Gewichte



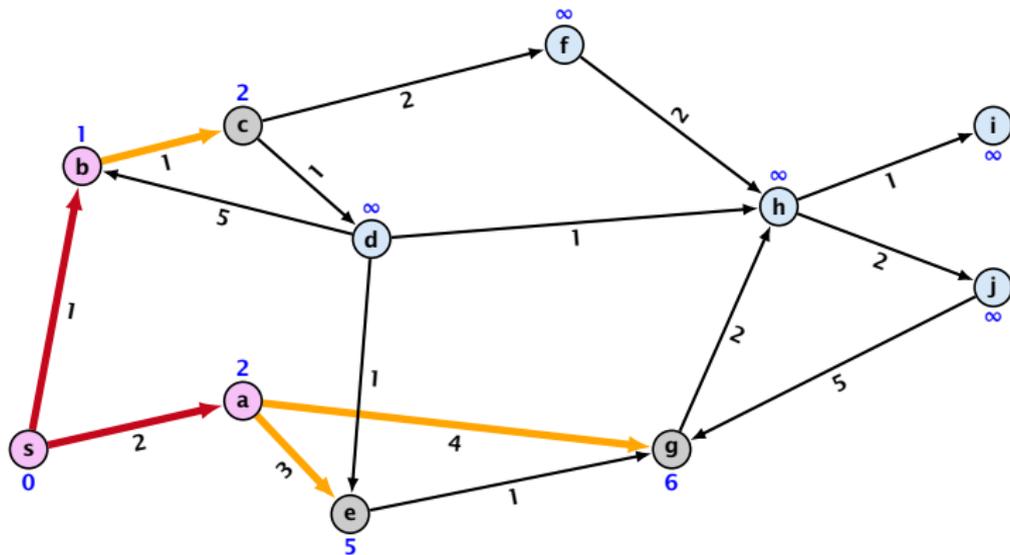
# Beliebige Graphen — nichtnegative Gewichte



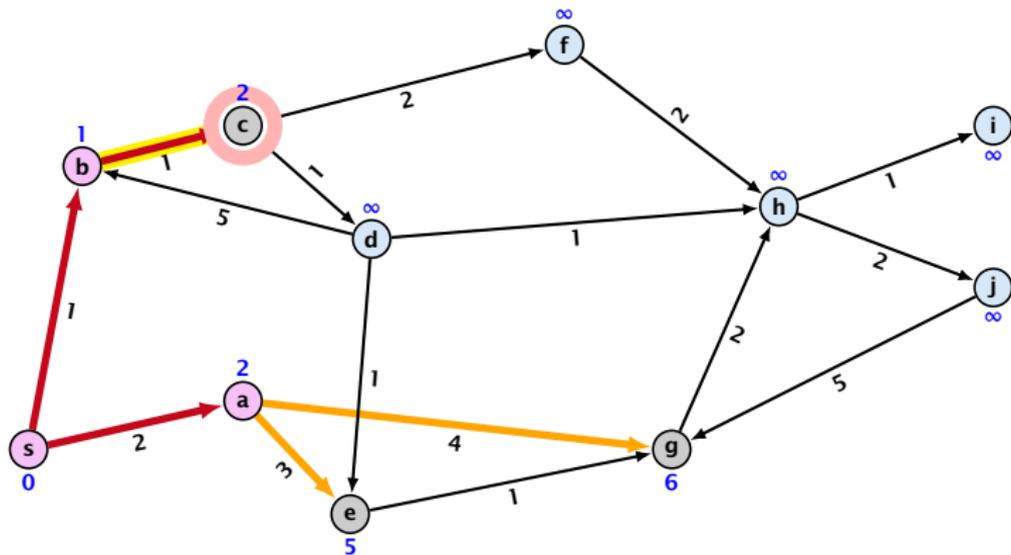
# Beliebige Graphen — nichtnegative Gewichte



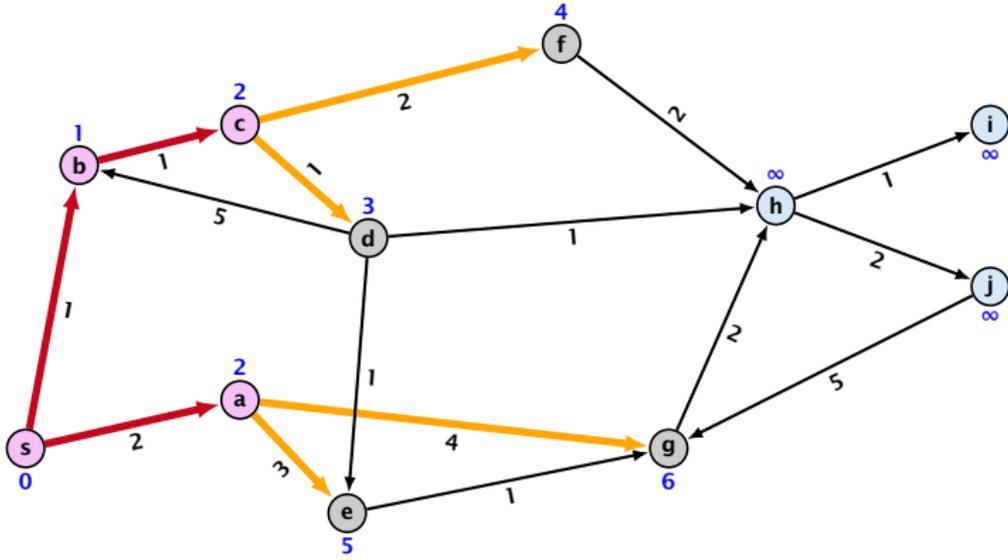
# Beliebige Graphen — nichtnegative Gewichte



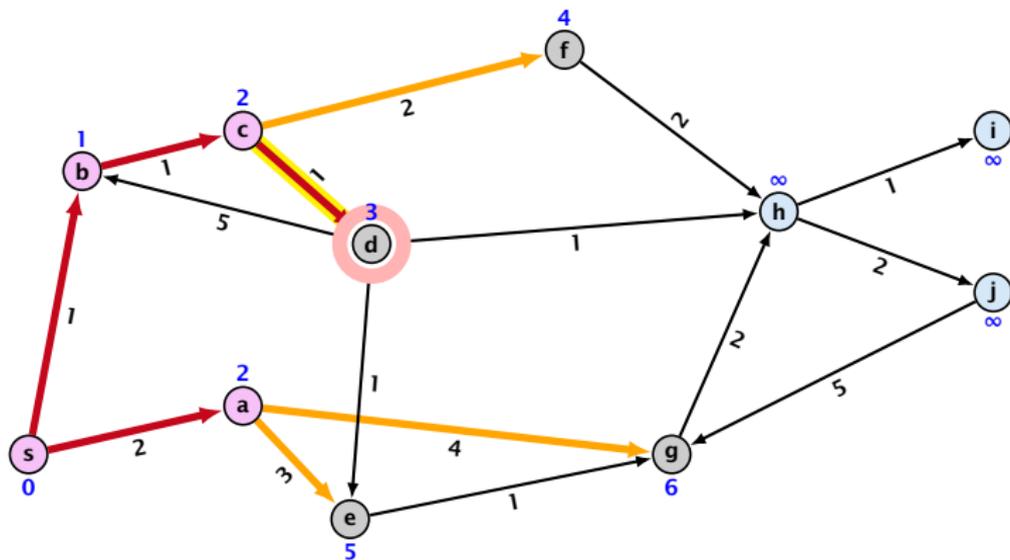
# Beliebige Graphen — nichtnegative Gewichte



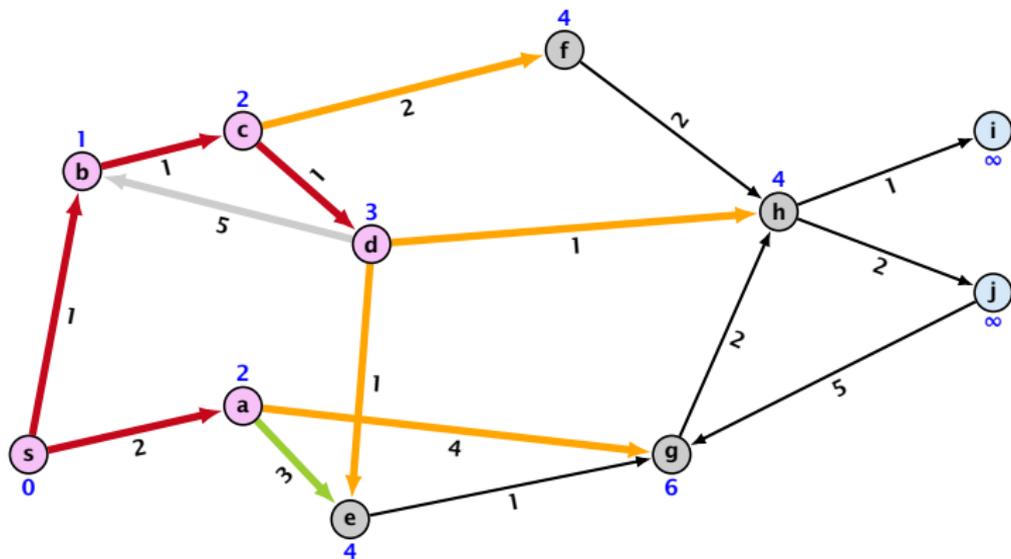
# Beliebige Graphen — nichtnegative Gewichte



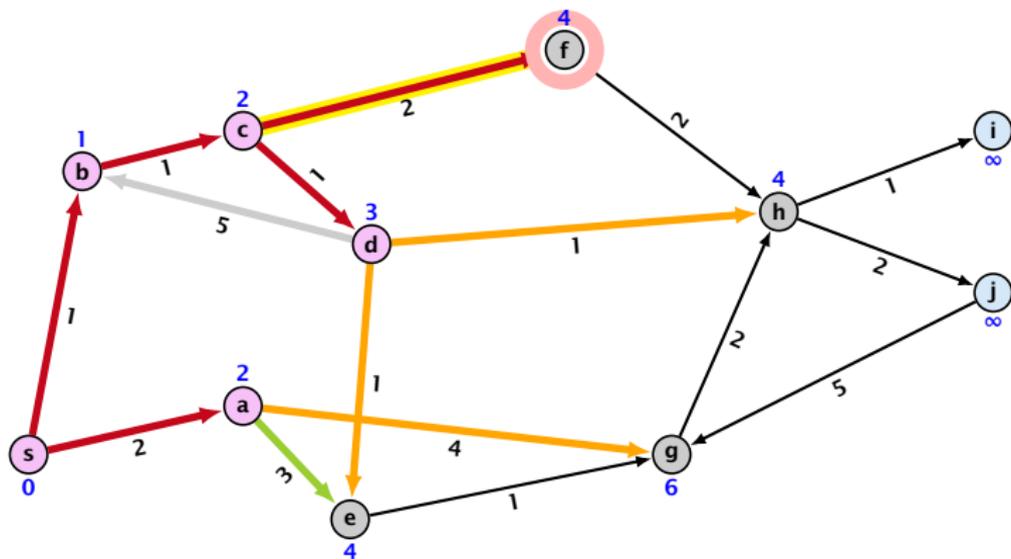
# Beliebige Graphen — nichtnegative Gewichte



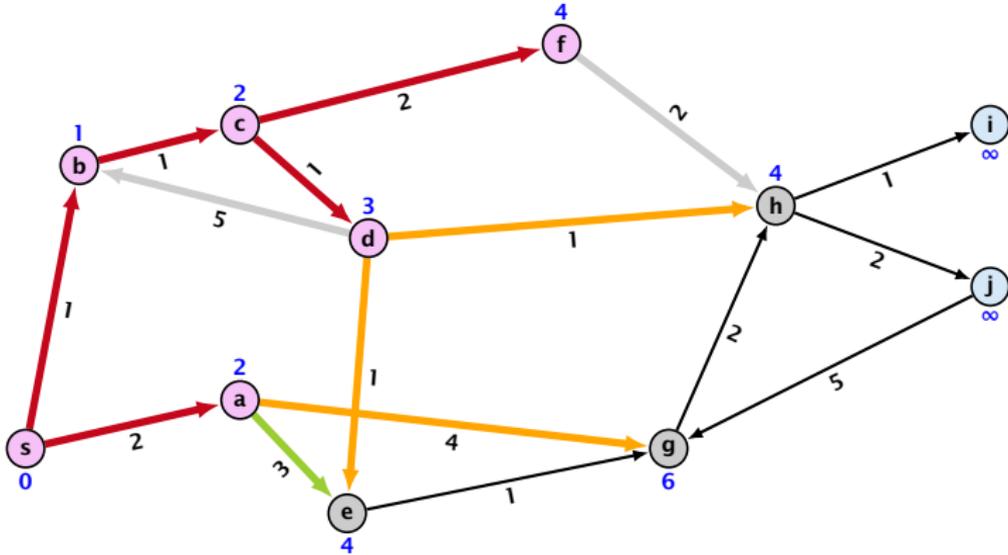
# Beliebige Graphen — nichtnegative Gewichte



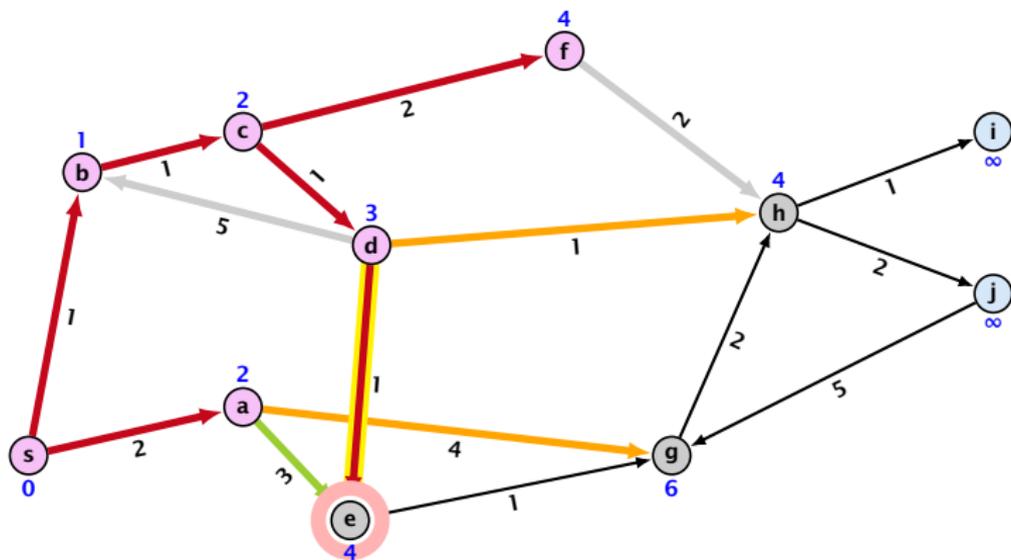
# Beliebige Graphen — nichtnegative Gewichte



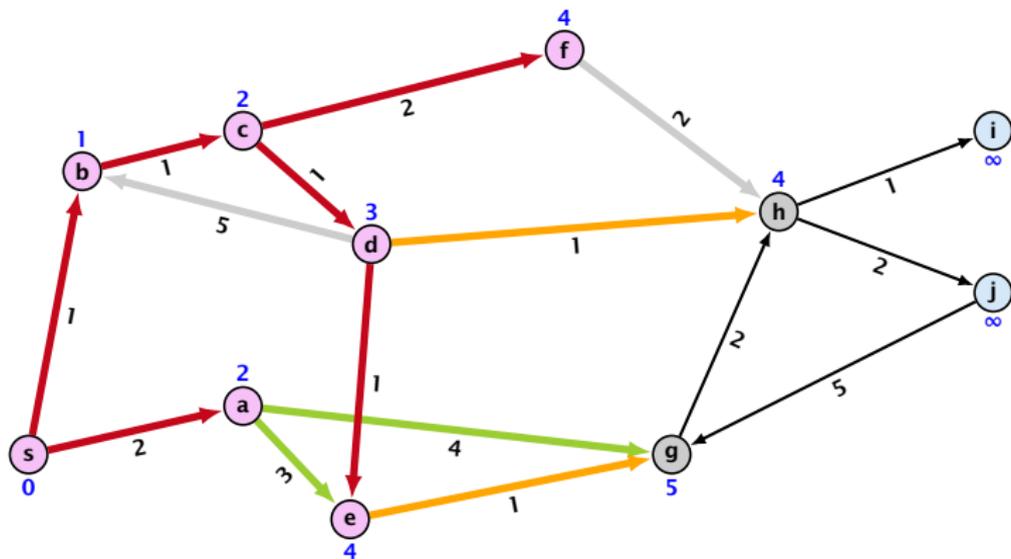
# Beliebige Graphen — nichtnegative Gewichte



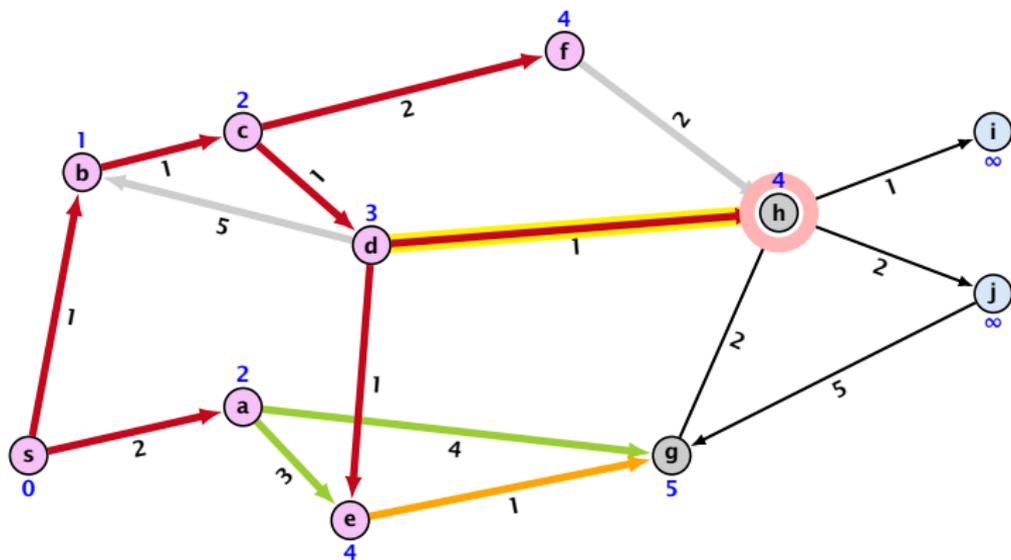
# Beliebige Graphen — nichtnegative Gewichte



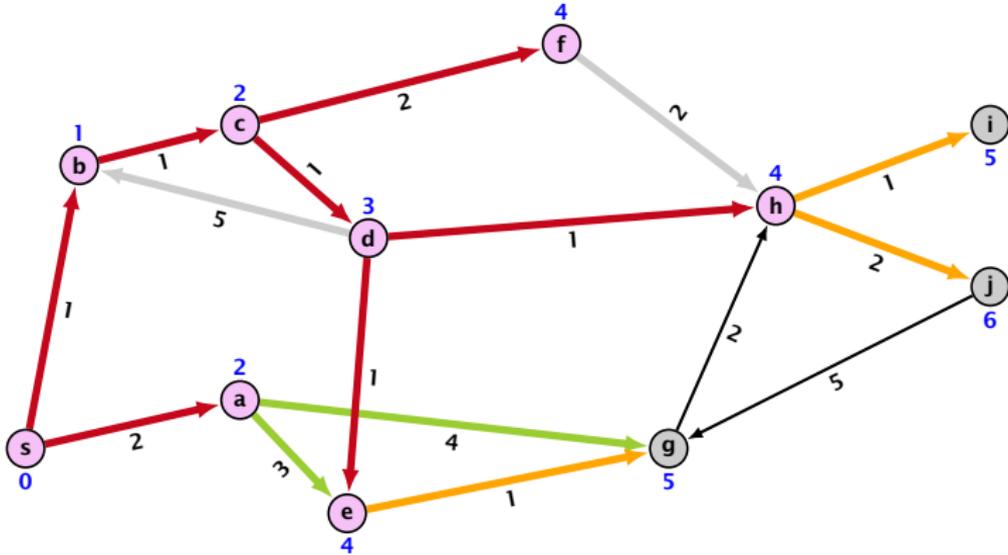
# Beliebige Graphen — nichtnegative Gewichte



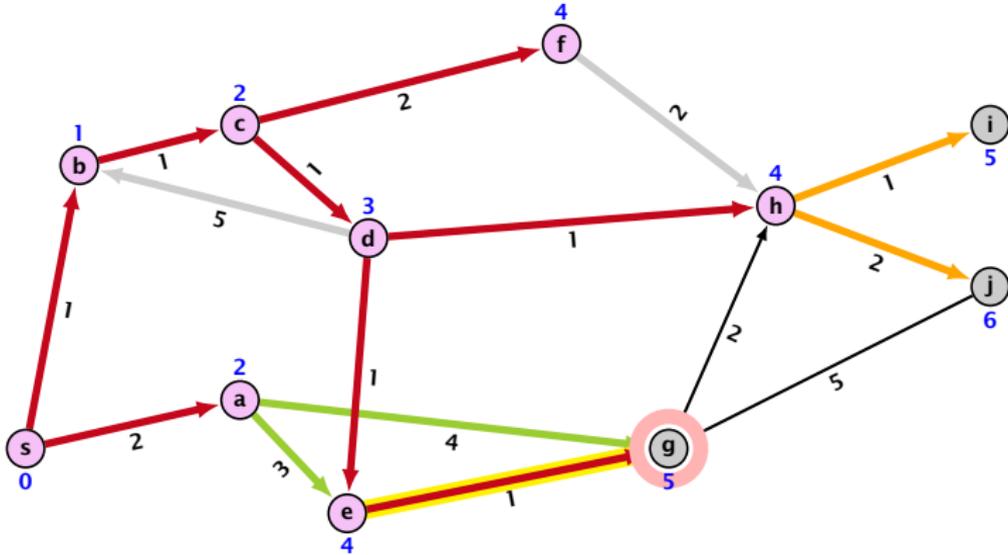
# Beliebige Graphen — nichtnegative Gewichte



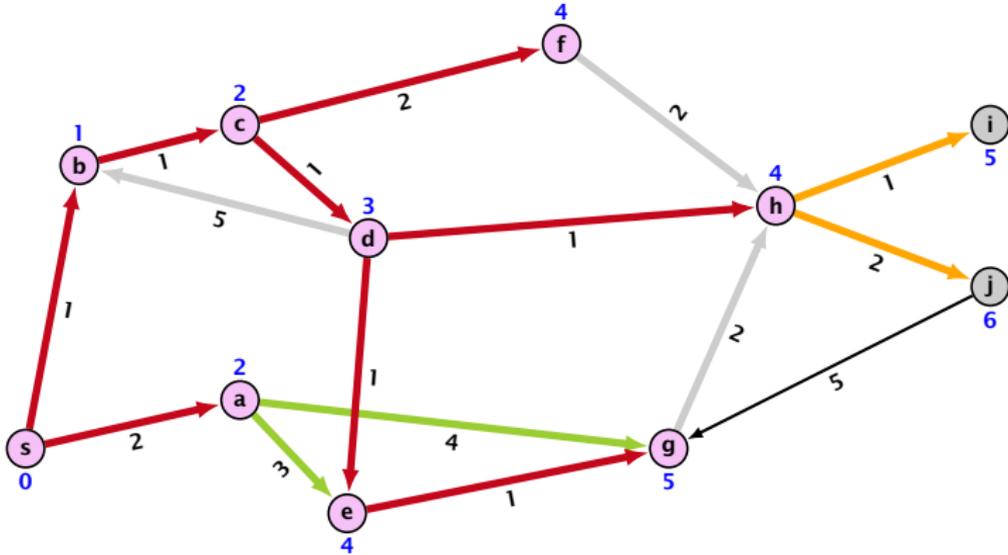
# Beliebige Graphen — nichtnegative Gewichte



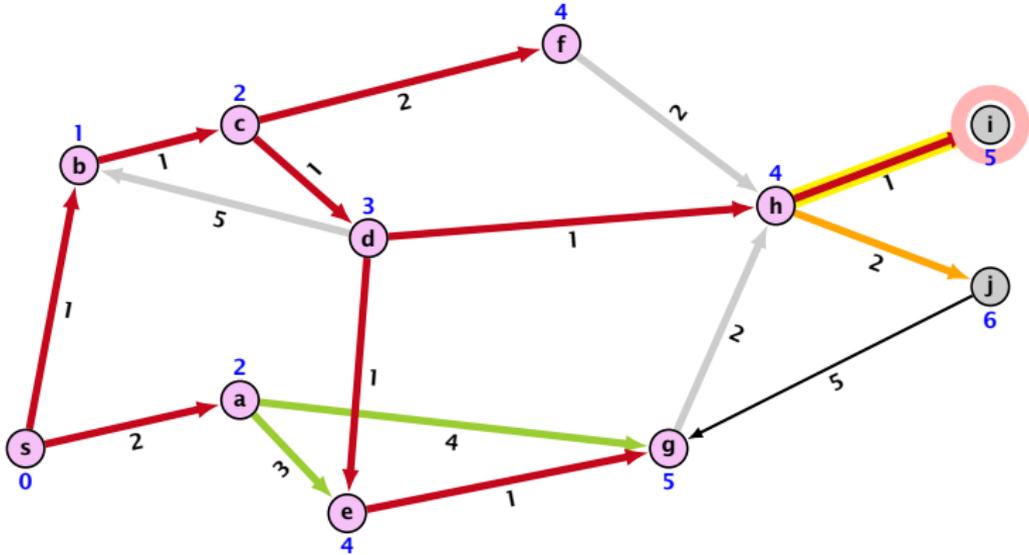
# Beliebige Graphen — nichtnegative Gewichte



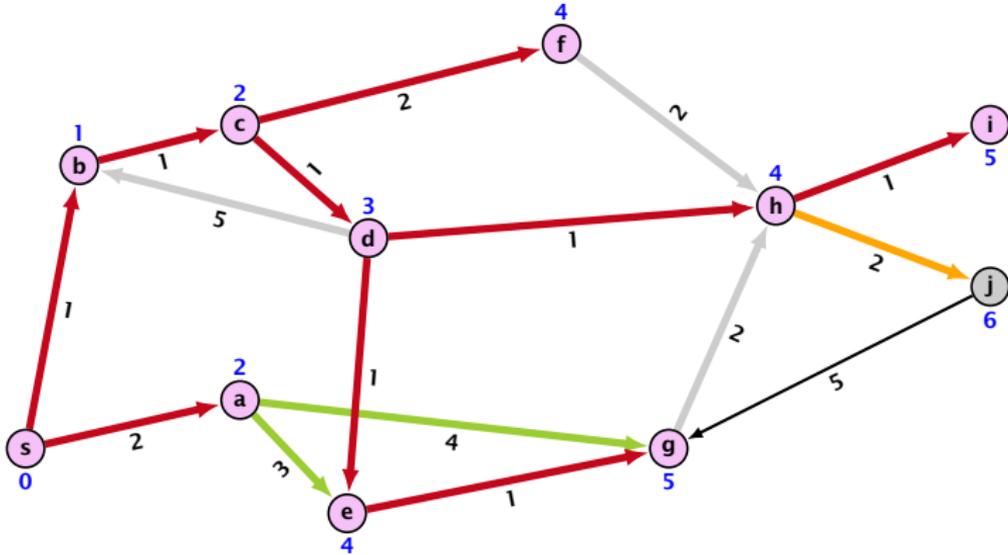
# Beliebige Graphen — nichtnegative Gewichte



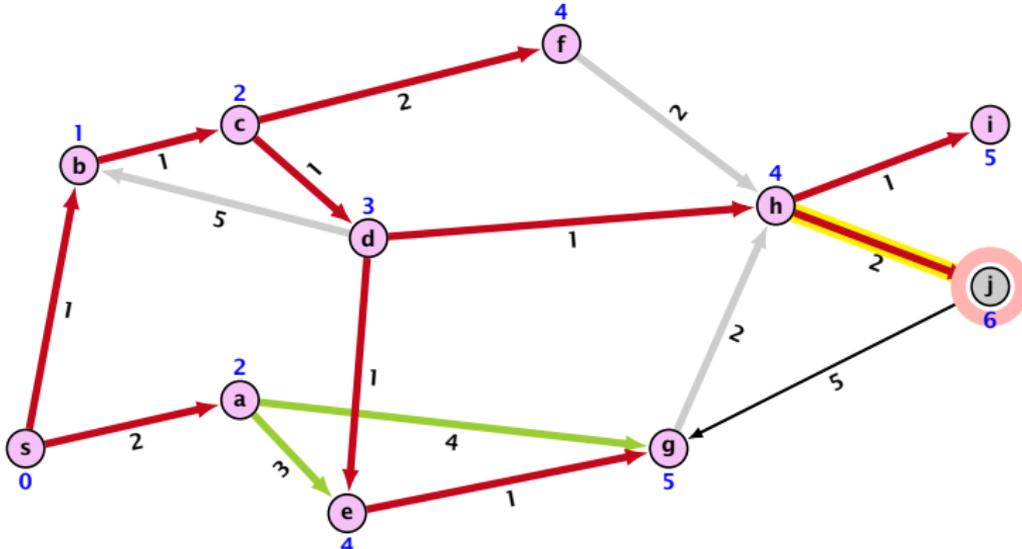
# Beliebige Graphen — nichtnegative Gewichte



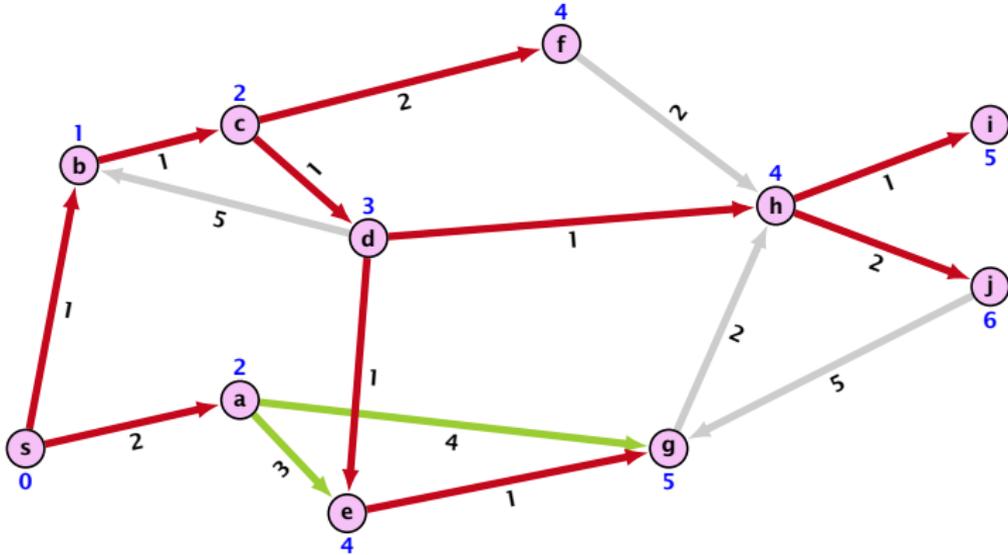
# Beliebige Graphen — nichtnegative Gewichte



# Beliebige Graphen — nichtnegative Gewichte



# Beliebige Graphen — nichtnegative Gewichte



# Warum funktioniert das?

## Invariante:

Sei  $A$  die Menge der Knoten, die schon aus der PQ entfernt wurden.

- A** Das Distanzlabel  $x.key$  erfüllt  $x.key \leq w(P)$  für alle  $s-x$  Pfade  $P$  die **entweder** mit Kante  $(a, x)$ ,  $a \in A$  enden **oder** leer sind (nur aus Knoten  $s$  bestehen).
- B** Knoten in  $A$  haben ihre korrekte Distanz.

Außerdem nutzen wir, dass  $x.key$  eine obere Schranke an die Länge eines kürzesten  $s-x$  Pfades ist (folgt da wir nur Relaxierungen durchführen).

## Initialisierung:

- A Initial ist  $A$  leer; d.h.  $s$  ist der einzig erlaubte Pfad. Deshalb ist Invariante erfüllt wenn man  $s$  Distanz  $0$  gibt and allen anderen Knoten Distanz  $\infty$ .
- B Gilt, da  $A$  leer ist.

## Initialisierung:

- A** Initial ist  $A$  leer; d.h.  $s$  ist der einzig erlaubte Pfad. Deshalb ist Invariante erfüllt wenn man  $s$  Distanz  $0$  gibt and allen anderen Knoten Distanz  $\infty$ .
- B** Gilt, da  $A$  leer ist.

## Beibehaltung der Invariante:

- B** Wir nehmen den Knoten  $v$  mit kleinstem key-Wert. Ein Pfad  $P$  von  $s$  nach  $v$  muss Länge mindestens  $v.\text{key}$  haben.

Dies gilt, da der Pfad wenn er  $A$  verläßt (zum Knoten  $x$ ) schon Länge mindestens  $x.\text{key} \geq v.\text{key}$  hat (durch Invariante A für  $x.\text{key}$ ). Er kann nicht kürzer werden da Kantengewichte **nichtnegativ** sind.

Deshalb, ist das Distanzlabel für  $v$  korrekt (es ist eine obere Schranke und kein Pfad ist kürzer)

D.h. Invariante B gilt für  $A' = A \cup \{v\}$ .

**A** Da  $v$  korrekte Distanz hat gilt  $x.\text{key} \leq w(P)$  für alle Pfade die in Kante  $(v, x)$  enden.

Da durch die Invariante gilt, dass  $x.\text{key} \leq w(P)$  für Pfade, die in  $(a, x)$ ,  $a \in A$  enden (oder leer sind), gilt Invariante A für  $A' = A \cup \{v\}$ .

**Laufzeit:**  $m$  decreaseKey Operationen,  $n$  Einfügeoperationen,  $n$  extractMin() Operationen

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

Eine Laufzeit von  $\mathcal{O}(m + n \log n)$  kann man durch Implementierung der Prioritätswarteschlange mit **Fibonacciheaps** erreichen.

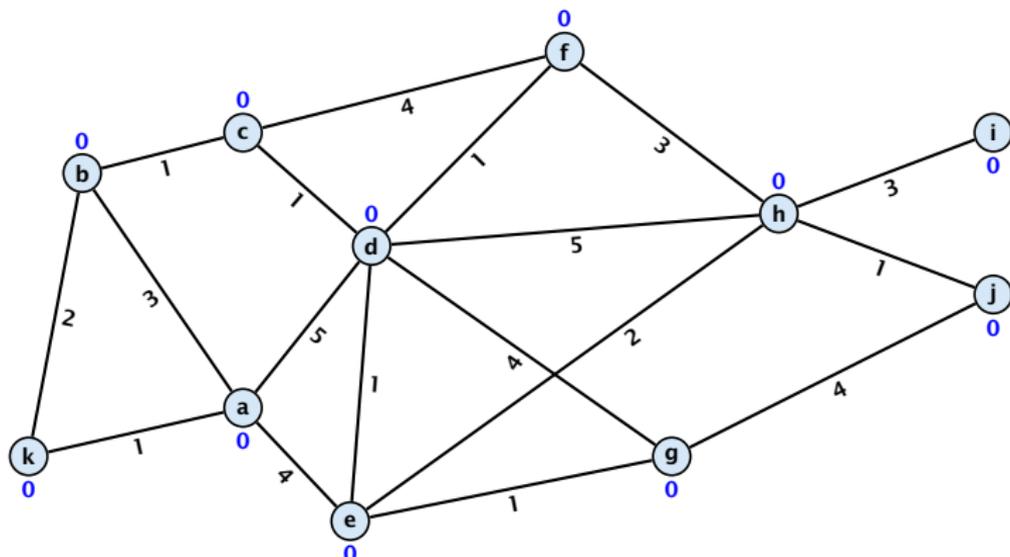
**Laufzeit:**  $m$  decreaseKey Operationen,  $n$  Einfügeoperationen,  $n$  extractMin() Operationen

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

Eine Laufzeit von  $\mathcal{O}(m + n \log n)$  kann man durch Implementierung der Prioritätswarteschlange mit **Fibonacciheaps** erreichen.

# Minimaler Spannbaum

Welche Kanten sollte man wählen um alle Knoten zu verbinden?



**Minimiere Kosten!!!**

# Minimaler Spannbaum

## Eingabe:

- ▶ ungerichteter **zusammenhängender** graph  $G = (V, E)$
- ▶ positive Kantengewichte (Kosten)  $w : E \rightarrow \mathbb{R}^+$

## Ausgabe:

- ▶ Teilmenge  $T \subseteq E$  s.t.  $G = (V, T)$  verbunden und  $w(T) = \sum_{e \in T} w(e)$  minimal

## Beobachtung:

- ▶ da Kantengewichte positiv ist  $T$  ein Baum

# Minimaler Spannbaum

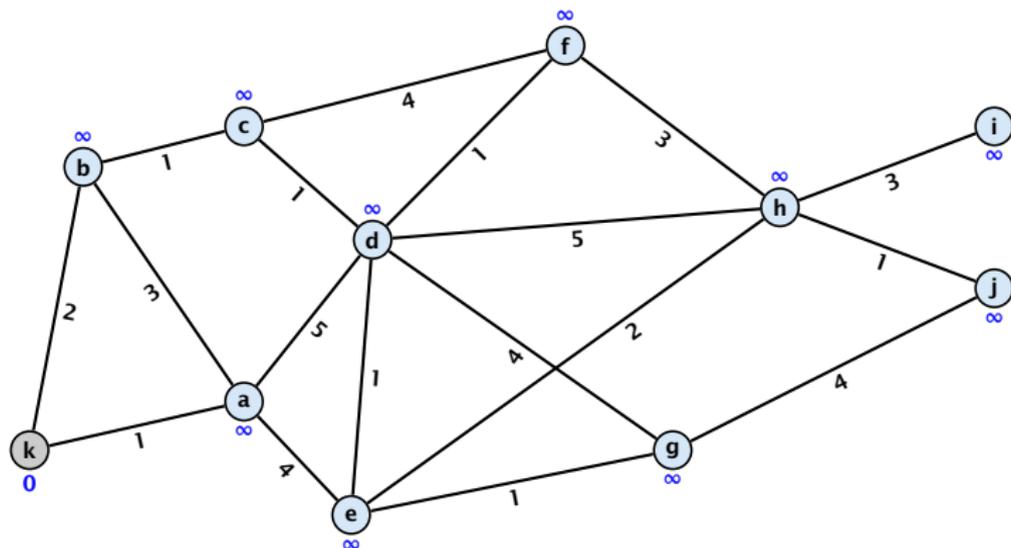
## Lemma 1

Sei  $X, Y$  eine *Partitionierung* von  $V$  (d.h.,  $X \cup Y = V$  and  $X \cap Y = \emptyset$ ), und sei  $e = (x, y)$  eine *billigste Kante* zwischen  $X$  und  $Y$ . Dann existiert ein Minimaler Spannbaum der  $e$  enthält.

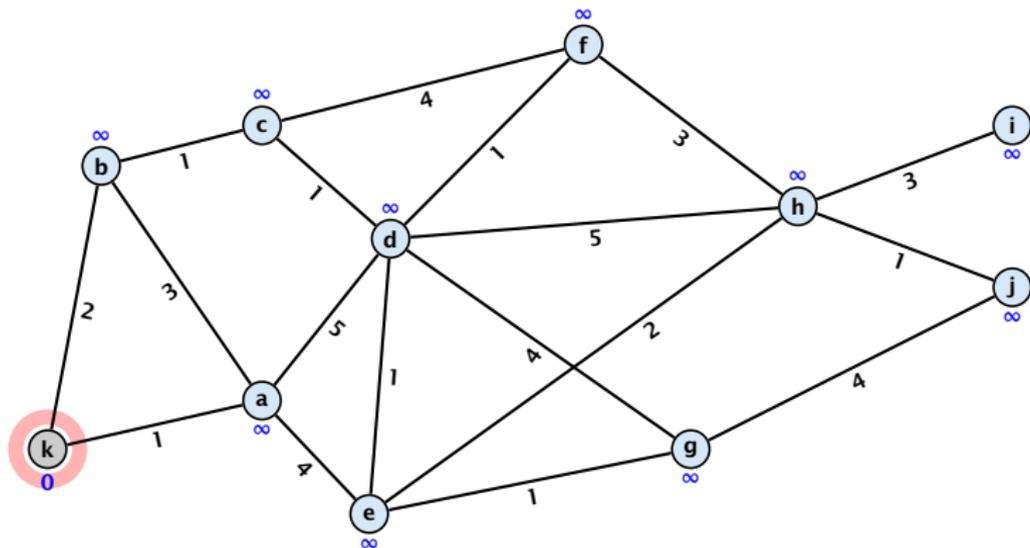
# Prims MST-Algorithmus

```
1 Input: weighted graph  $G=(V,E,w)$ ; start vertex  $s$ ;  
2 Output: parent-fields of nodes encode MST;  
3  
4 PrimMST( $s$ )  
5    $S = \text{new PriorityQueue}()$   
6   foreach  $v \in V$   
7      $v \rightarrow \text{key} = \infty$ ;  
8      $v \rightarrow \text{par} = \text{NULL}$ ;  
9      $v \rightarrow \text{han} = S \rightarrow \text{insert}(v)$ ;  
10   $s \rightarrow \text{key} = 0$ ;  $S \rightarrow \text{decreaseKey}(s \rightarrow \text{han}, 0)$ ;  
11  while ( $!S \rightarrow \text{empty}()$ ) {  
12     $v = S \rightarrow \text{extractMin}()$ ;  
13    foreach  $x \in N[v]$   
14      if ( $x \rightarrow \text{key} > w(v,x)$ )  
15         $S \rightarrow \text{decreaseKey}(x \rightarrow \text{han}, w(v,x))$ ;  
16         $x \rightarrow \text{key} = w(v,x)$ ;  
17         $x \rightarrow \text{par} = v$ ;  
18  }
```

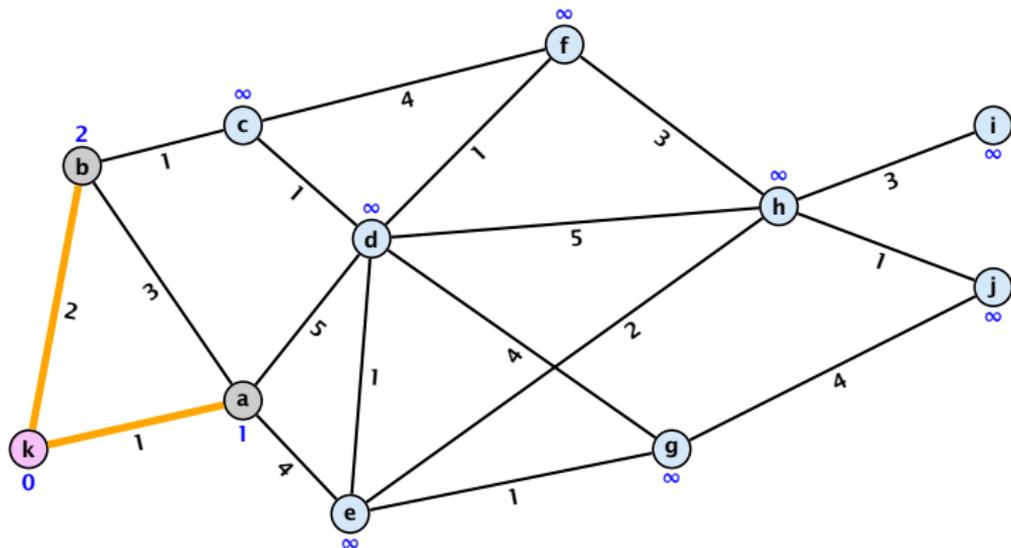
# Minimaler Spannbaum (Prim)



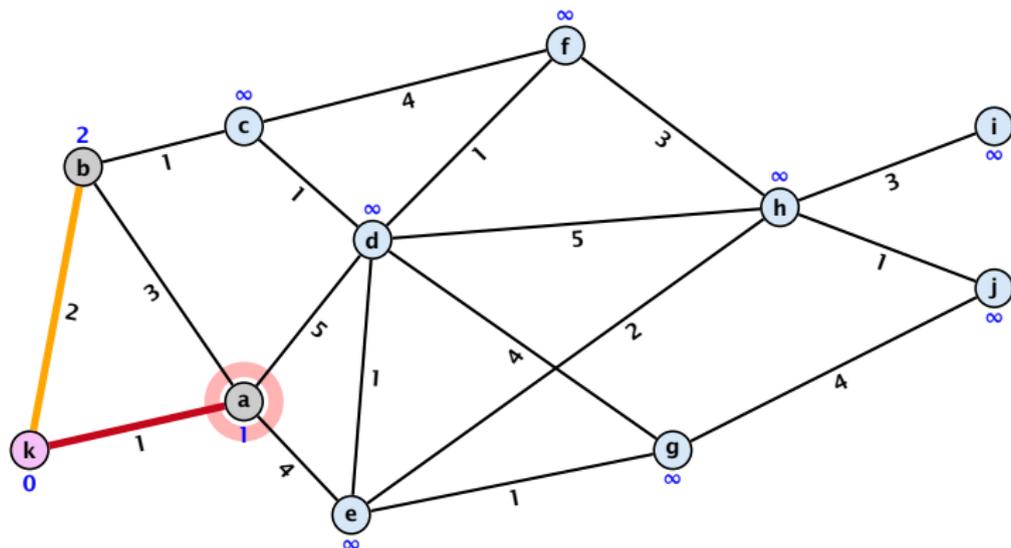
# Minimaler Spannbaum (Prim)



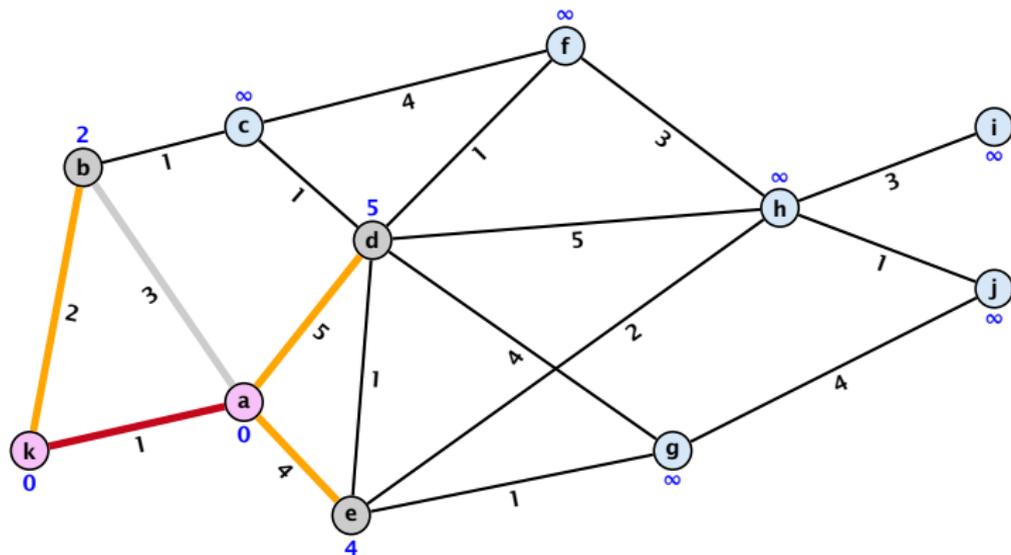
# Minimaler Spannbaum (Prim)



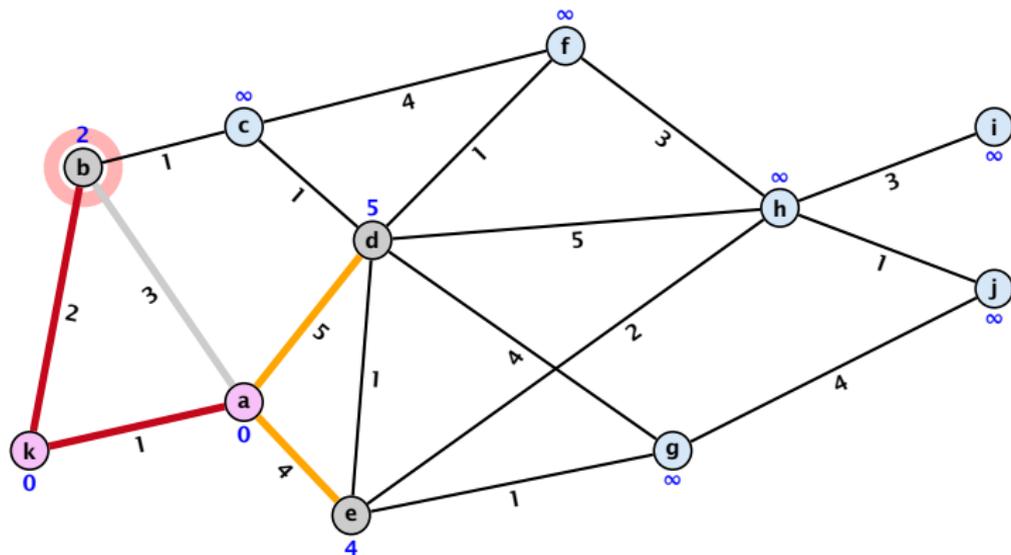
# Minimaler Spannbaum (Prim)



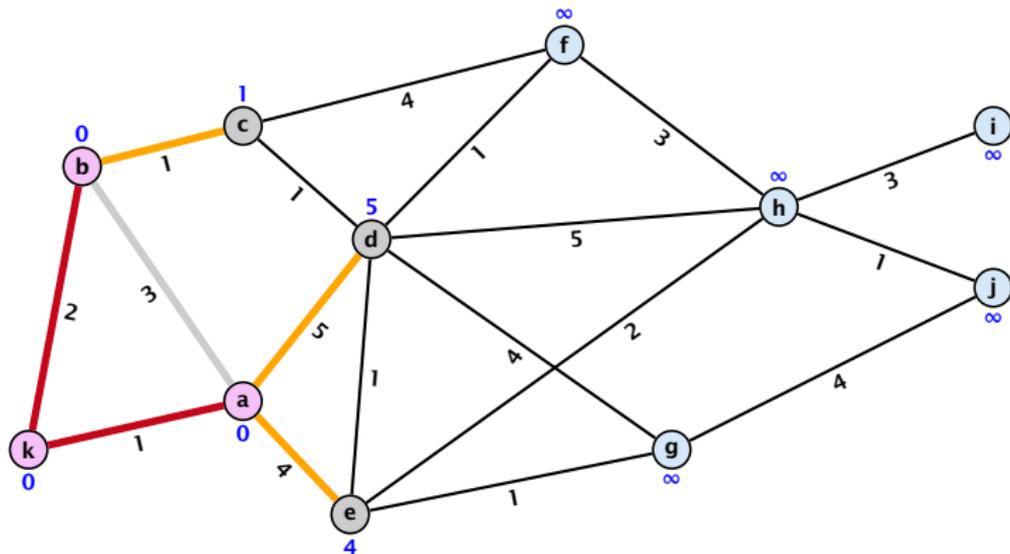
# Minimaler Spannbaum (Prim)



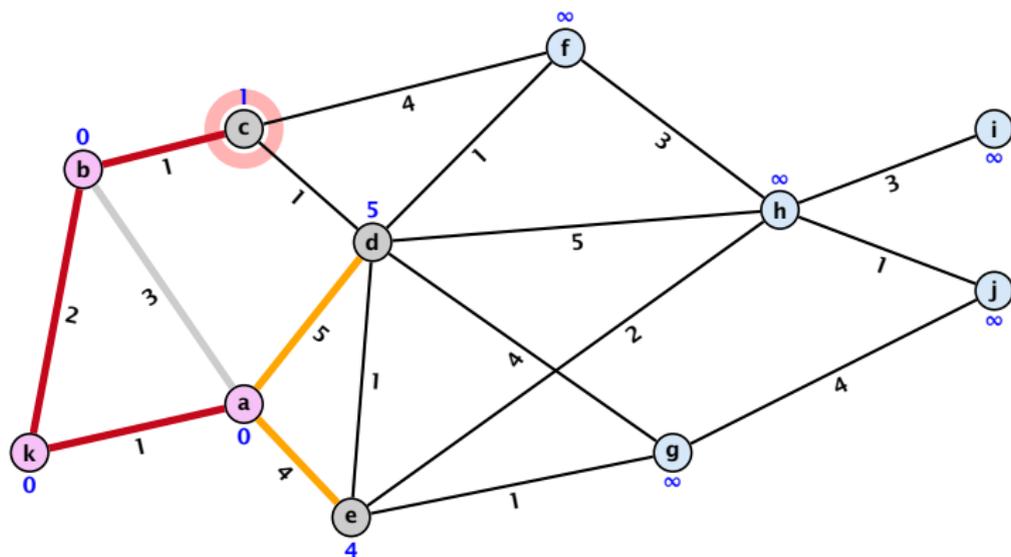
# Minimaler Spannbaum (Prim)



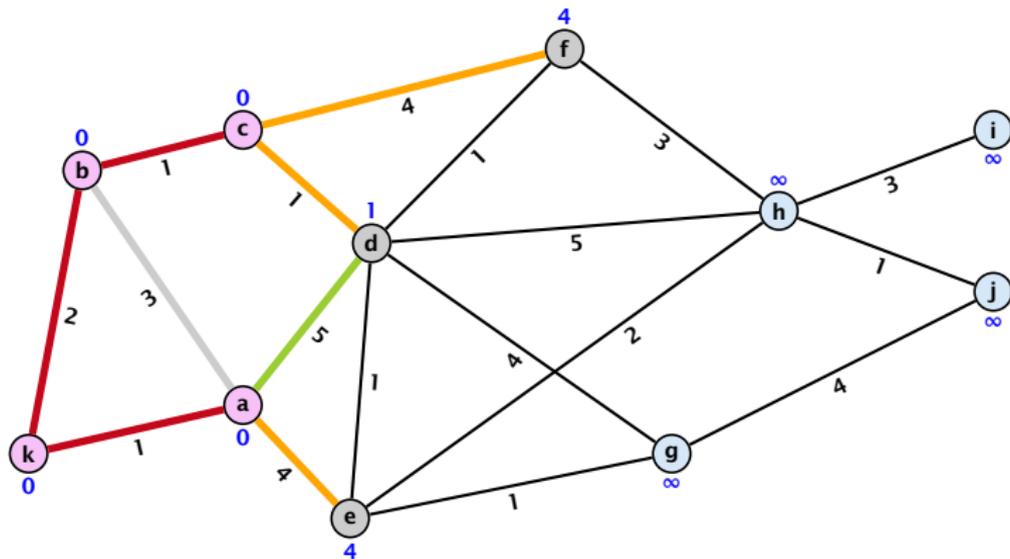
# Minimaler Spannbaum (Prim)



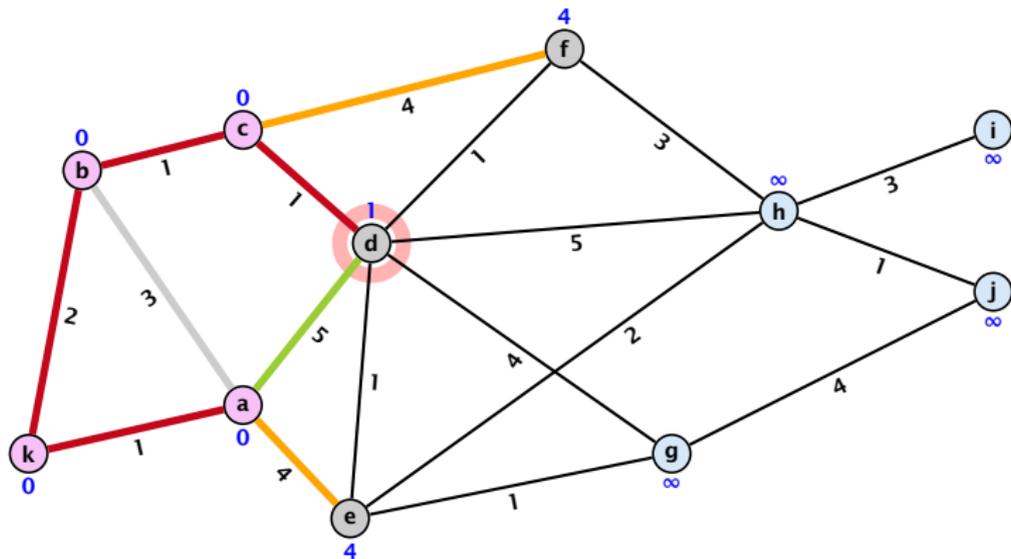
# Minimaler Spannbaum (Prim)



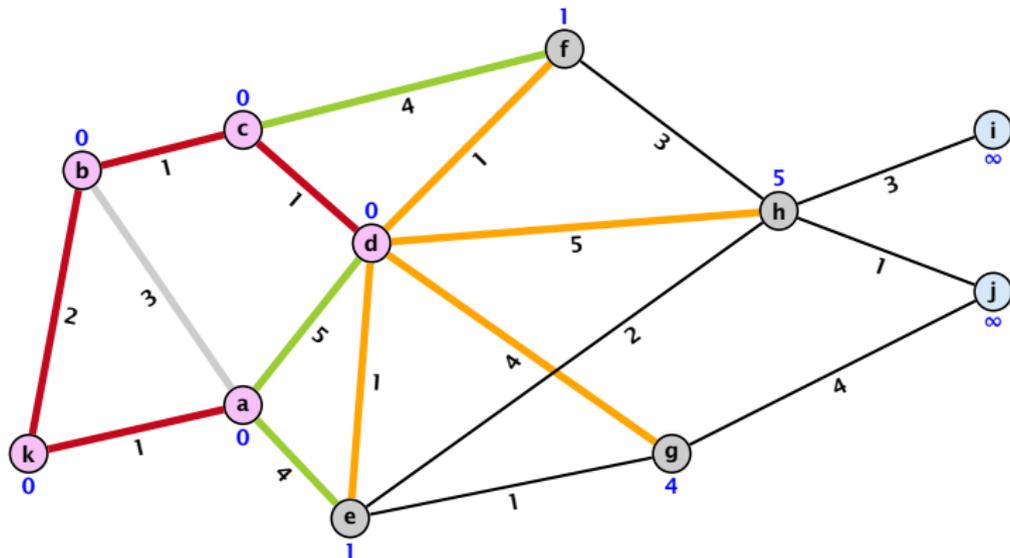
# Minimaler Spannbaum (Prim)



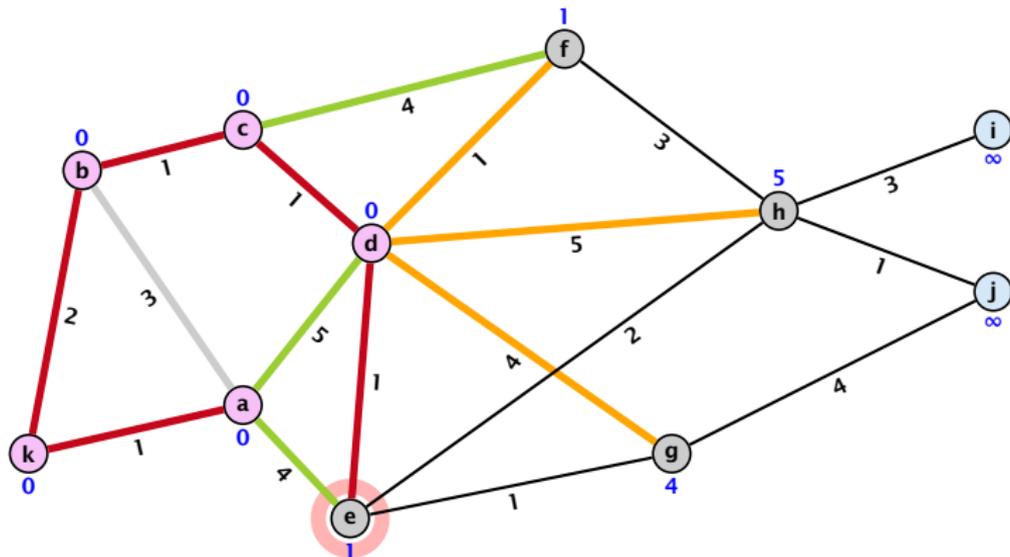
# Minimaler Spannbaum (Prim)



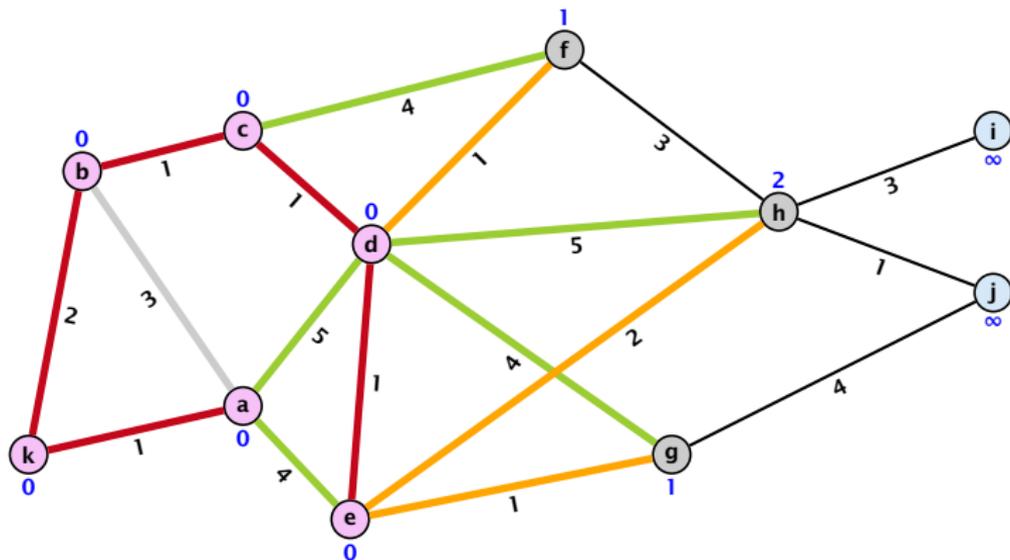
# Minimaler Spannbaum (Prim)



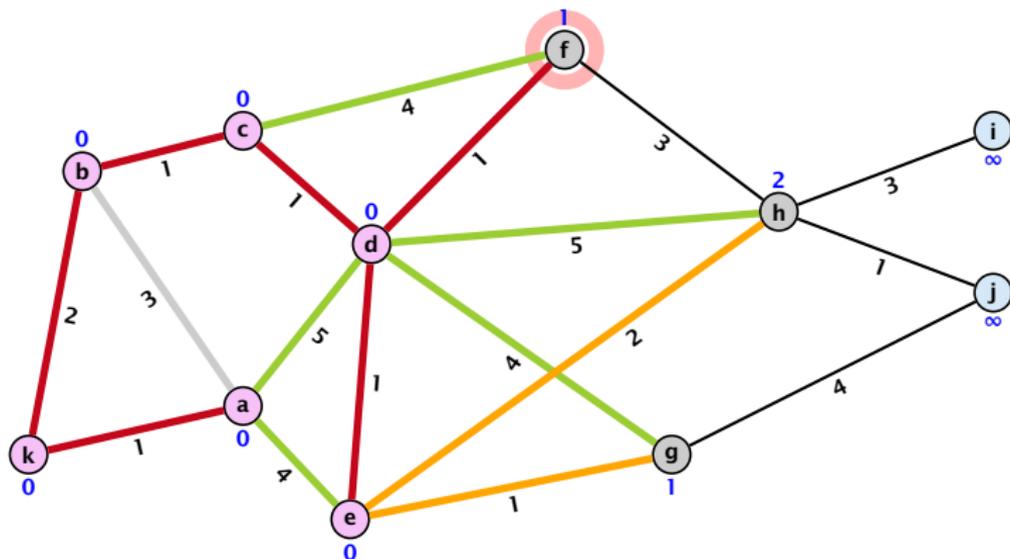
# Minimaler Spannbaum (Prim)



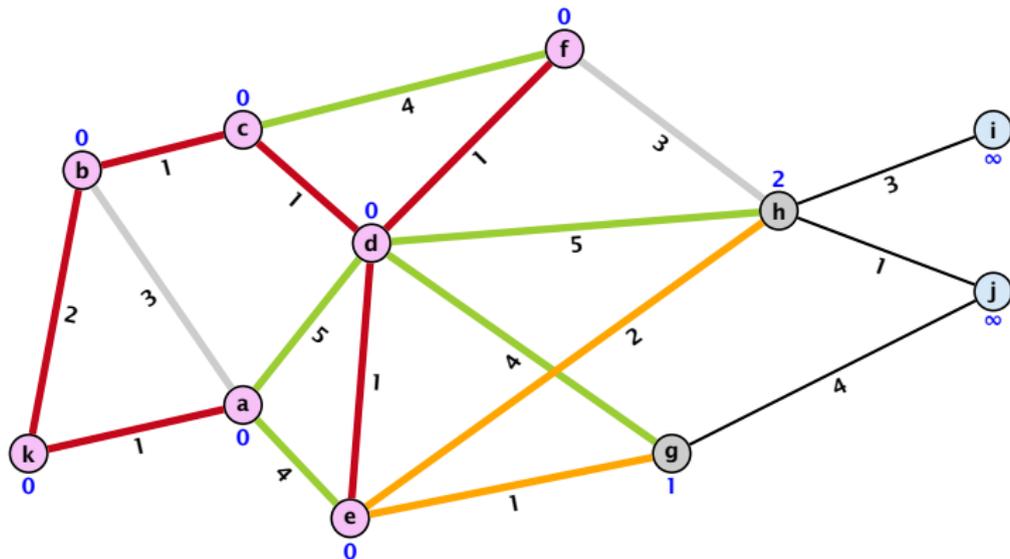
# Minimaler Spannbaum (Prim)



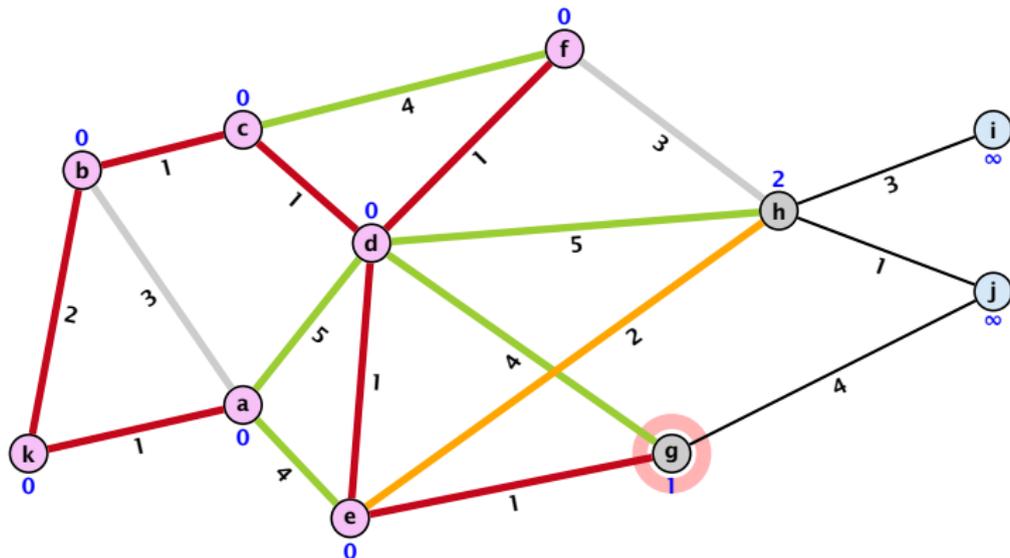
# Minimaler Spannbaum (Prim)



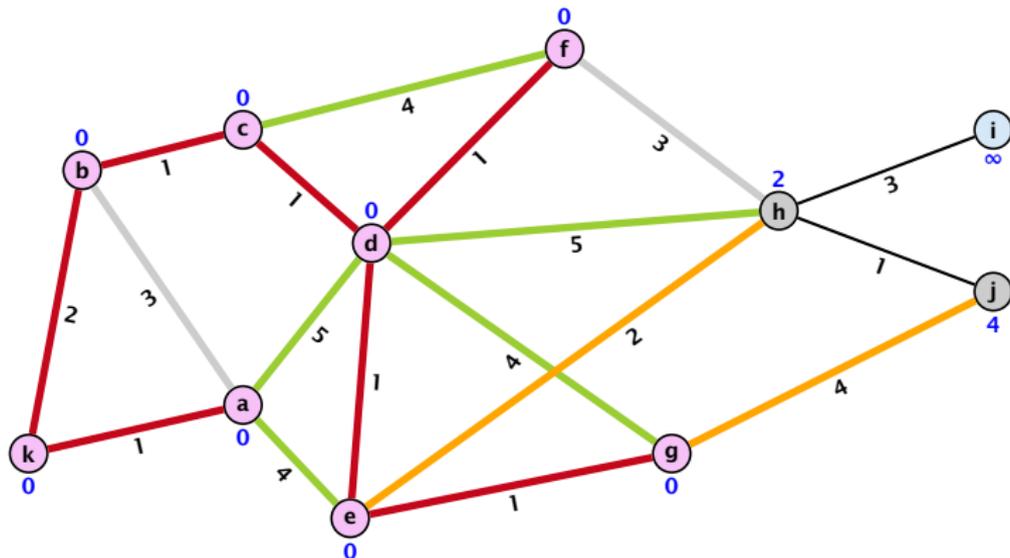
# Minimaler Spannbaum (Prim)



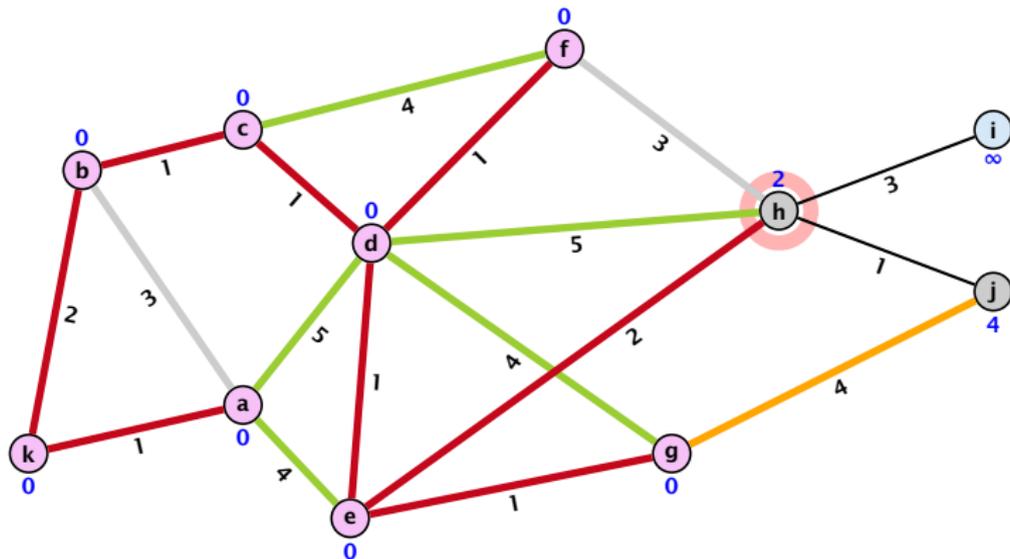
# Minimaler Spannbaum (Prim)



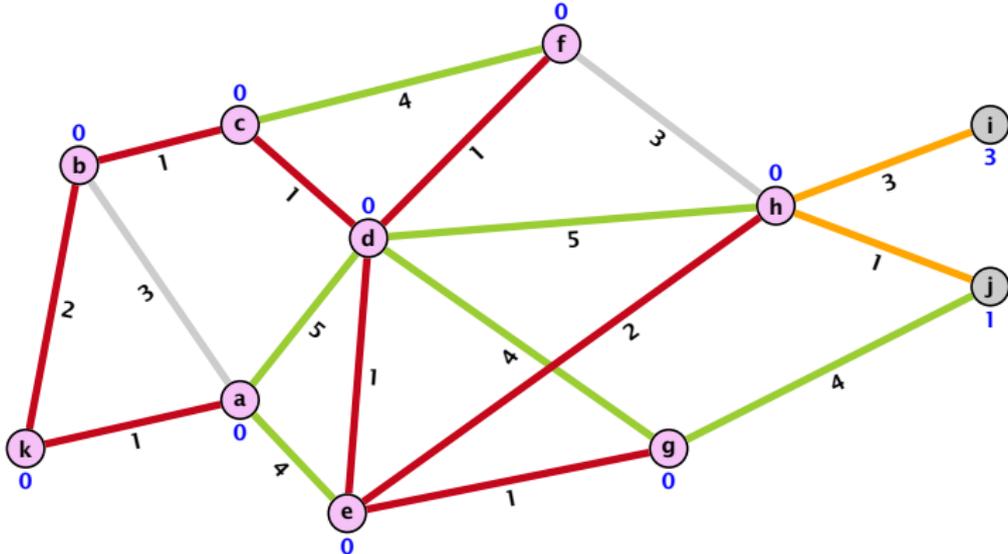
# Minimaler Spannbaum (Prim)



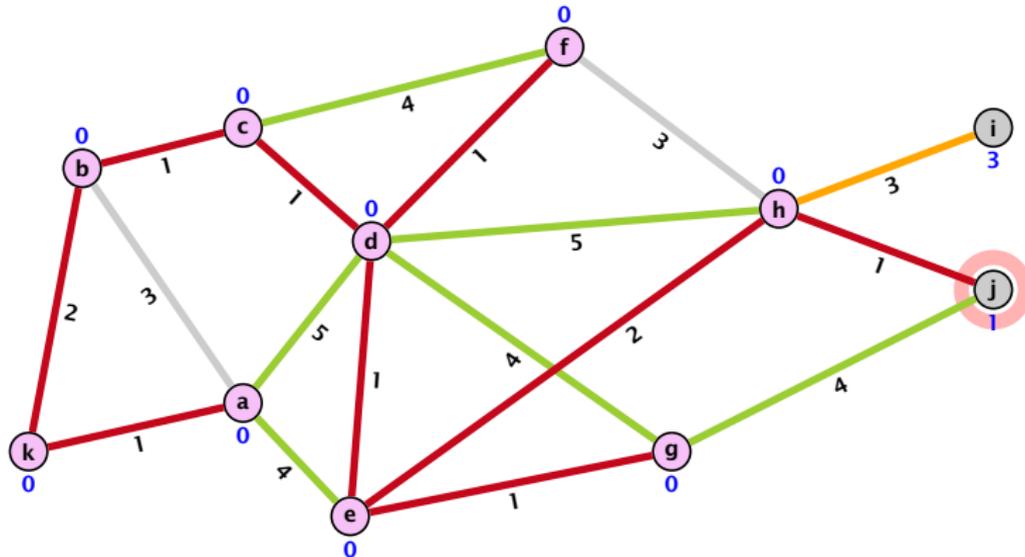
# Minimaler Spannbaum (Prim)



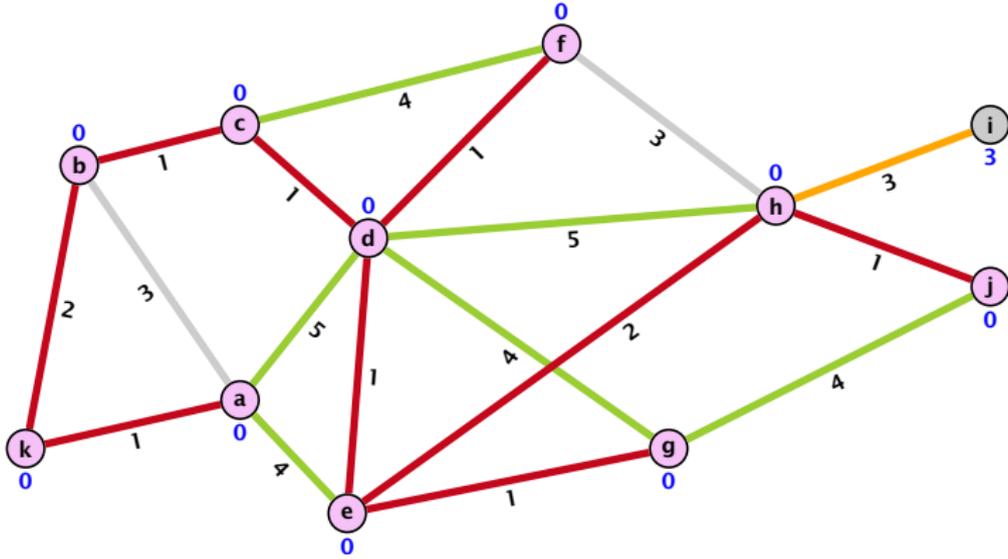
# Minimaler Spannbaum (Prim)



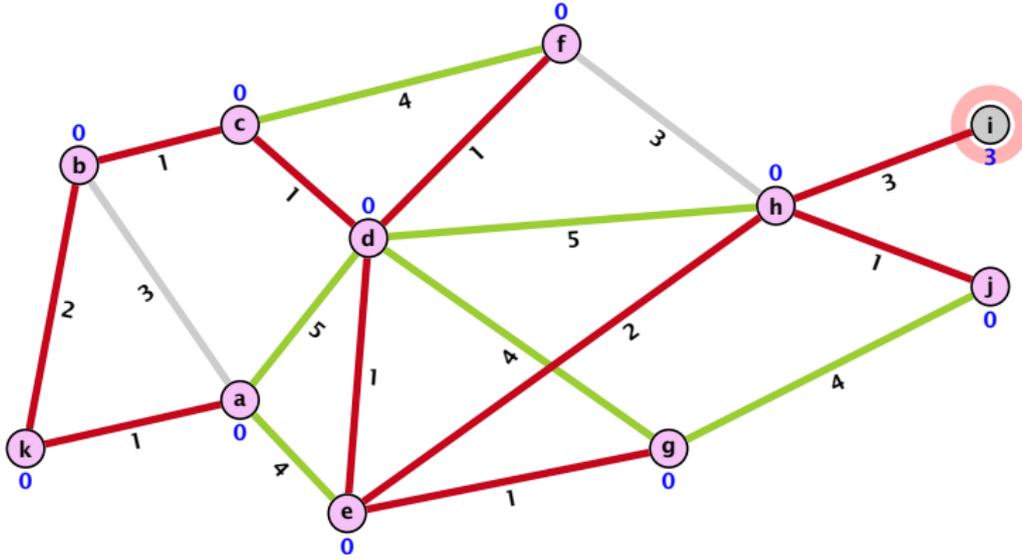
# Minimaler Spannbaum (Prim)



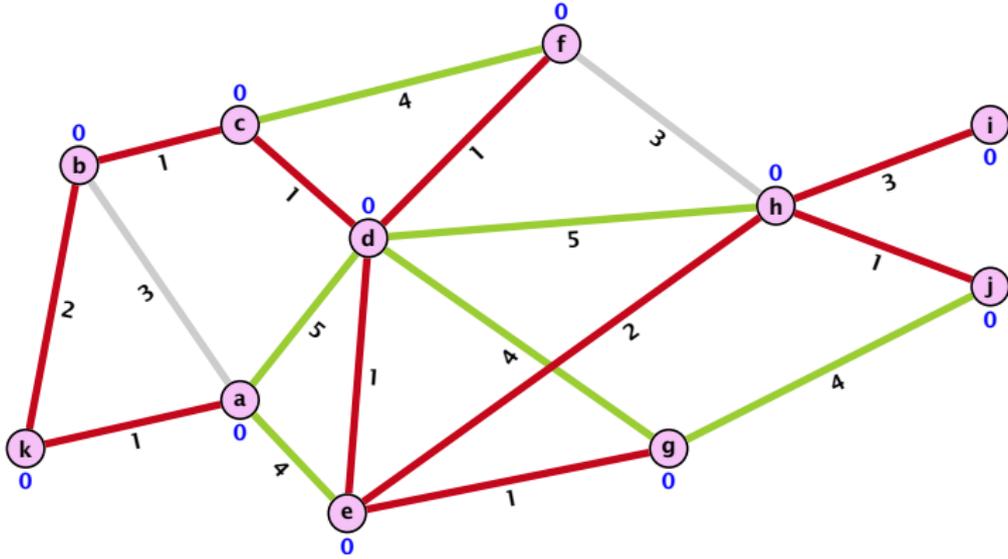
# Minimaler Spannbaum (Prim)



# Minimaler Spannbaum (Prim)

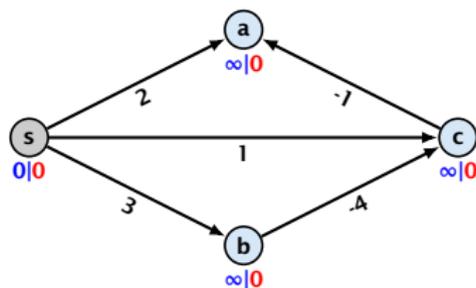


# Minimaler Spannbaum (Prim)



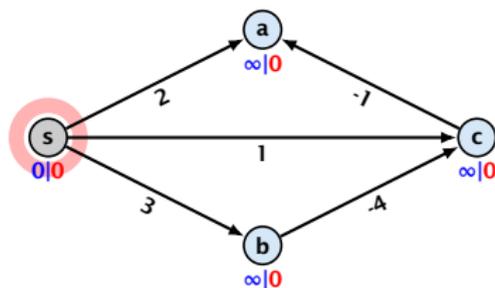
# Negative Kantengewichte

Dijkstra funktioniert nicht:



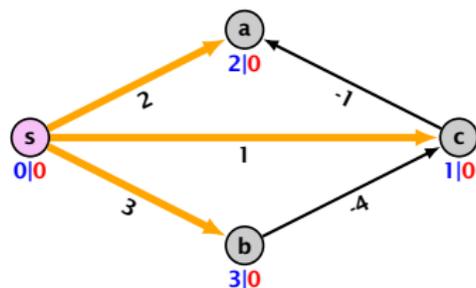
# Negative Kantengewichte

Dijkstra funktioniert nicht:



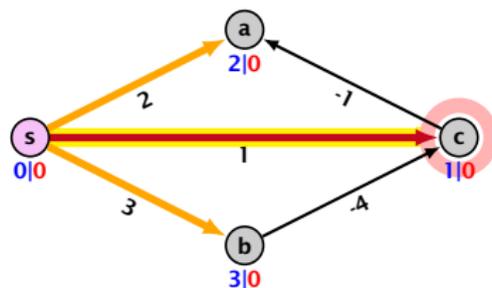
# Negative Kantengewichte

Dijkstra funktioniert nicht:



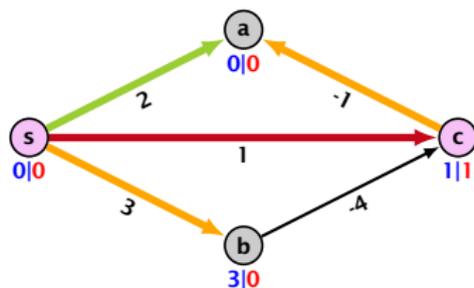
# Negative Kantengewichte

Dijkstra funktioniert nicht:



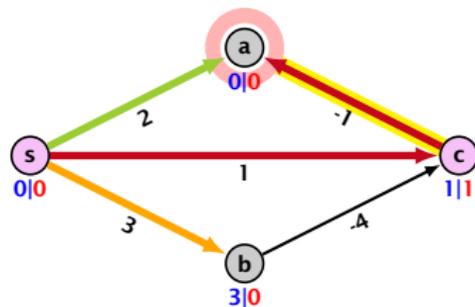
# Negative Kantengewichte

Dijkstra funktioniert nicht:



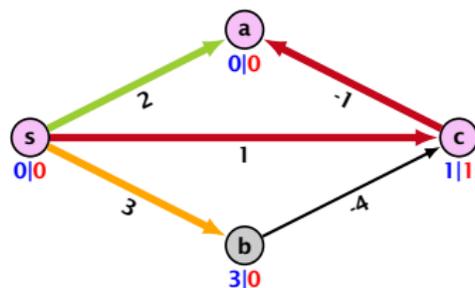
# Negative Kantengewichte

Dijkstra funktioniert nicht:



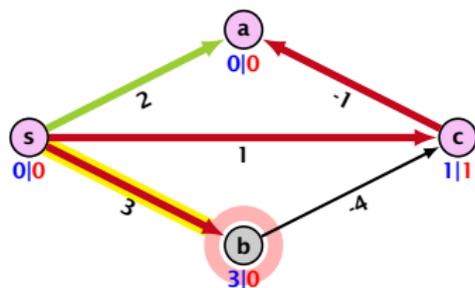
# Negative Kantengewichte

Dijkstra funktioniert nicht:



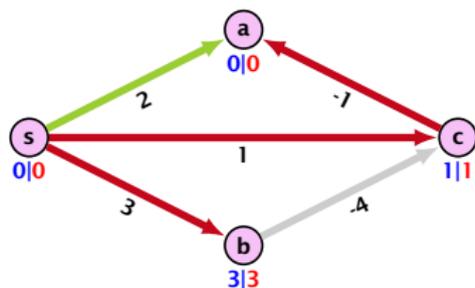
# Negative Kantengewichte

Dijkstra funktioniert nicht:



# Negative Kantengewichte

Dijkstra funktioniert nicht:



# Negative Kantengewichte

## Lemma 2

Für jeden Knoten  $x$  mit  $d(s, x) \neq \pm\infty$ , existiert ein kürzester Weg mit höchstens  $n - 1$  Kanten zwischen  $s$  und  $x$ .

### Beweis:

- ▶ sei  $x$  ein Knoten mit  $d(s, x) \neq \pm\infty$ ; dann existiert kürzester Pfad; sei  $P$  solch ein Pfad mit wenigsten Kanten
- ▶ angenommen,  $P$  hat  $\geq n$  Kanten (d.h.  $\geq n + 1$  Knoten)
- ▶ dann enthält  $P$  einen gerichteten Zyklus  $Z$
- ▶ wenn  $Z$  negatives Gewicht hat gilt  $d(s, x) = -\infty$  (⚡)
- ▶ andernfalls entfernen wir  $Z$  aus  $P$  und erhalten ein Pfad der Länge höchstens  $w(P)$  hat mit weniger hops (⚡)

# Bellman-Ford

Für  $n - 1$  Phasen relaxiert man alle Kanten.

```
1 Input: weighted graph  $G=(V,E,w)$ ; start vertex  $s$ ;  
2 Output: key-field of every node contains distance from  $s$   
3  
4 NaiveBellmanFord( $s$ )  
5     foreach  $v \in V$   
6          $v \rightarrow \text{key} = \infty$ ;  
7      $s \rightarrow \text{key} = 0$ ;  
8     for  $i = 1$  to  $n-1$   
9         foreach  $(x,y) \in E$   
10             $y \rightarrow \text{key} = \min(y \rightarrow \text{key}, x \rightarrow \text{key} + w(x,y))$ 
```

Für hop-minimalen kürzesten  $s$ - $x$  Pfad  $P$  existiert Teilfolge von Relaxierungen, die  $P$  von  $s$  nach  $x$  abarbeitet.

⇒ alle Distanzen sind am Ende korrekt, falls man keine negativen Kreise hat

Wie finden wir Knoten, die von  $s$  aus über einen Pfad erreichbar sind der einen Knoten eines negativen Kreises enthält? (Das sind **genau** die Knoten die Distanz  $-\infty$  haben)

Wir fügen eine weitere Phase hinzu.

## Lemma 3

*Jeder von  $s$  erreichbare negative Zyklus enthält einen Knoten, der in Phase  $n$  sein Distanzlabel ändert.*

## Beweis:

- ▶ Sei  $Z$  negativer Zyklus (erreichbar von  $s$ ). Nach Phase  $n - 1$  haben alle Knoten des Zyklus endliches Label.
- ▶ Angenommen kein Knoten in  $Z$  ändert sein Label in Phase  $n$ . Das bedeutet

$$v_{i+1} \rightarrow \text{key} \leq v_i \rightarrow \text{key} + w(v_i, v_{i+1})$$

# Bellman-Ford

D.h. wir müssen nur all Knoten markieren die in Runde  $n$  ihr Label ändern (und alle Knoten, die von diesen erreichbar sind).

Dies geschieht durch folgende Routine:

```
1 mark(x)
2   if (x->key != -∞)
3       x->key = -∞;
4       for ((x,y) ∈ E) mark(y)
```

Falls wir  $\text{mark}(x)$  für alle Knoten  $x \in S \subseteq V$  (für beliebige Teilmenge  $S$ ) aufrufen benötigt dies Zeit  $\mathcal{O}(|S| + m)$ , da jede Kante nur einmal geprüft wird.

# Bellman-Ford

```
1 BellmanFord(s)
2   foreach v ∈ V
3     v->key = ∞;
4     v->par = NULL;
5   s->key = 0;
6   for i = 1 to n-1
7     foreach (x,y) ∈ E
8       if (y->key > x->key + w(x,y))
9         y->key = x->key + w(x,y);
10        y->par = x;
11   foreach (x,y) ∈ E
12     if (y->key > x->key + w(x,y))
13       y->par = x;
14   mark(y)
```

Laufzeit:  $\mathcal{O}(mn)$

# Bellman-Ford

## Invariante:

Nach der  $\ell$ -ten Runde zeigt parent-Zeiger von  $x$  auf den Vorgänger von  $x$  auf einem kürzesten  $s$ - $x$  Pfad mit höchstens  $\ell$  Kanten.

$x.\text{parent} = \emptyset$  bedeutet **entweder**, dass es keinen  $s$ - $x$  Pfad mit höchstens  $\ell$  Kanten gibt **oder** dass der kürzeste dieser Pfade leer ist ( $s = x$ ).

## Nach Terminierung:

Für Knoten  $v$  mit  $d(s, v) \neq \pm\infty$  führen die parent pointer von  $x$  nach  $s$  (rückwärts entlang kürzestem  $s$ - $v$  Pfad).

Wenn man den parent-Zeigern von Knoten  $v$  mit  $d(s, v) = -\infty$  folgt gelangt man zu einem negativen Kreis (dies kann man nutzen um einen negativen Kreis zu finden).

## Verbesserung

- ▶ Benutze Queue, die Knoten speichert zu denen ein kürzerer Pfad gefunden wurde (und deren ausgehende Kanten deshalb relaxiert werden müssen).
- ▶ Wiederhole:  
Entferne Element  $x$  aus der Queue und relaxiere ausgehende Kanten.

Falls Relaxierung entlang Kante  $(x, y)$  erfolgreich wird  $y$  in die Queue aufgenommen (falls noch nicht enthalten).

Runde/Phase endet wenn wenn die zu Anfang der Phase in der Queue enthaltenen Knoten bearbeitet sind.

# APSP – Floyd Warshall

gegeben:

- ▶ Graph mit beliebigen Kantengewichten; keine negativen Kreise

gesucht:

- ▶ Distanzen/kürzeste Weg zwischen **allen** Knotenpaaren.

Naive Strategie

- ▶  $n$ -mal Bellman-Ford. Laufzeit  $\mathcal{O}(m \cdot n^2)$ .

## Beobachtung:

geht der kürzeste  $u$ - $w$  Pfad über  $v$  dann sind auch die Teile von  $u$  nach  $v$  und  $v$  nach  $w$  kürzeste Pfade.

## Dynamisches Programmieren:

- ▶ Berechne kürzeste Wege  $P_A(u, w)$  von  $u$  nach  $w$ , die nur Zwischenknoten aus Menge  $A$  benutzen (initial ist Menge  $A$  leer).
- ▶ Wenn man alle Pfade  $P_A(u, w)$  kennt, kann man einfach die Pfade  $P_{A \cup \{v\}}(u, w)$  berechnen.
- ▶ Am Ende möchten wir  $P_V(u, w)$  für alle Paare  $u, w$  kennen.

# APSP – Floyd Warshall

```
1 Input: weighted graph  $G=(V,E,w)$ ;  
2 Output:  $d[u,v]$  is distance from  $u$  to  $v$ ;  $pred[u,v]$   
3         is predecessor of  $v$  on shortest path tree from  $u$   
4  
5 FloydWarshall( $G$ )  
6   for  $u,v \in V$   
7      $d[u,v] = \infty$ ;  
8      $pred[u,v] = \text{NULL}$ ;  
9   for  $v \in V$   
10     $d[u,v] = 0$ ;  
11   for  $(u,v) \in E$   
12     $d[u,v] = w(u,v)$ ;  
13     $pred[u,v] = u$ ;  
14   for  $v \in V$   
15    for  $\{u,w\} \in V \times V$   
16      if  $(d[u,w] > d[u,v] + d[v,w])$   
17         $d(u,w) = d(u,v) + d(v,w)$ ;  
18         $pred(u,w) = pred(v,w)$ ;
```

# APSP – Floyd Warshall

- ▶ Komplexität  $\mathcal{O}(n^3)$
- ▶ funktioniert auch bei Kanten mit negativem Gewicht
- ▶ Kreise negativer Länge verfälschen das Ergebnis; können aber durch negative Diagonaleinträge in der Ergebnismatrix erkannt werden.