

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

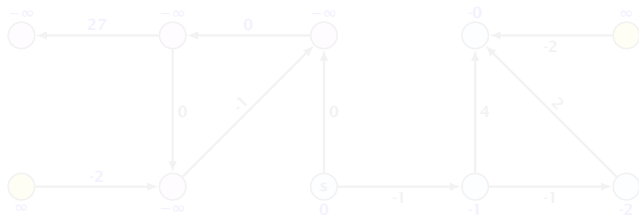
Manchmal wird auch von SSSP/APSP geredet wenn man nur die **Länge** der entsprechenden Wege berechnen möchte.

9 Kürzeste Wege

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

Formal:

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

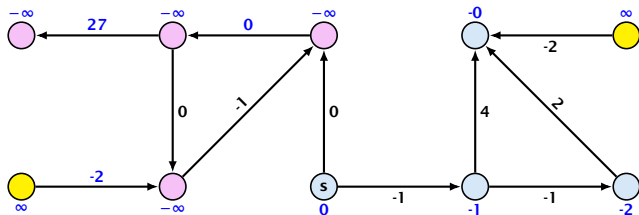


9 Kürzeste Wege

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:

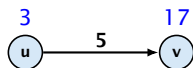
- ▶ Jeder Knoten v hat Distanzlabel $\text{dist}(v)$.
- ▶ Anfangs ist $\text{dist}(s) = 0$ und $\text{dist}(v) = \infty$, d.h. $\text{dist}(x) \geq d(s, x)$ für alle Knoten x .
- ▶ Führe Kantenrelaxierungen durch...

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:



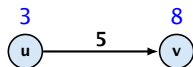
$$\text{dist}(v) := \min\{\text{dist}(v), \text{dist}(u) + w(u, v)\}$$

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 $\text{dist}(v) \geq d(s, v)$...

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;

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.

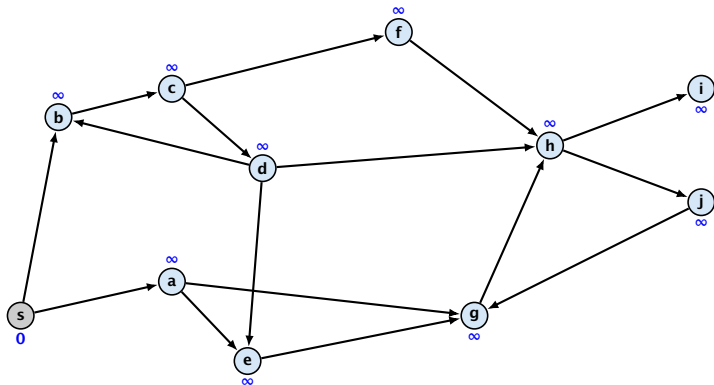
Sei $p = (s = v_0, v_1, \dots, v_k = x)$ ein kürzester Pfad von s nach x , und sei $a_i = (v_{i-1}, v_i)$ die i -te Kante dieses Pfades ($1 \leq i \leq k$).

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;

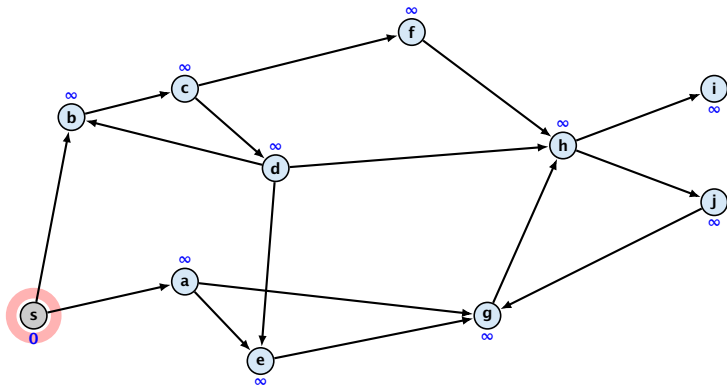
Uniforme Kantengewichte - BFS



visit-operation:

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

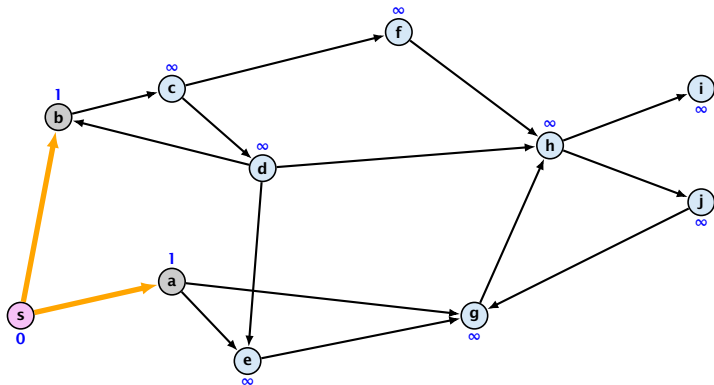
Uniforme Kantengewichte - BFS



visit-operation:

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

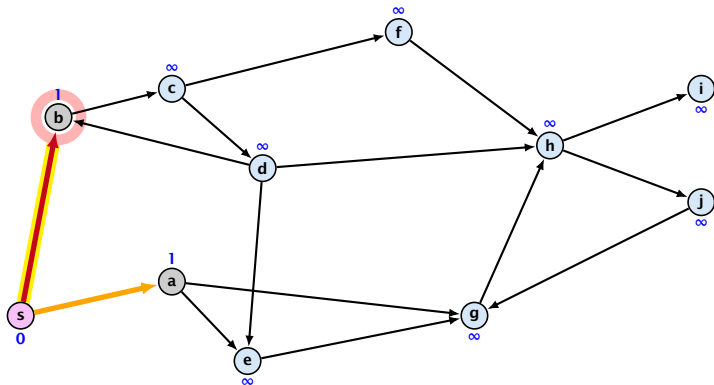
Uniforme Kantengewichte - BFS



visit-operation:

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

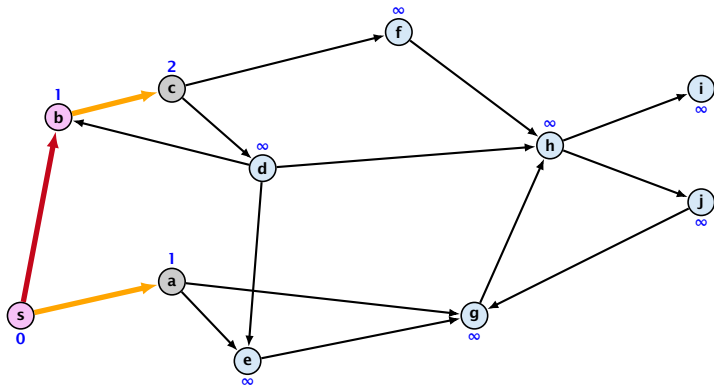
Uniforme Kantengewichte - BFS



visit-operation:

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

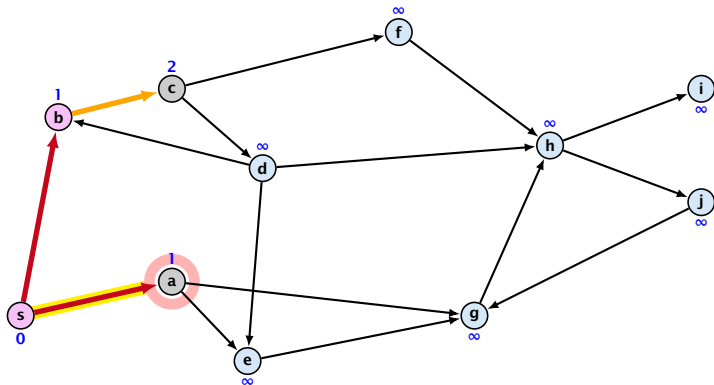
Uniforme Kantengewichte - BFS



visit-operation:

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

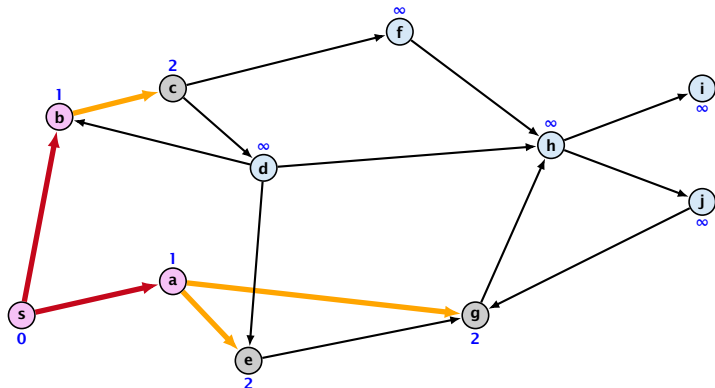
Uniforme Kantengewichte - BFS



visit-operation:

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

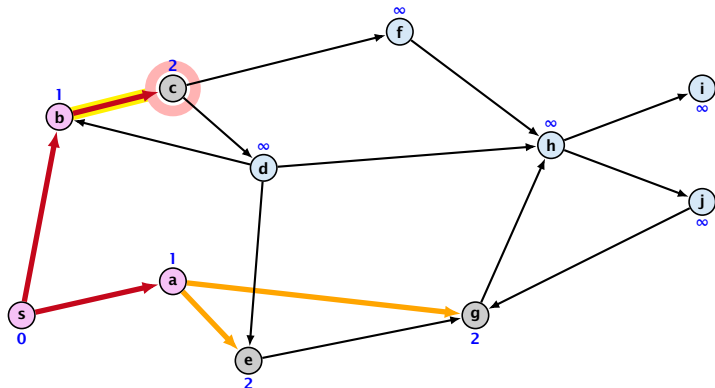
Uniforme Kantengewichte - BFS



visit-operation:

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

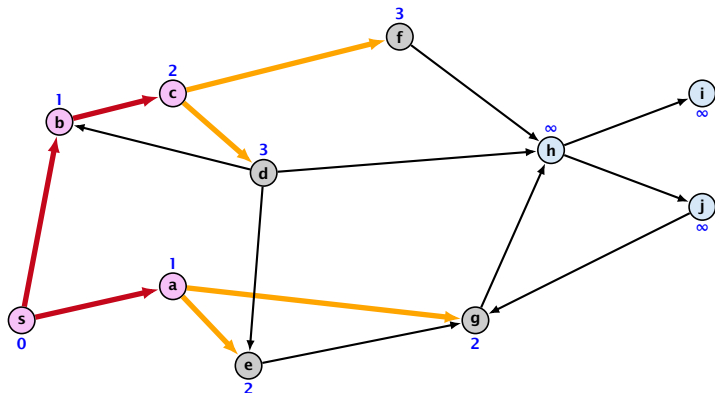
Uniforme Kantengewichte - BFS



visit-operation:

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

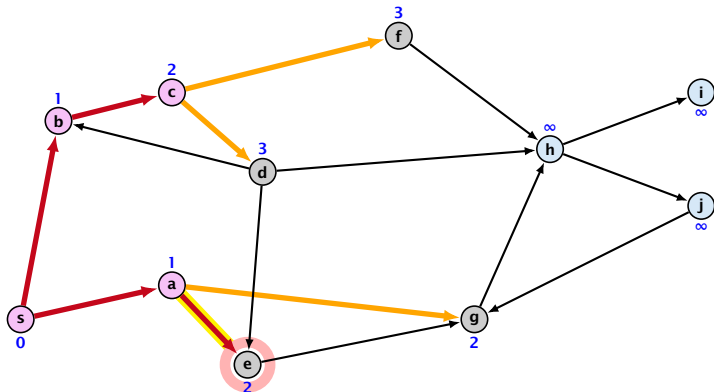
Uniforme Kantengewichte - BFS



visit-operation:

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

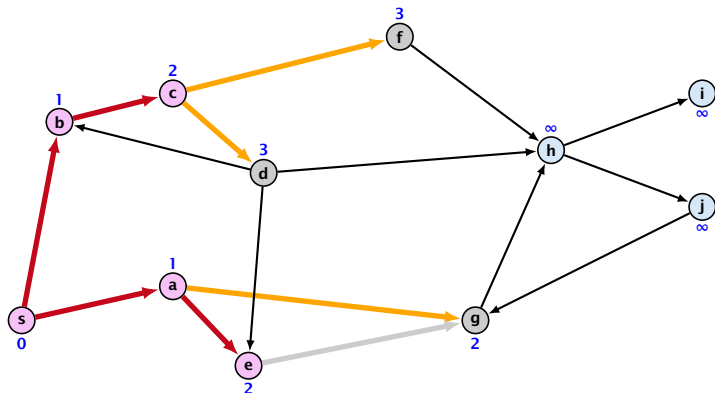
Uniforme Kantengewichte - BFS



visit-operation:

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

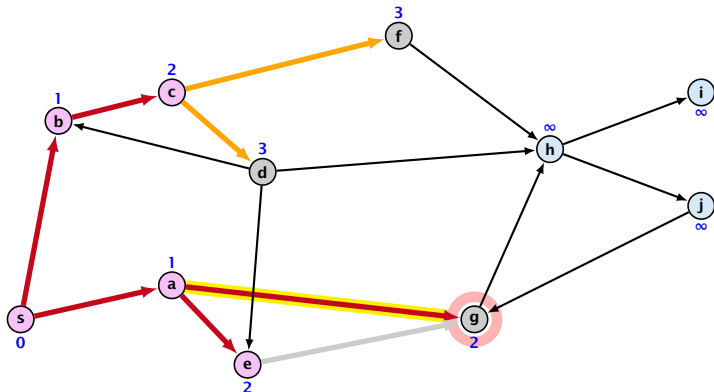
Uniforme Kantengewichte - BFS



visit-operation:

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

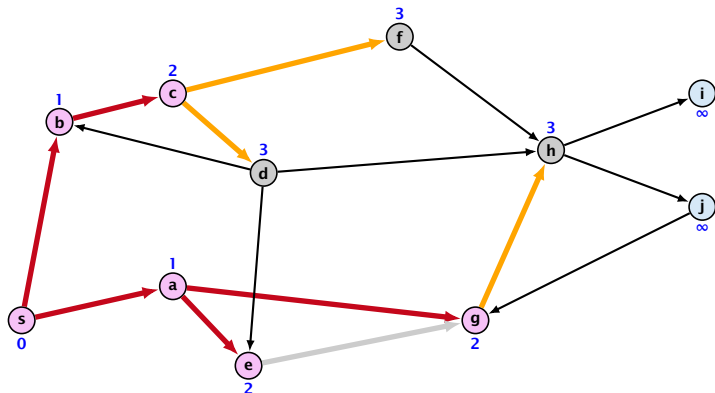
Uniforme Kantengewichte - BFS



visit-operation:

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

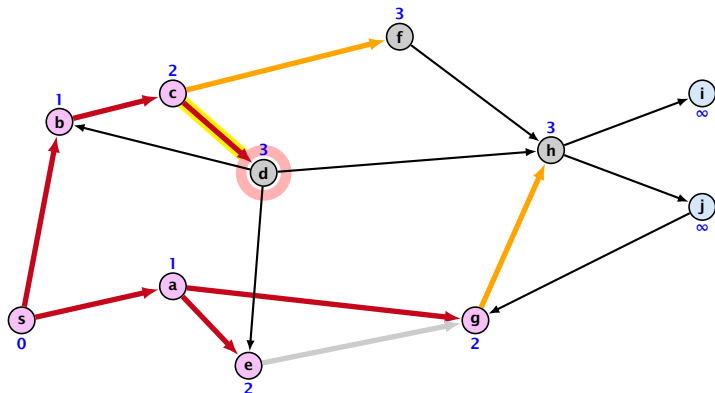
Uniforme Kantengewichte - BFS



visit-operation:

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

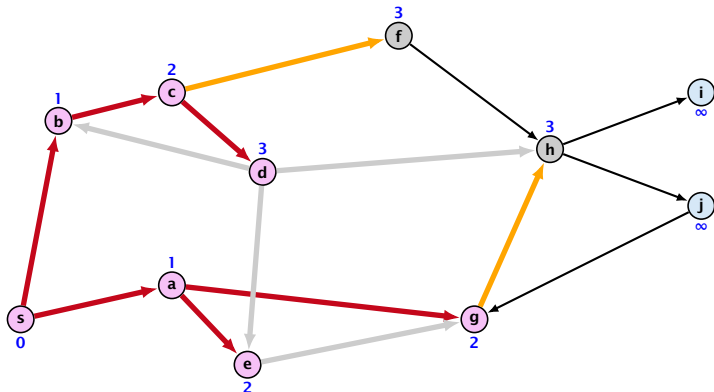
Uniforme Kantengewichte - BFS



visit-operation:

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

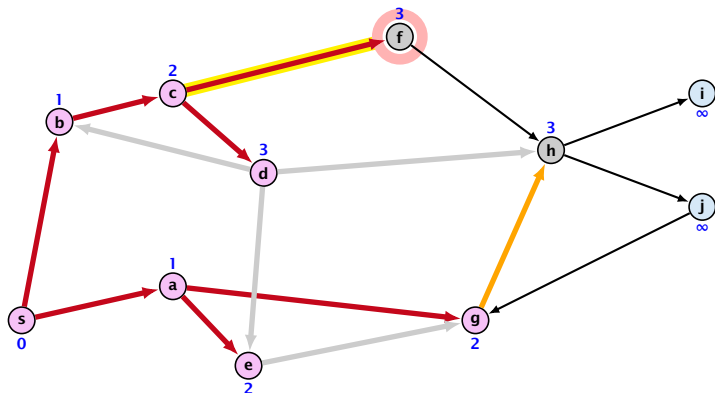
Uniforme Kantengewichte - BFS



visit-operation:

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

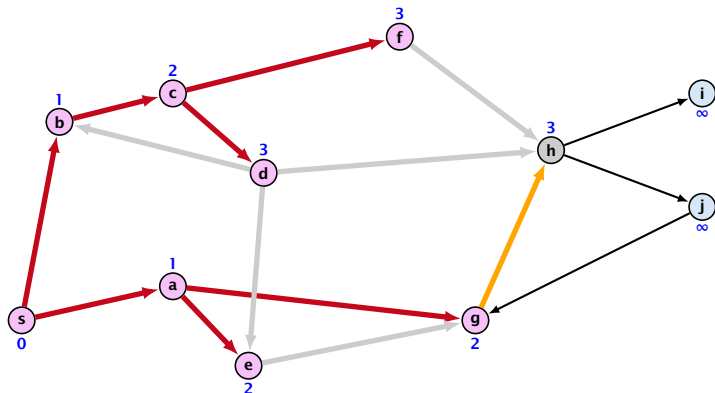
Uniforme Kantengewichte - BFS



visit-operation:

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

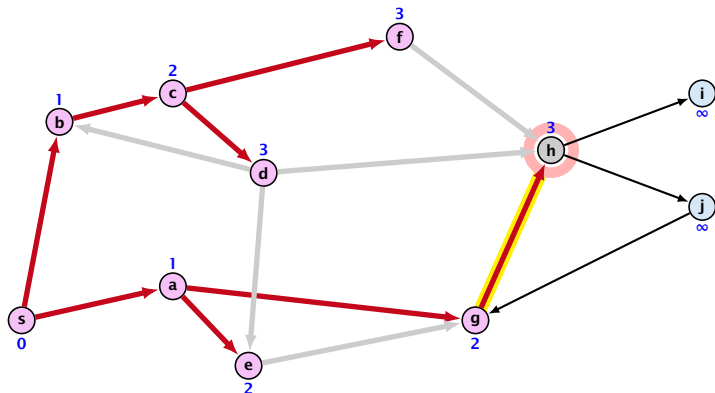
Uniforme Kantengewichte - BFS



visit-operation:

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

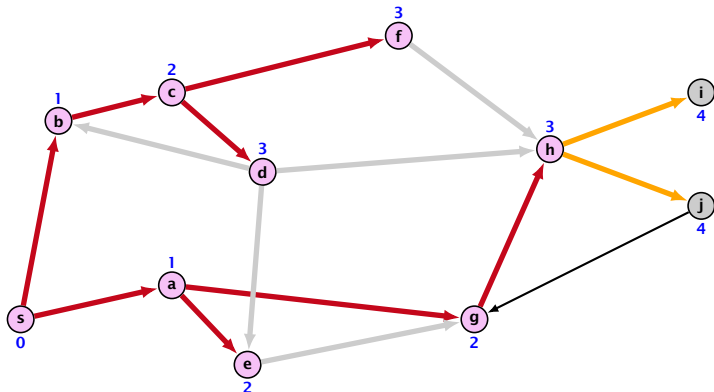
Uniforme Kantengewichte - BFS



visit-operation:

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

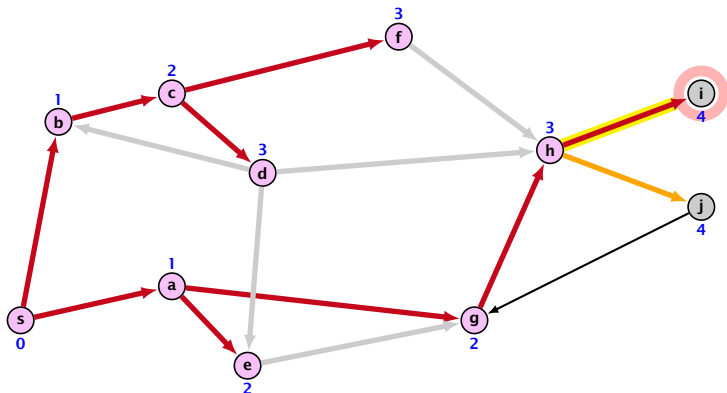
Uniforme Kantengewichte - BFS



visit-operation:

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

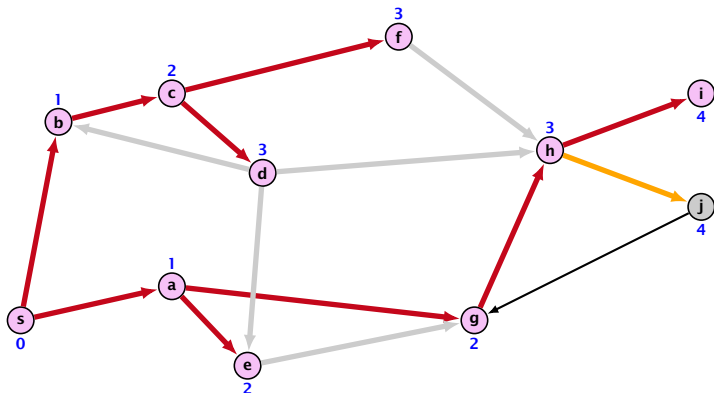
Uniforme Kantengewichte - BFS



visit-operation:

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

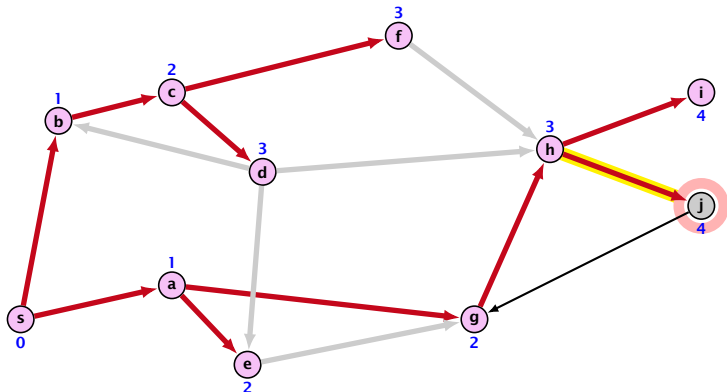
Uniforme Kantengewichte - BFS



visit-operation:

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

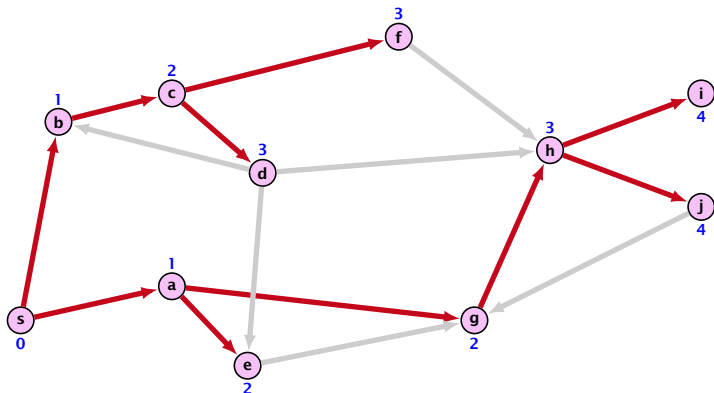
Uniforme Kantengewichte - BFS



visit-operation:

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

Uniforme Kantengewichte - BFS



visit-operation:

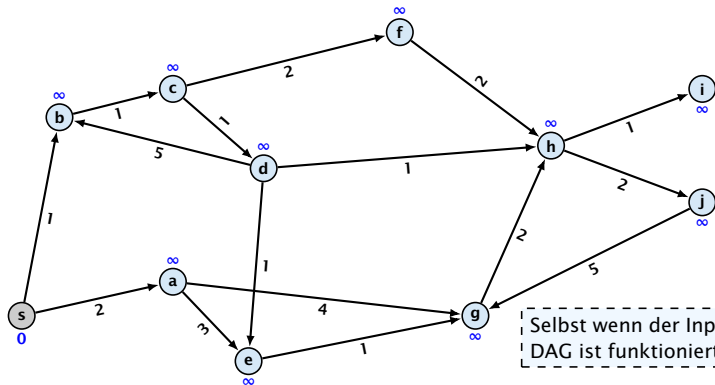
- ▶ relaxiere alle ausgehenden Kanten
- ▶ füge unbesuchte Nachbarn in Queue ein

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

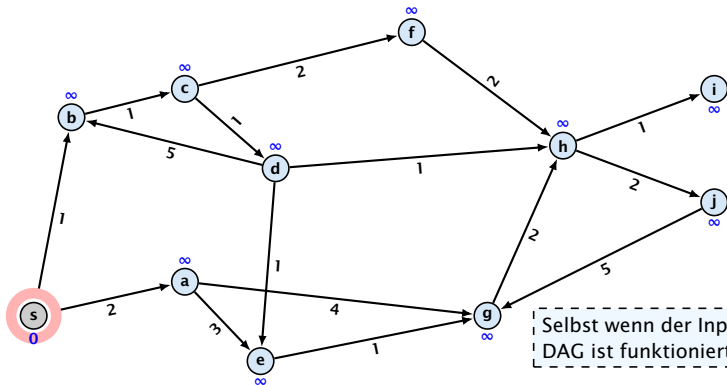


visit-operation:

- ▶ 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

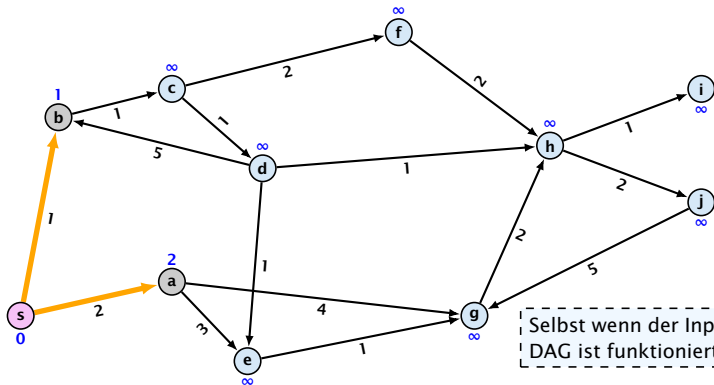


visit-operation:

- ▶ 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

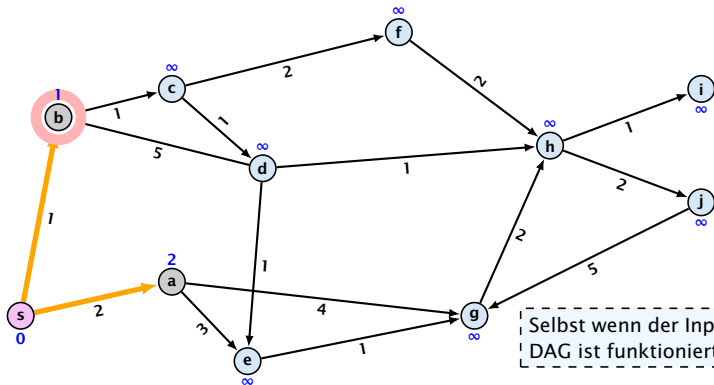


visit-operation:

- ▶ 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

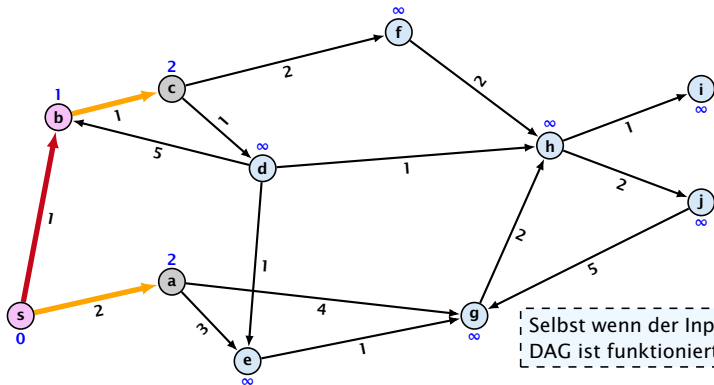


visit-operation:

- ▶ 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

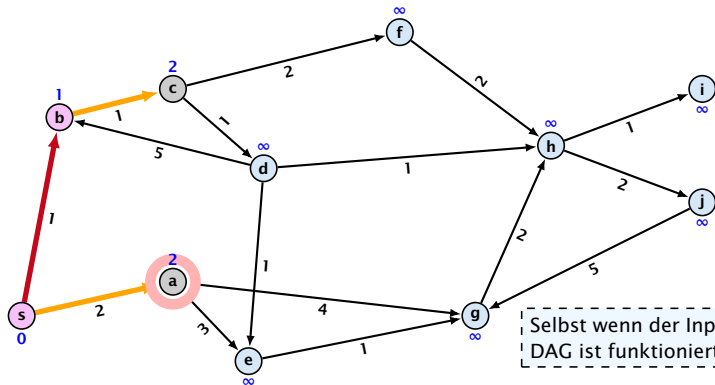


visit-operation:

- ▶ 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

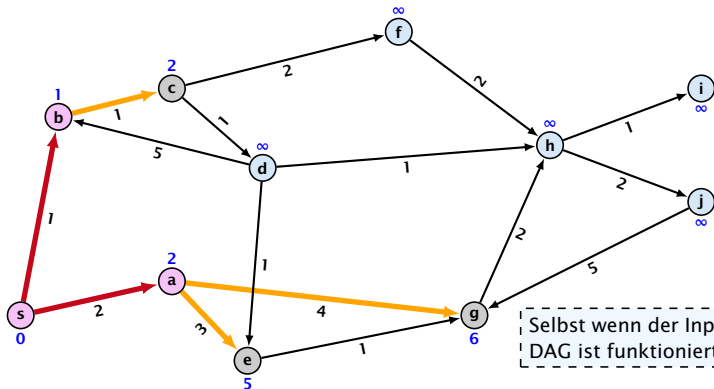


visit-operation:

- ▶ 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

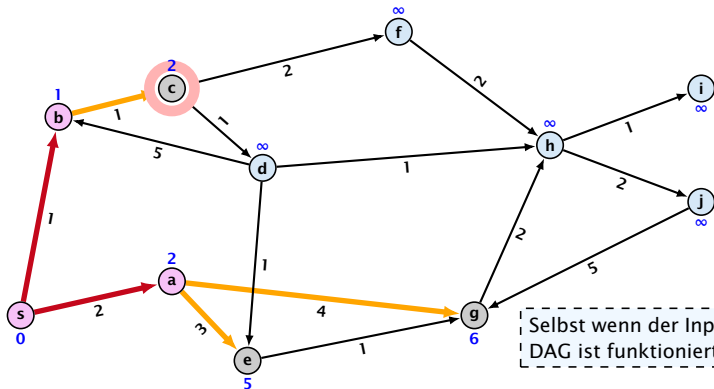


visit-operation:

- ▶ 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

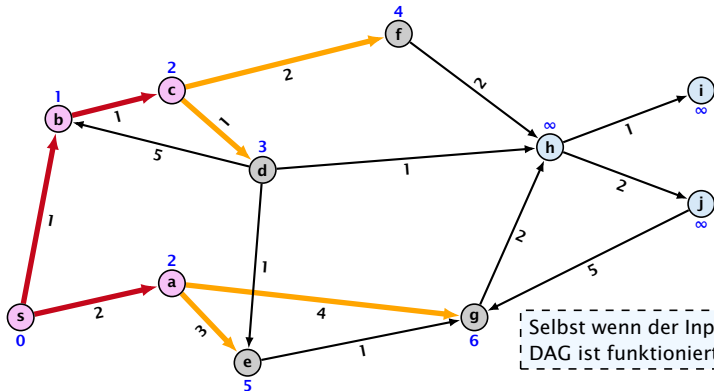


visit-operation:

- ▶ 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



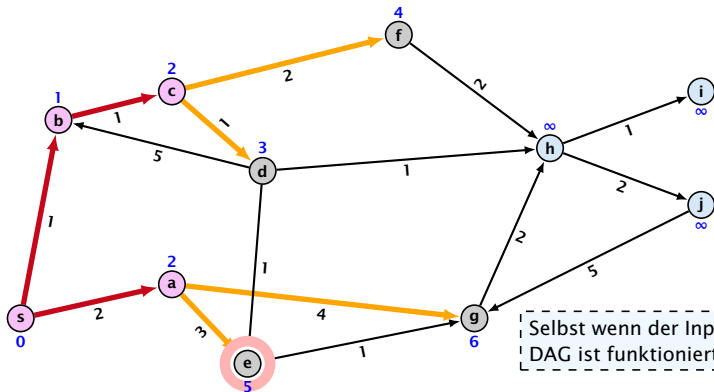
visit-operation:

- ▶ 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

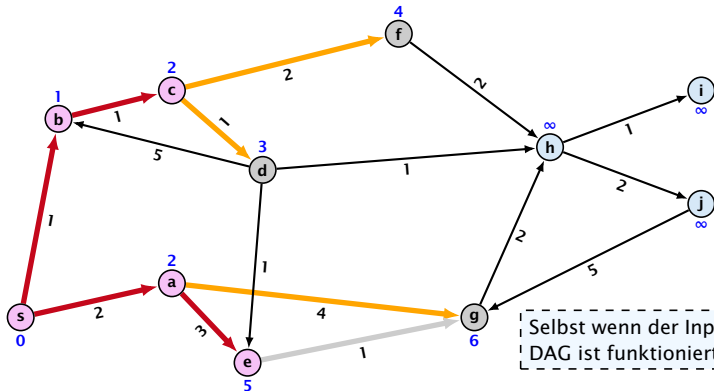


visit-operation:

- ▶ 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

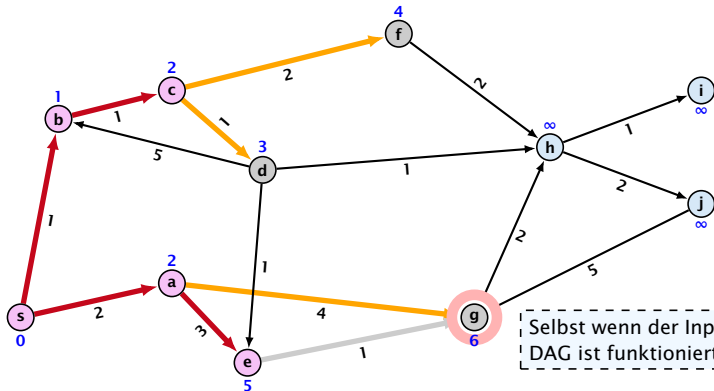


visit-operation:

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

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



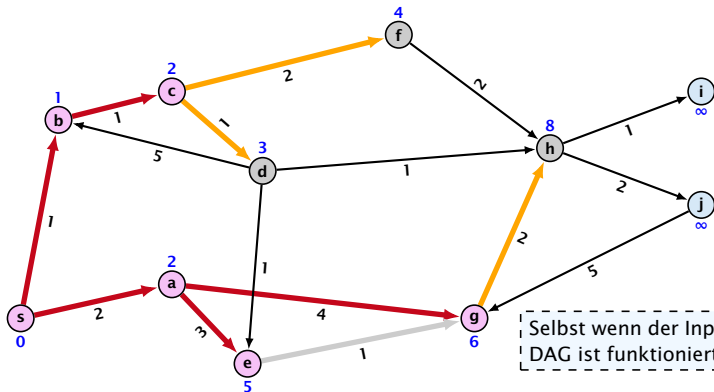
Selbst wenn der Inputgraph ein DAG ist funktioniert BFS nicht.

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

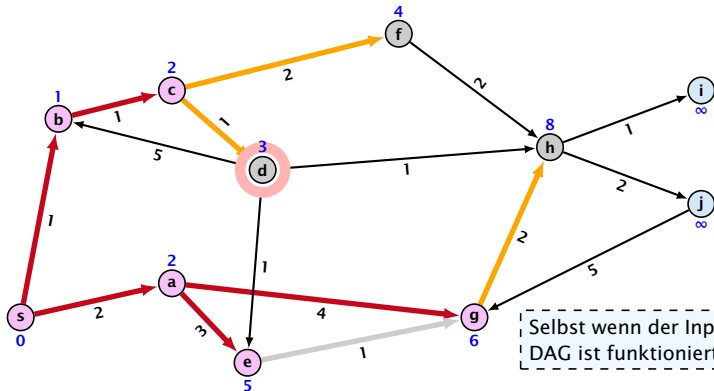


visit-operation:

- ▶ 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

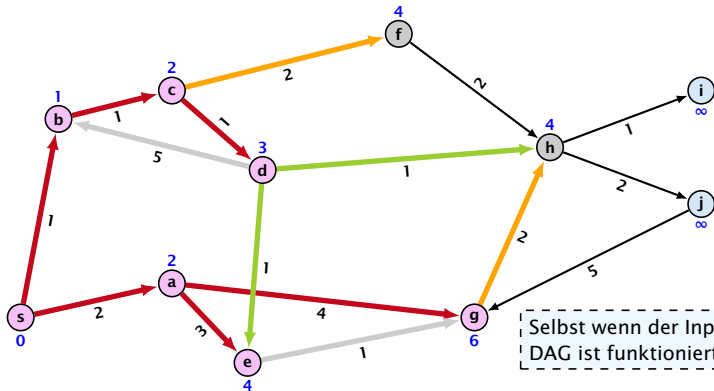


visit-operation:

- ▶ 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

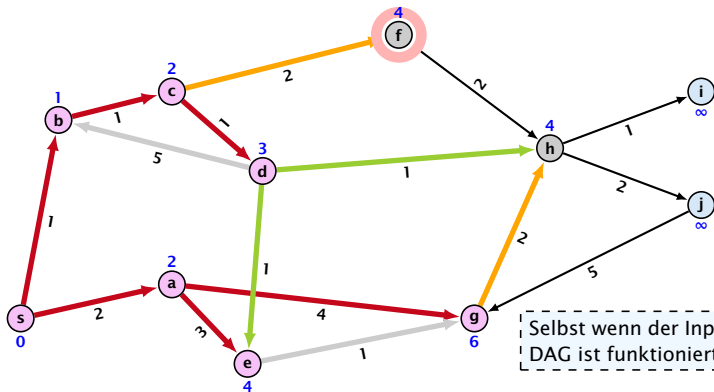


visit-operation:

- ▶ 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

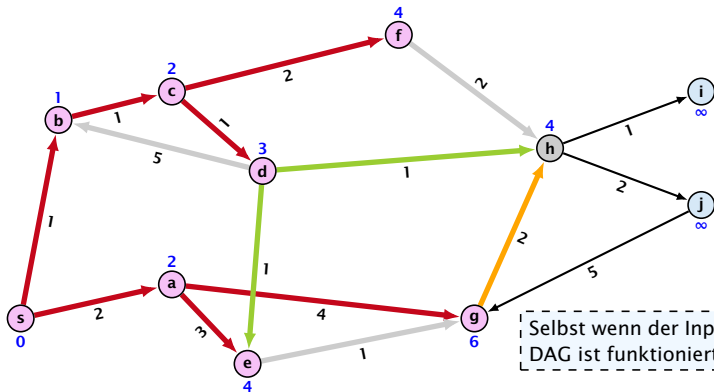


visit-operation:

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

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



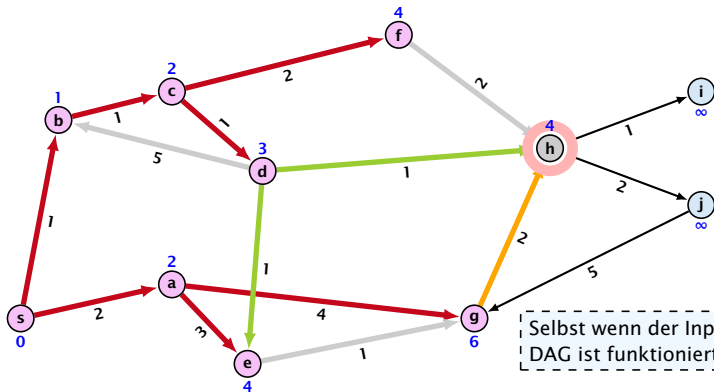
Selbst wenn der Inputgraph ein DAG ist funktioniert BFS nicht.

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



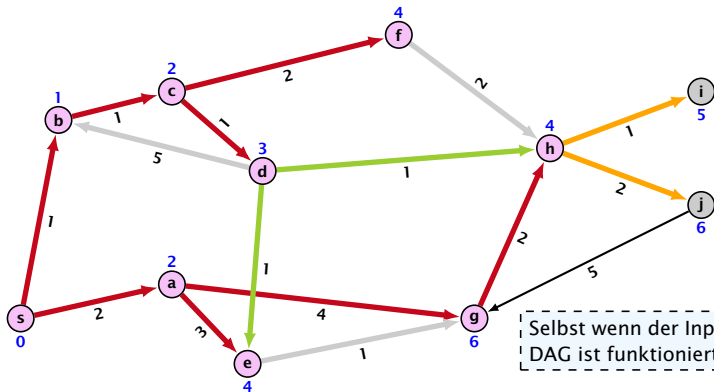
Selbst wenn der Inputgraph ein DAG ist funktioniert BFS nicht.

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



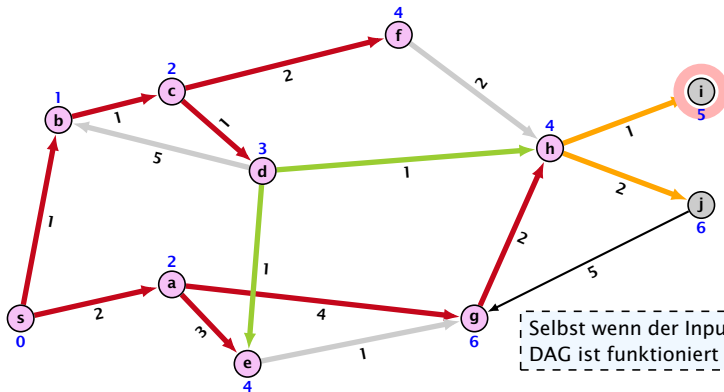
Selbst wenn der Inputgraph ein DAG ist funktioniert BFS nicht.

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



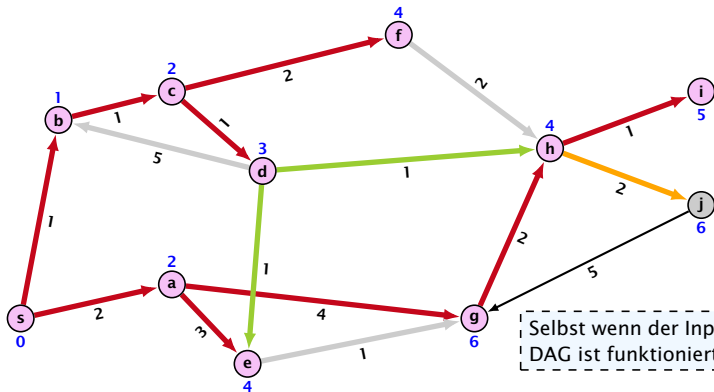
Selbst wenn der Inputgraph ein DAG ist funktioniert BFS nicht.

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

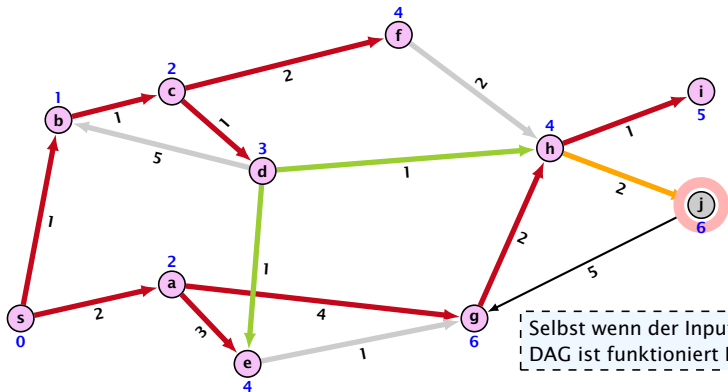


visit-operation:

- ▶ 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

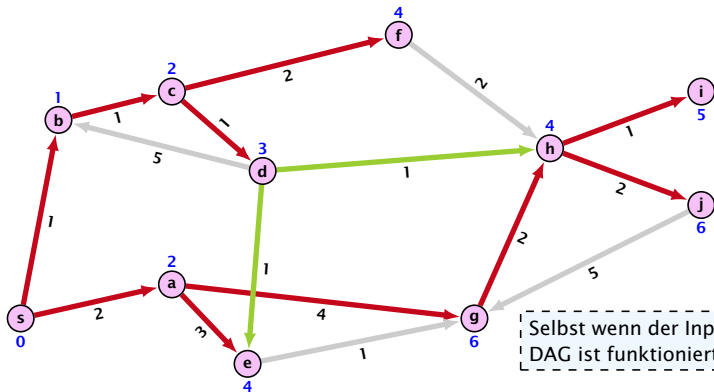


visit-operation:

- ▶ 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:

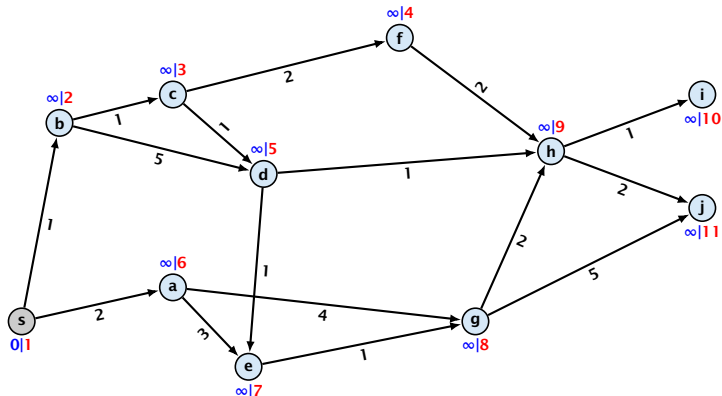
- ▶ $\text{top} : V \rightarrow \{1, \dots, n\}$, bijektiv
- ▶ für alle $(x, y) \in E$: $\text{top}(x) < \text{top}(y)$

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

```
1 Input: weighted DAG  $G=(V,E,w)$ ; start vertex  $s$ ;  
2     array top mit top[i]  $i$ -ter Knoten in TopSort  
3 Output: 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

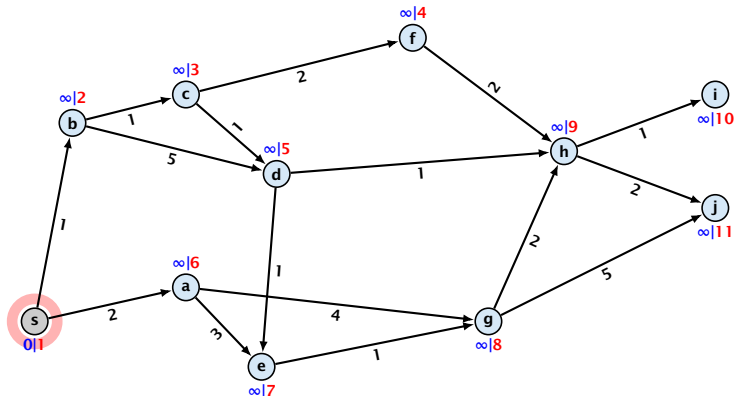
Besuche Knoten gemäß topologischer Sortierung. Wenn man Knoten x besucht führe **Relaxierung** von ausgehenden Kanten durch (Kante (x, y)): $\text{dist}(y) := \min\{\text{dist}(x) + w(x, y), \text{dist}(y)\}$.



Funktioniert für beliebige Kantengewichte.

Kürzeste Wege in DAGs

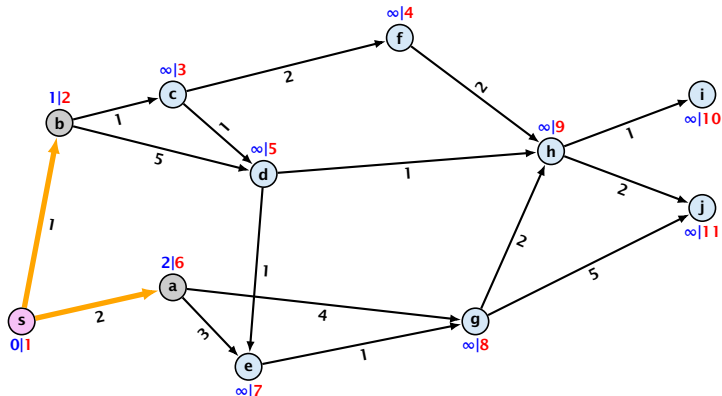
Besuche Knoten gemäß topologischer Sortierung. Wenn man Knoten x besucht führe **Relaxierung** von ausgehenden Kanten durch (Kante (x, y)): $\text{dist}(y) := \min\{\text{dist}(x) + w(x, y), \text{dist}(y)\}$.



Funktioniert für beliebige Kantengewichte.

Kürzeste Wege in DAGs

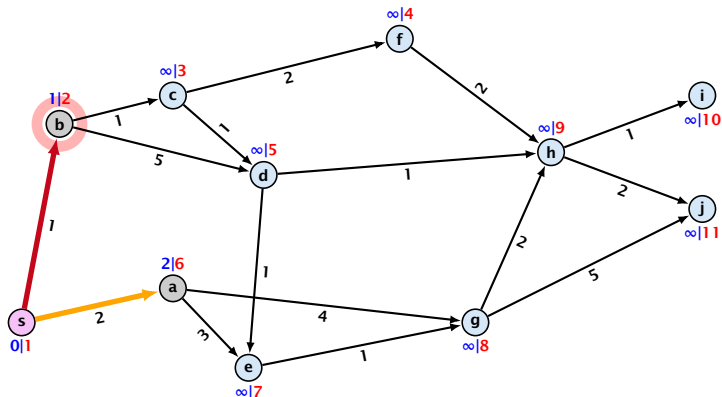
Besuche Knoten gemäß topologischer Sortierung. Wenn man Knoten x besucht führe **Relaxierung** von ausgehenden Kanten durch (Kante (x, y)): $\text{dist}(y) := \min\{\text{dist}(x) + w(x, y), \text{dist}(y)\}$.



Funktioniert für beliebige Kantengewichte.

Kürzeste Wege in DAGs

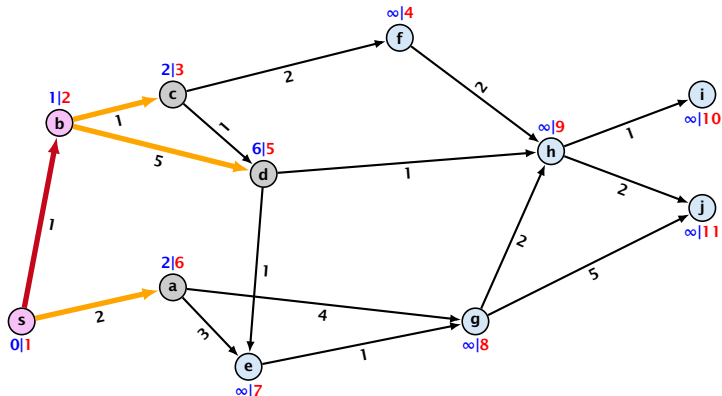
Besuche Knoten gemäß topologischer Sortierung. Wenn man Knoten x besucht führe **Relaxierung** von ausgehenden Kanten durch (Kante (x, y)): $\text{dist}(y) := \min\{\text{dist}(x) + w(x, y), \text{dist}(y)\}$.



Funktioniert für beliebige Kantengewichte.

Kürzeste Wege in DAGs

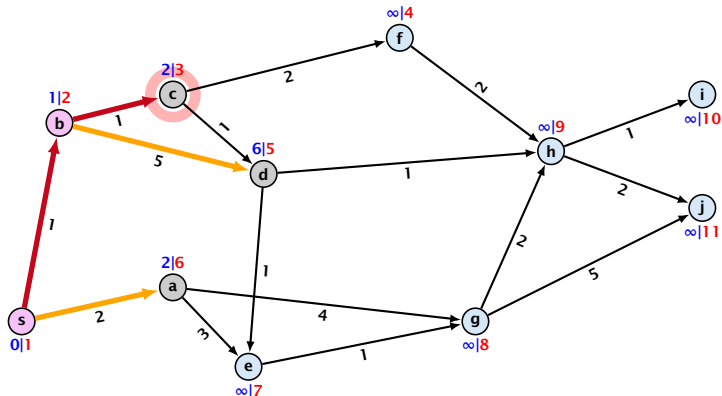
Besuche Knoten gemäß topologischer Sortierung. Wenn man Knoten x besucht führe **Relaxierung** von ausgehenden Kanten durch (Kante (x, y)): $\text{dist}(y) := \min\{\text{dist}(x) + w(x, y), \text{dist}(y)\}$.



Funktioniert für beliebige Kantengewichte.

Kürzeste Wege in DAGs

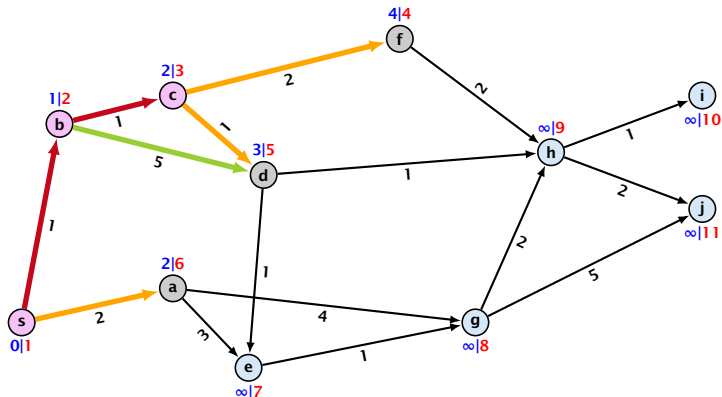
Besuche Knoten gemäß topologischer Sortierung. Wenn man Knoten x besucht führe **Relaxierung** von ausgehenden Kanten durch (Kante (x, y)): $\text{dist}(y) := \min\{\text{dist}(x) + w(x, y), \text{dist}(y)\}$.



Funktioniert für beliebige Kantengewichte.

Kürzeste Wege in DAGs

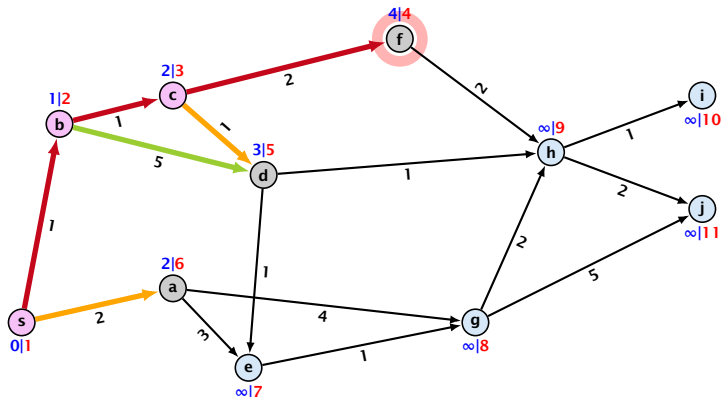
Besuche Knoten gemäß topologischer Sortierung. Wenn man Knoten x besucht führe **Relaxierung** von ausgehenden Kanten durch (Kante (x, y)): $\text{dist}(y) := \min\{\text{dist}(x) + w(x, y), \text{dist}(y)\}$.



Funktioniert für beliebige Kantengewichte.

Kürzeste Wege in DAGs

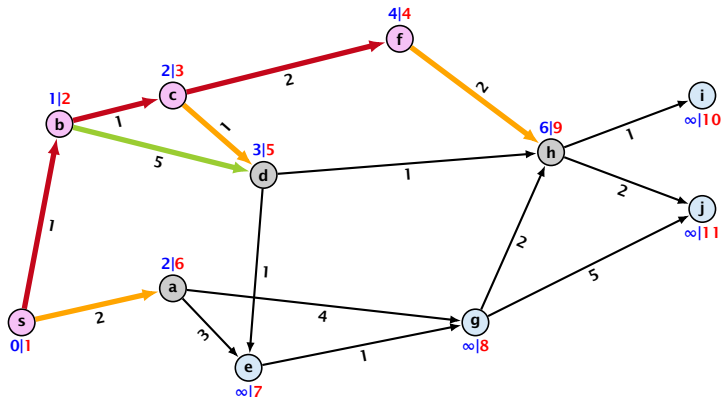
Besuche Knoten gemäß topologischer Sortierung. Wenn man Knoten x besucht führe **Relaxierung** von ausgehenden Kanten durch (Kante (x, y)): $\text{dist}(y) := \min\{\text{dist}(x) + w(x, y), \text{dist}(y)\}$.



Funktioniert für beliebige Kantengewichte.

Kürzeste Wege in DAGs

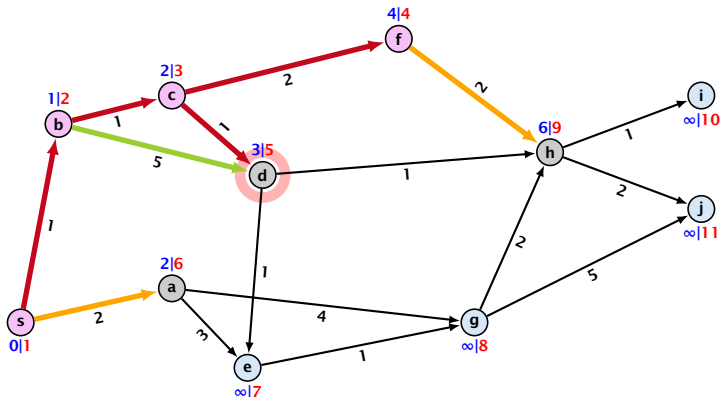
Besuche Knoten gemäß topologischer Sortierung. Wenn man Knoten x besucht führe **Relaxierung** von ausgehenden Kanten durch (Kante (x, y)): $\text{dist}(y) := \min\{\text{dist}(x) + w(x, y), \text{dist}(y)\}$.



Funktioniert für beliebige Kantengewichte.

Kürzeste Wege in DAGs

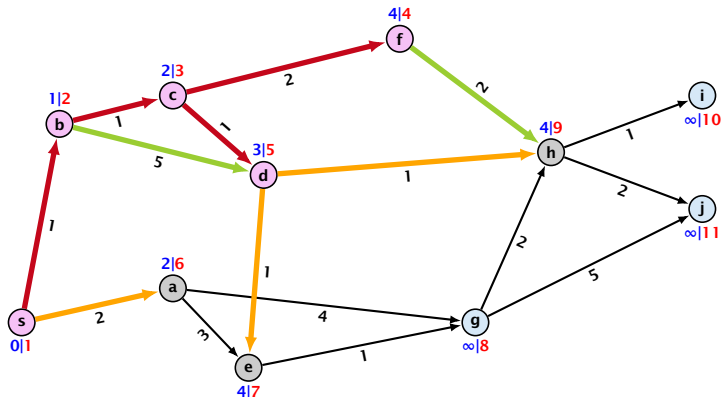
Besuche Knoten gemäß topologischer Sortierung. Wenn man Knoten x besucht führe **Relaxierung** von ausgehenden Kanten durch (Kante (x, y)): $\text{dist}(y) := \min\{\text{dist}(x) + w(x, y), \text{dist}(y)\}$.



Funktioniert für beliebige Kantengewichte.

Kürzeste Wege in DAGs

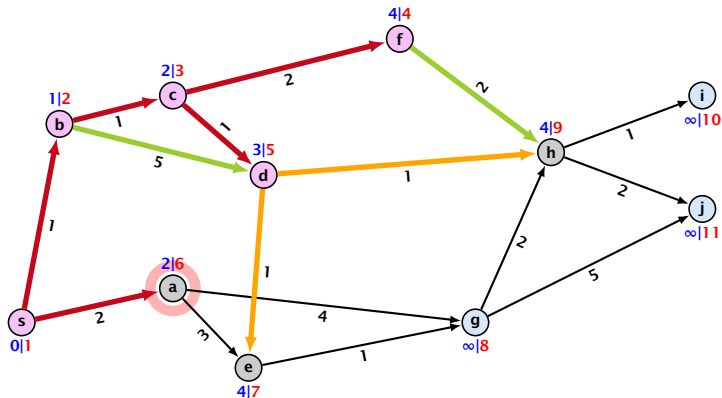
Besuche Knoten gemäß topologischer Sortierung. Wenn man Knoten x besucht führe **Relaxierung** von ausgehenden Kanten durch (Kante (x, y)): $\text{dist}(y) := \min\{\text{dist}(x) + w(x, y), \text{dist}(y)\}$.



Funktioniert für beliebige Kantengewichte.

Kürzeste Wege in DAGs

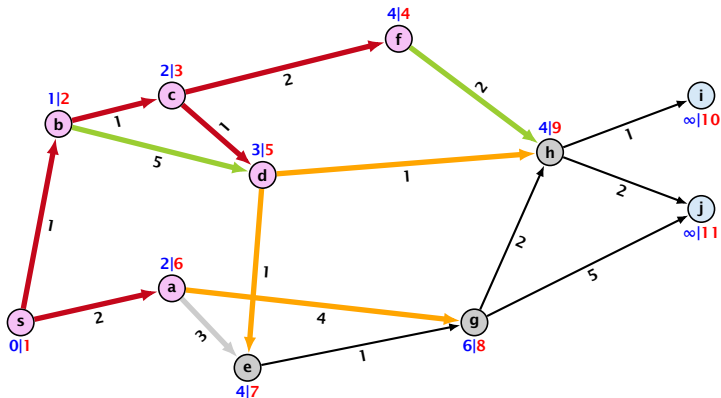
Besuche Knoten gemäß topologischer Sortierung. Wenn man Knoten x besucht führe **Relaxierung** von ausgehenden Kanten durch (Kante (x, y)): $\text{dist}(y) := \min\{\text{dist}(x) + w(x, y), \text{dist}(y)\}$.



Funktioniert für beliebige Kantengewichte.

Kürzeste Wege in DAGs

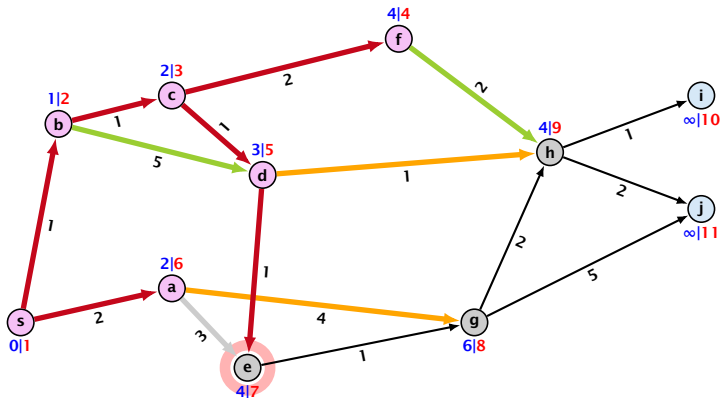
Besuche Knoten gemäß topologischer Sortierung. Wenn man Knoten x besucht führe **Relaxierung** von ausgehenden Kanten durch (Kante (x, y)): $\text{dist}(y) := \min\{\text{dist}(x) + w(x, y), \text{dist}(y)\}$.



Funktioniert für beliebige Kantengewichte.

Kürzeste Wege in DAGs

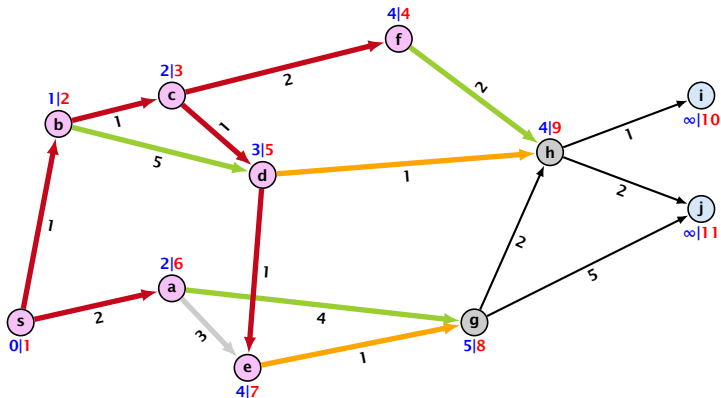
Besuche Knoten gemäß topologischer Sortierung. Wenn man Knoten x besucht führe **Relaxierung** von ausgehenden Kanten durch (Kante (x, y)): $\text{dist}(y) := \min\{\text{dist}(x) + w(x, y), \text{dist}(y)\}$.



Funktioniert für beliebige Kantengewichte.

Kürzeste Wege in DAGs

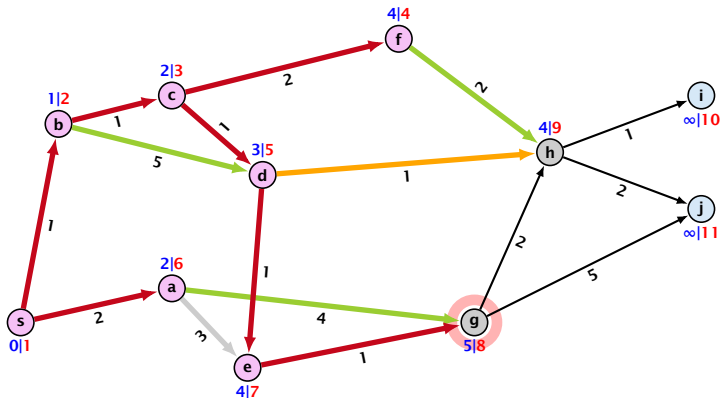
Besuche Knoten gemäß topologischer Sortierung. Wenn man Knoten x besucht führe **Relaxierung** von ausgehenden Kanten durch (Kante (x, y)): $\text{dist}(y) := \min\{\text{dist}(x) + w(x, y), \text{dist}(y)\}$.



Funktioniert für beliebige Kantengewichte.

Kürzeste Wege in DAGs

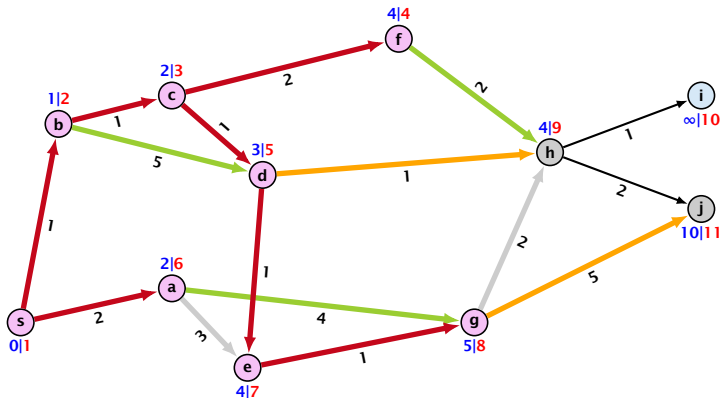
Besuche Knoten gemäß topologischer Sortierung. Wenn man Knoten x besucht führe **Relaxierung** von ausgehenden Kanten durch (Kante (x, y)): $\text{dist}(y) := \min\{\text{dist}(x) + w(x, y), \text{dist}(y)\}$.



Funktioniert für beliebige Kantengewichte.

Kürzeste Wege in DAGs

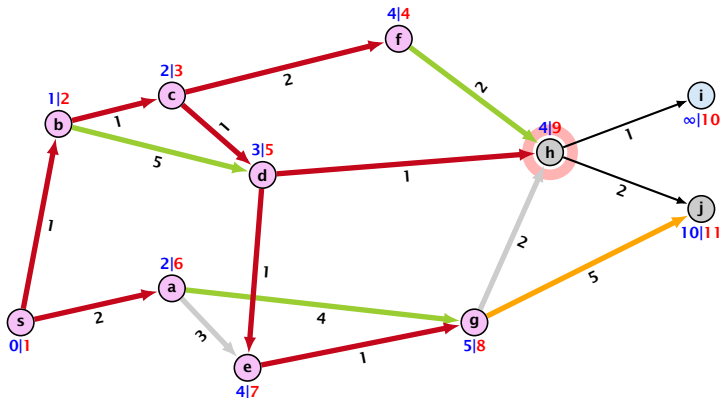
Besuche Knoten gemäß topologischer Sortierung. Wenn man Knoten x besucht führe **Relaxierung** von ausgehenden Kanten durch (Kante (x, y)): $\text{dist}(y) := \min\{\text{dist}(x) + w(x, y), \text{dist}(y)\}$.



Funktioniert für beliebige Kantengewichte.

Kürzeste Wege in DAGs

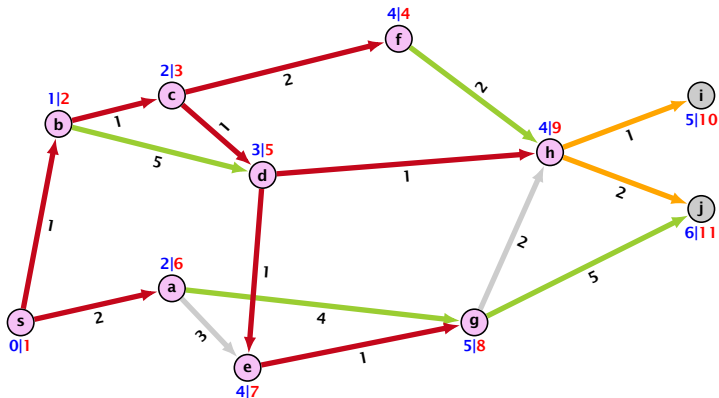
Besuche Knoten gemäß topologischer Sortierung. Wenn man Knoten x besucht führe **Relaxierung** von ausgehenden Kanten durch (Kante (x, y)): $\text{dist}(y) := \min\{\text{dist}(x) + w(x, y), \text{dist}(y)\}$.



Funktioniert für beliebige Kantengewichte.

Kürzeste Wege in DAGs

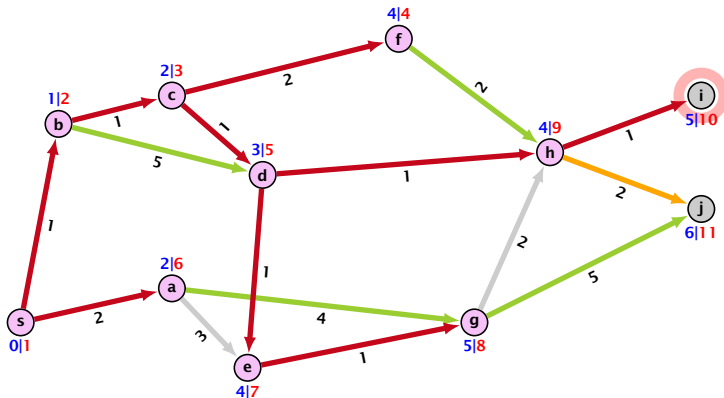
Besuche Knoten gemäß topologischer Sortierung. Wenn man Knoten x besucht führe **Relaxierung** von ausgehenden Kanten durch (Kante (x, y)): $\text{dist}(y) := \min\{\text{dist}(x) + w(x, y), \text{dist}(y)\}$.



Funktioniert für beliebige Kantengewichte.

Kürzeste Wege in DAGs

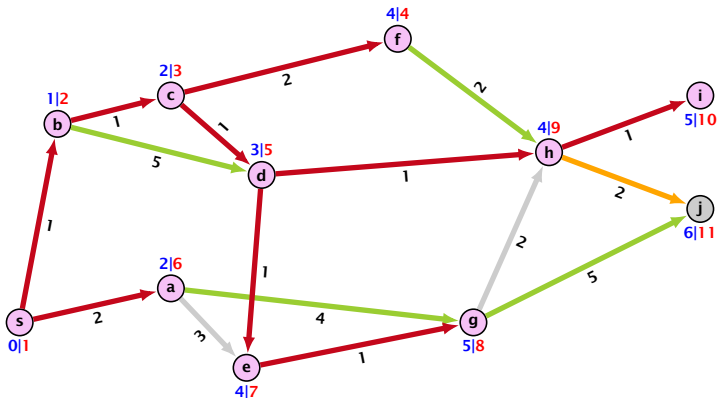
Besuche Knoten gemäß topologischer Sortierung. Wenn man Knoten x besucht führe **Relaxierung** von ausgehenden Kanten durch (Kante (x, y)): $\text{dist}(y) := \min\{\text{dist}(x) + w(x, y), \text{dist}(y)\}$.



Funktioniert für beliebige Kantengewichte.

Kürzeste Wege in DAGs

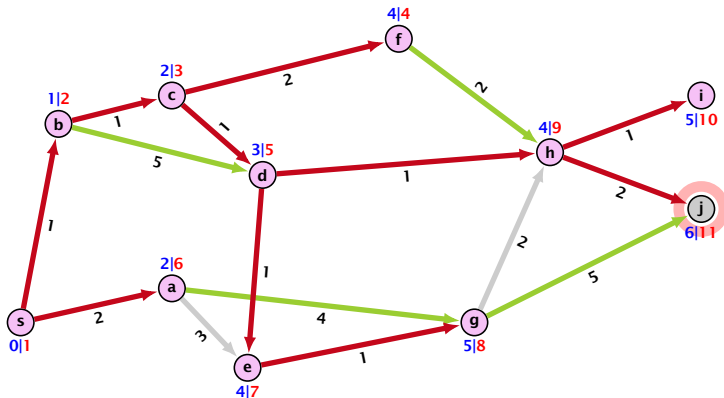
Besuche Knoten gemäß topologischer Sortierung. Wenn man Knoten x besucht führe **Relaxierung** von ausgehenden Kanten durch (Kante (x, y)): $\text{dist}(y) := \min\{\text{dist}(x) + w(x, y), \text{dist}(y)\}$.



Funktioniert für beliebige Kantengewichte.

Kürzeste Wege in DAGs

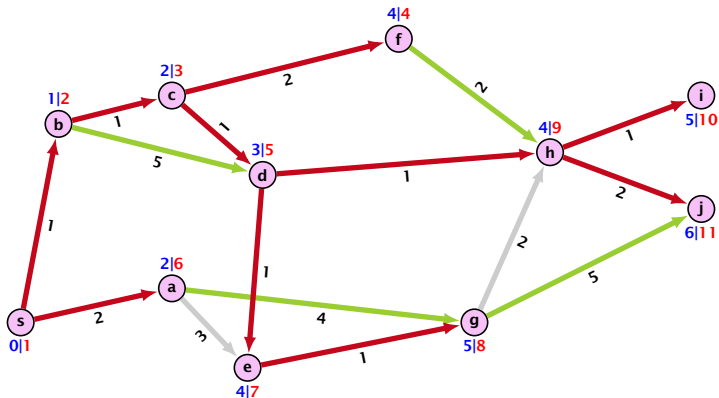
Besuche Knoten gemäß topologischer Sortierung. Wenn man Knoten x besucht führe **Relaxierung** von ausgehenden Kanten durch (Kante (x, y)): $\text{dist}(y) := \min\{\text{dist}(x) + w(x, y), \text{dist}(y)\}$.



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

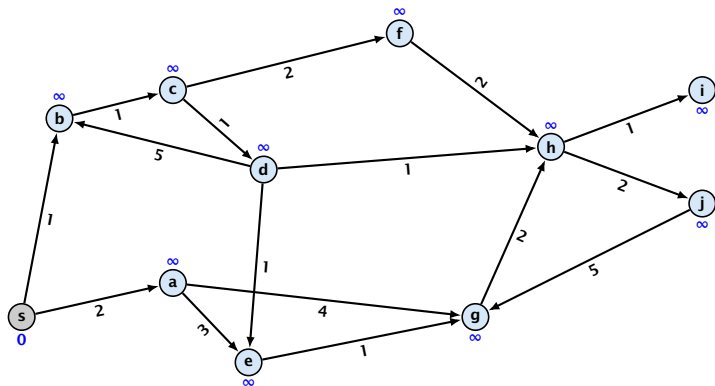
Lösung(?):

- ▶ führe Relaxierungen gemäß der Distanz von s durch

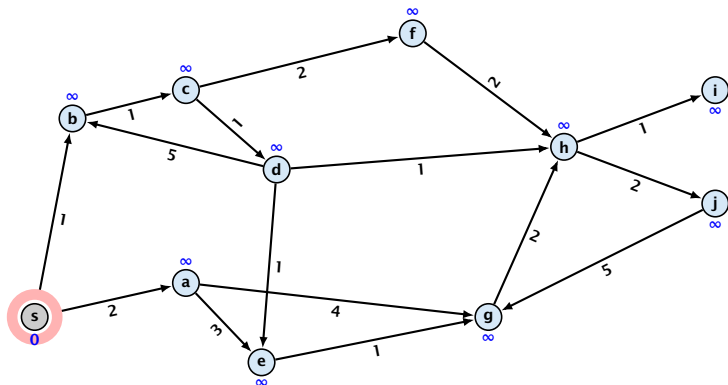
Dijkstra's Algorithmus

```
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    }
```

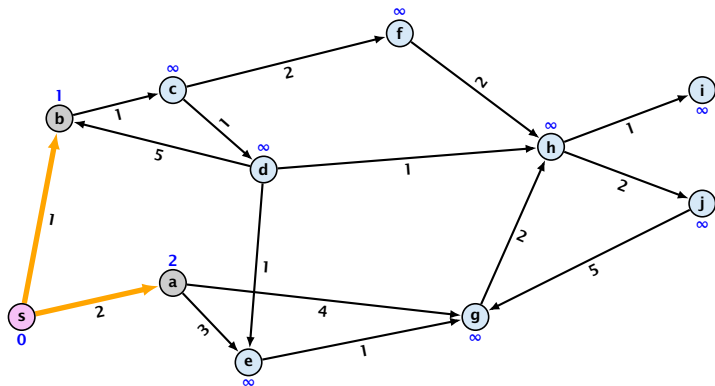
Beliebige Graphen — nichtnegative Gewichte



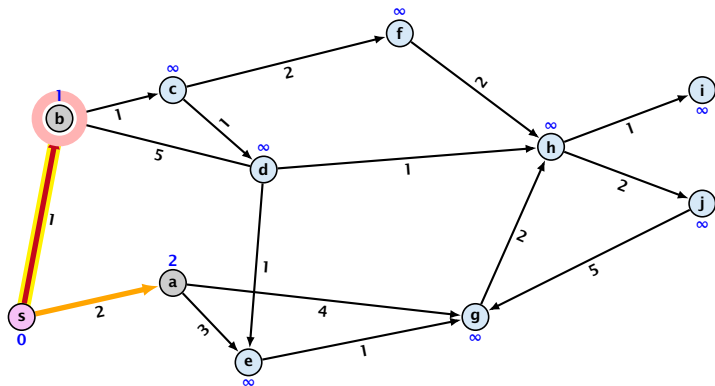
Beliebige Graphen — nichtnegative Gewichte



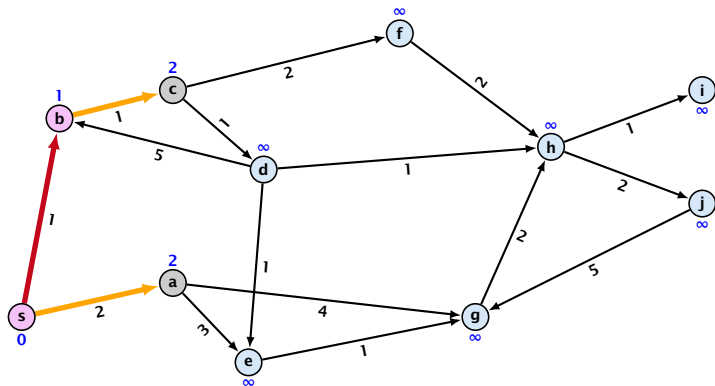
Beliebige Graphen — nichtnegative Gewichte



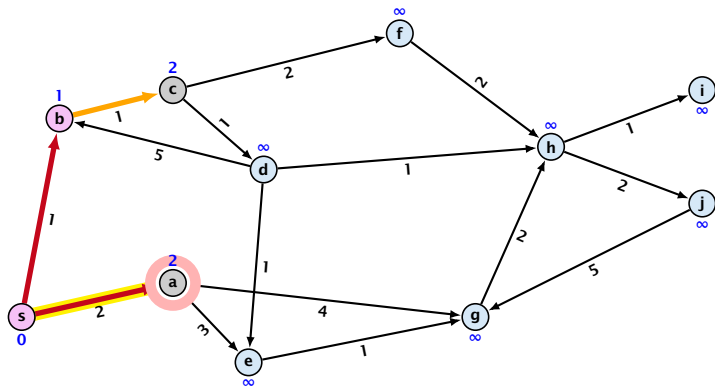
Beliebige Graphen — nichtnegative Gewichte



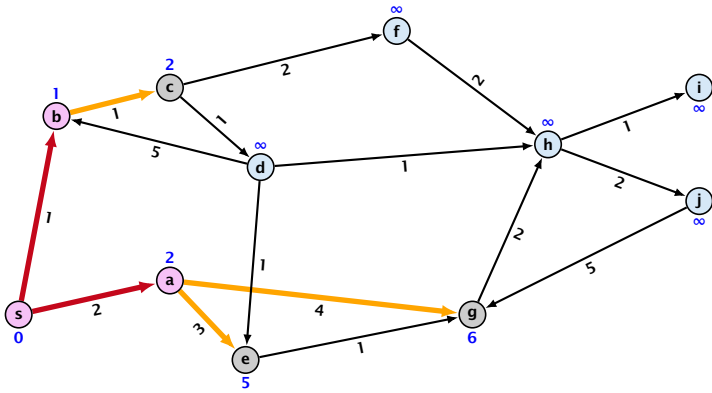
Beliebige Graphen — nichtnegative Gewichte



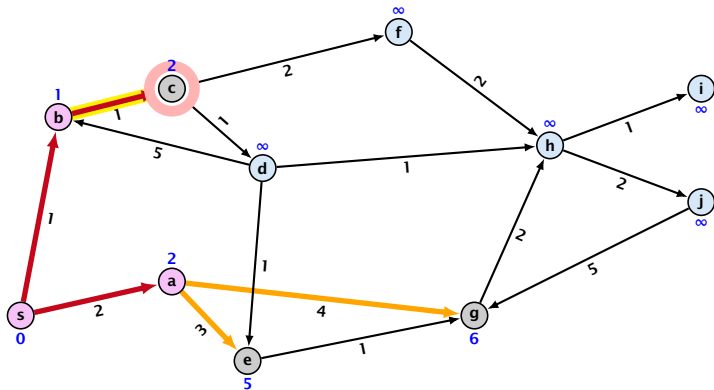
Beliebige Graphen — nichtnegative Gewichte



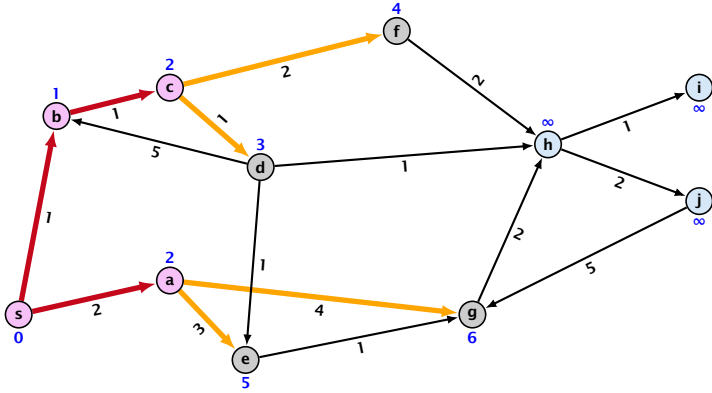
Beliebige Graphen — nichtnegative Gewichte



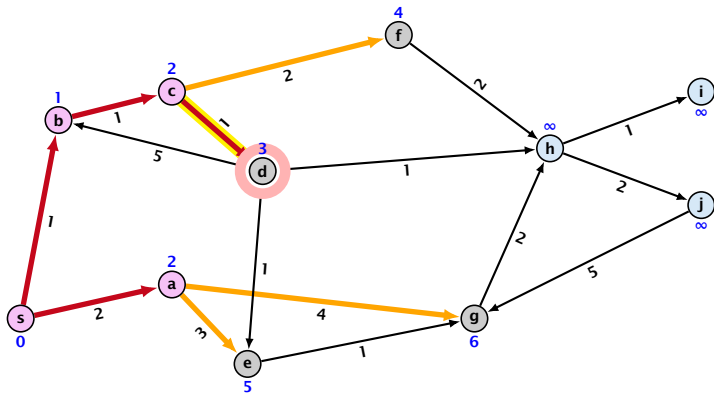
Beliebige Graphen — nichtnegative Gewichte



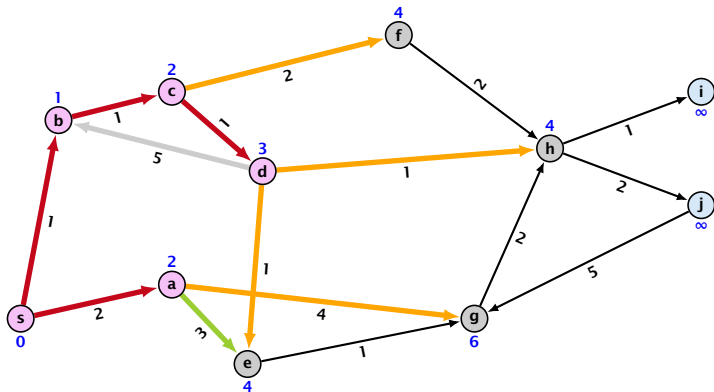
Beliebige Graphen — nichtnegative Gewichte



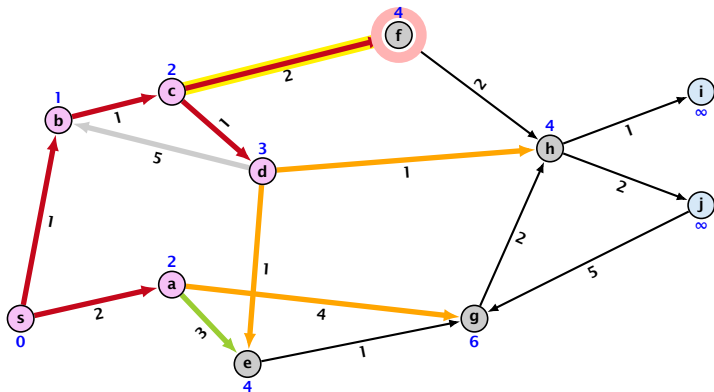
Beliebige Graphen — nichtnegative Gewichte



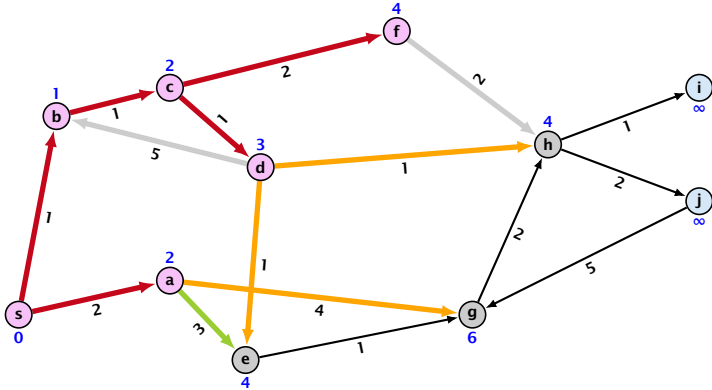
Beliebige Graphen — nichtnegative Gewichte



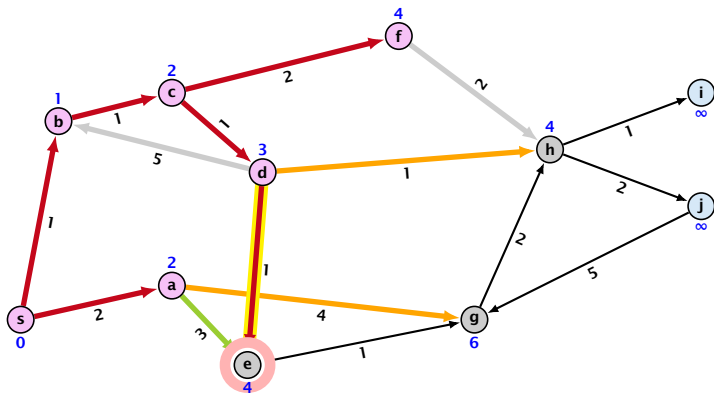
Beliebige Graphen — nichtnegative Gewichte



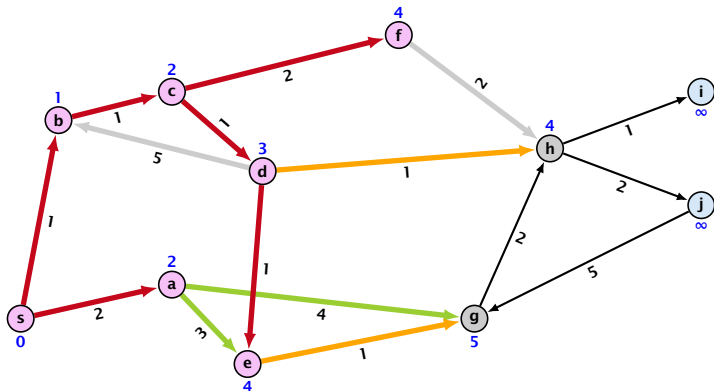
Beliebige Graphen — nichtnegative Gewichte



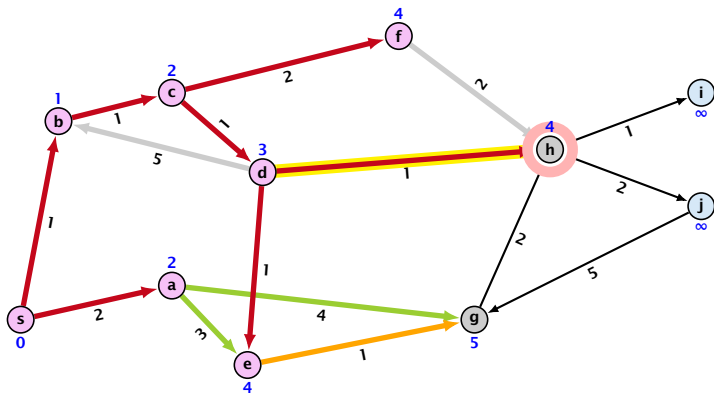
Beliebige Graphen — nichtnegative Gewichte



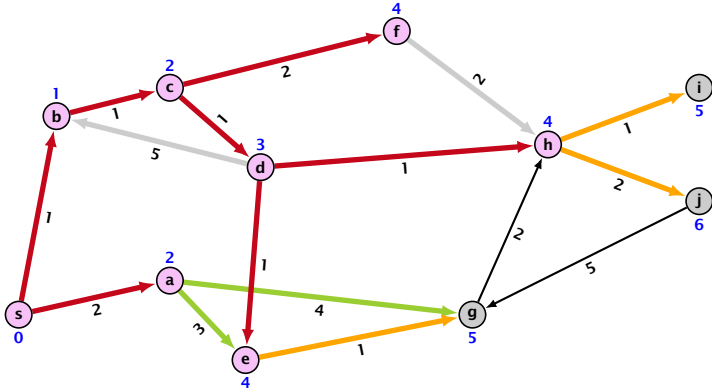
Beliebige Graphen — nichtnegative Gewichte



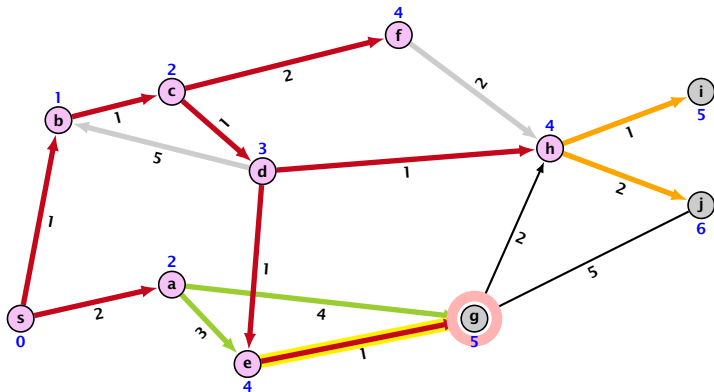
Beliebige Graphen — nichtnegative Gewichte



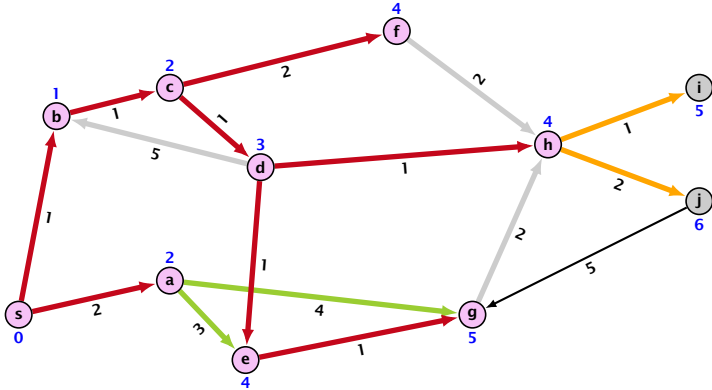
Beliebige Graphen — nichtnegative Gewichte



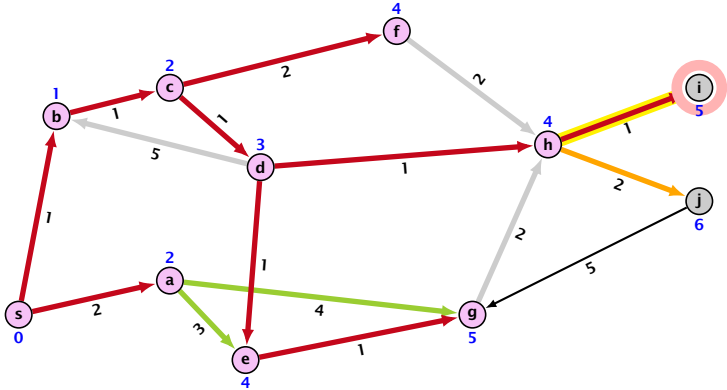
Beliebige Graphen — nichtnegative Gewichte



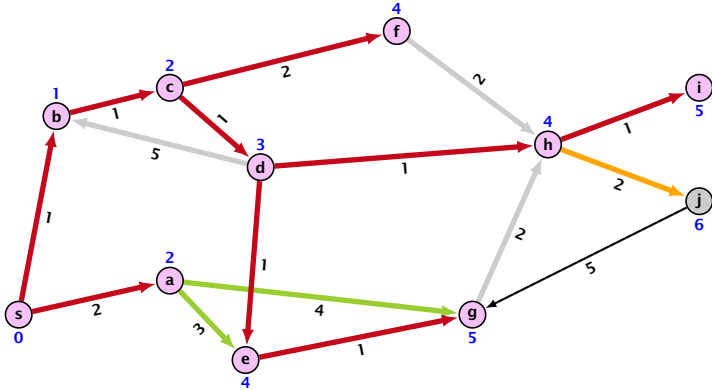
Beliebige Graphen — nichtnegative Gewichte



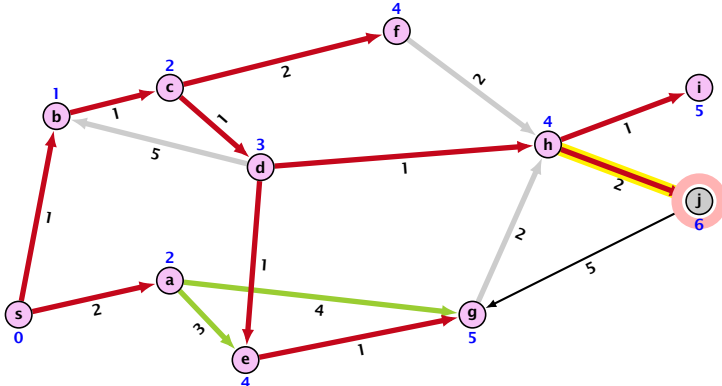
Beliebige Graphen — nichtnegative Gewichte



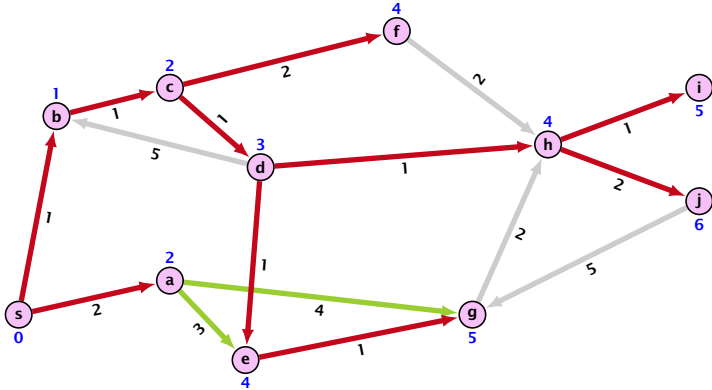
Beliebige Graphen — nichtnegative Gewichte



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 ∞ .
- 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 ∞ .
- 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.

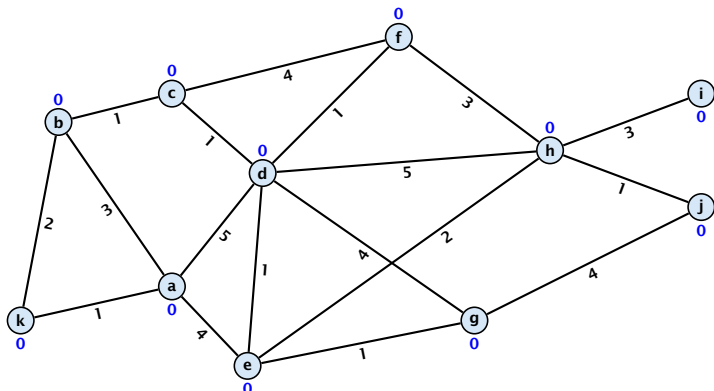
Laufzeit: m decreaseKey Operationen, n Einfügeoperationen, n extractMin() Operationen

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

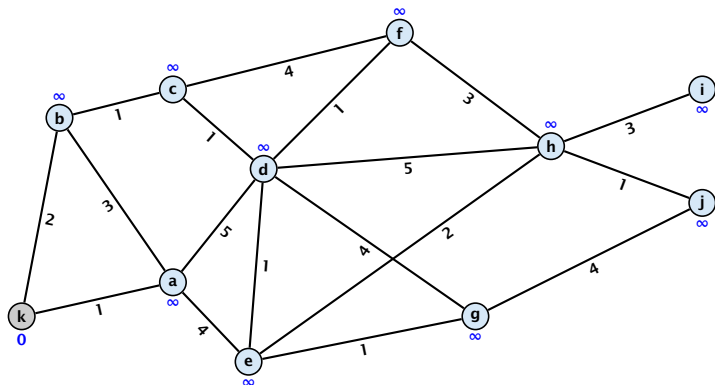
Lemma 1

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.

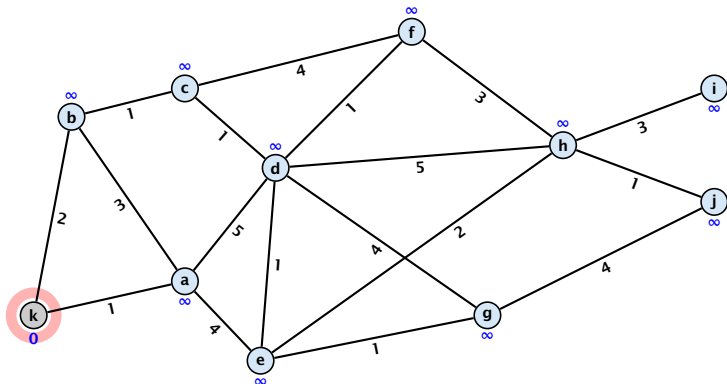
Prims MST-Algorithmus

```
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  }
```

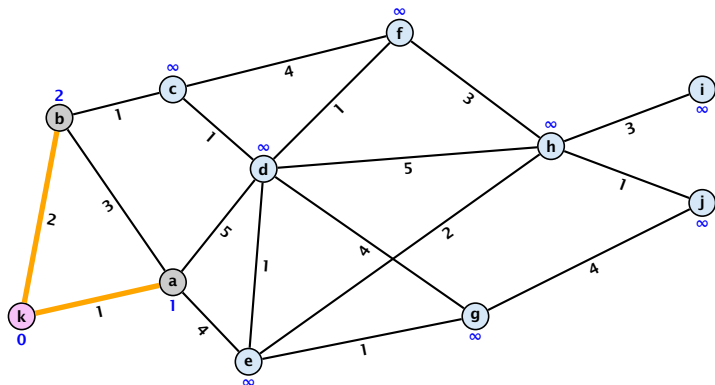
Minimaler Spannbaum (Prim)



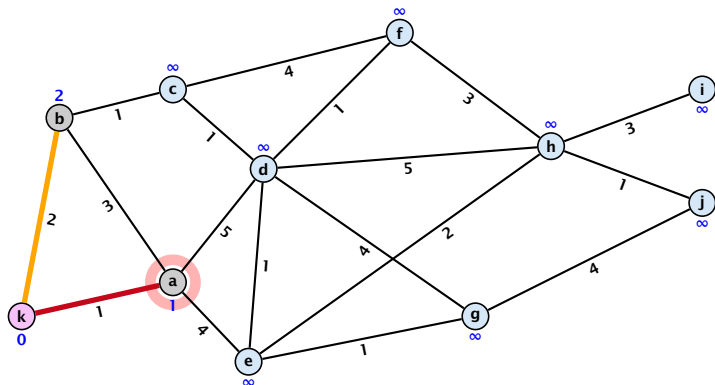
Minimaler Spannbaum (Prim)



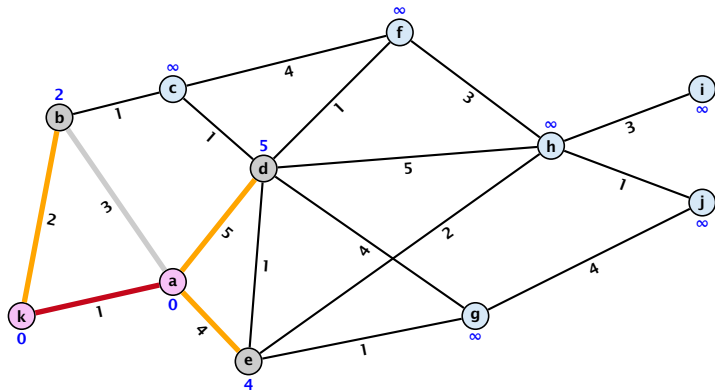
Minimaler Spannbaum (Prim)



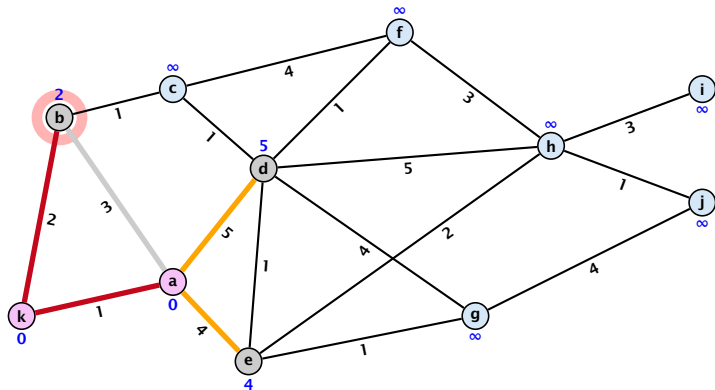
Minimaler Spannbaum (Prim)



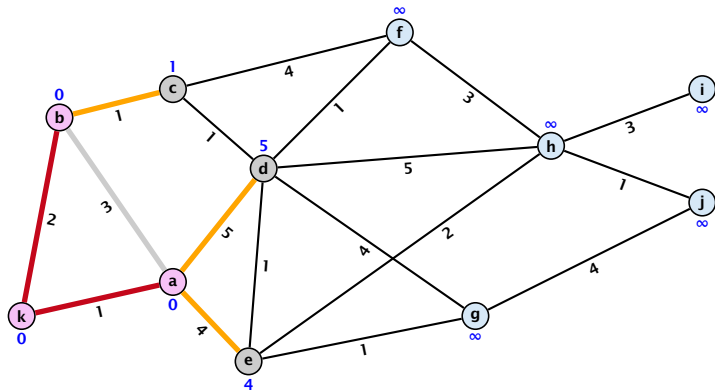
Minimaler Spannbaum (Prim)



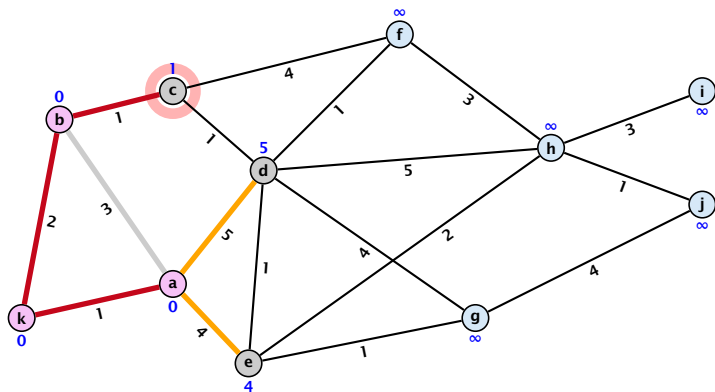
Minimaler Spannbaum (Prim)



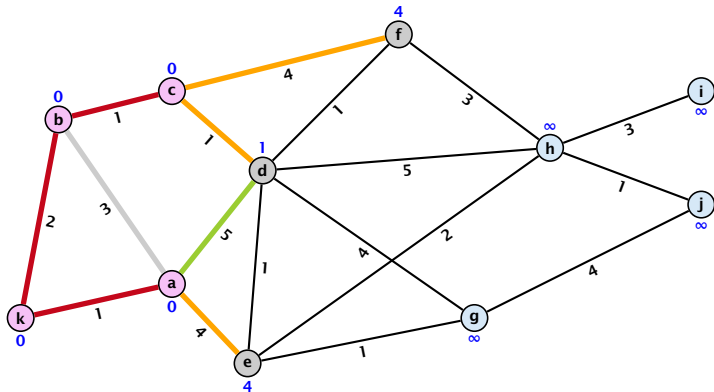
Minimaler Spannbaum (Prim)



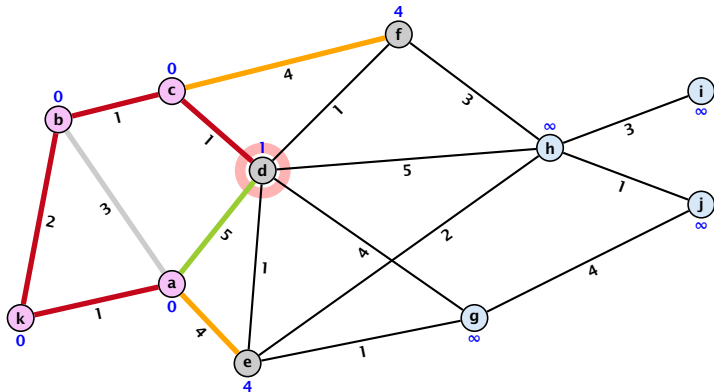
Minimaler Spannbaum (Prim)



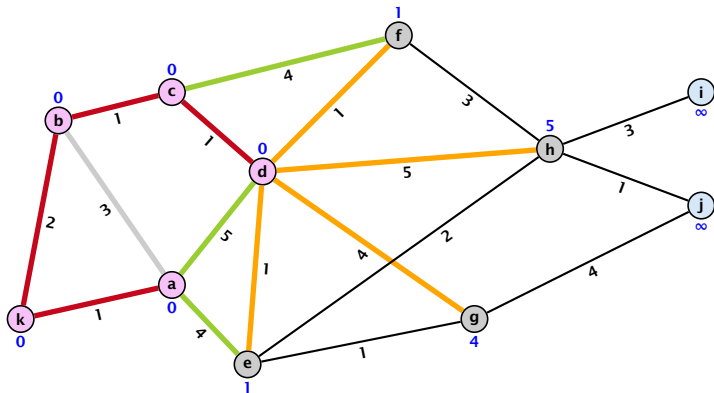
Minimaler Spannbaum (Prim)



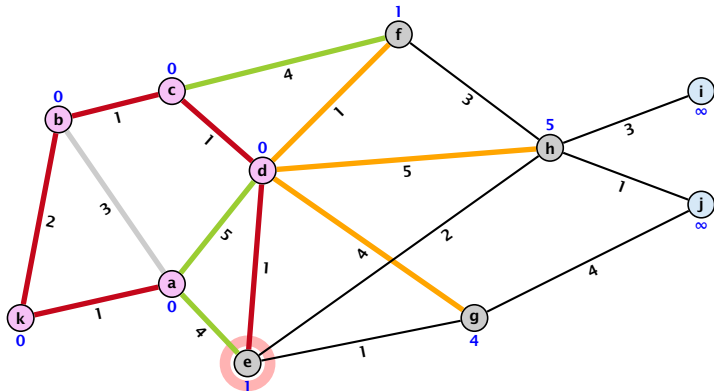
Minimaler Spannbaum (Prim)



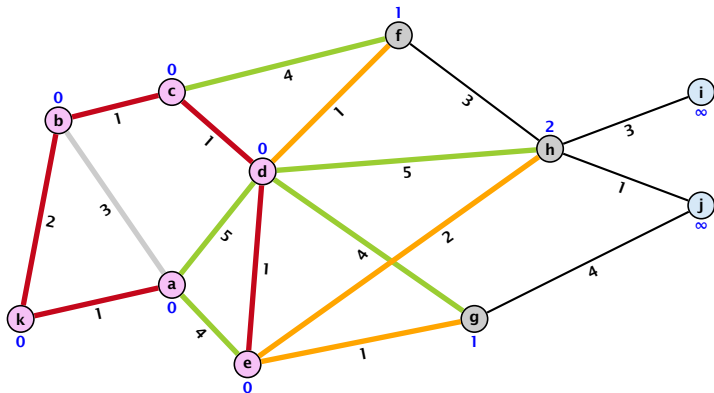
Minimaler Spannbaum (Prim)



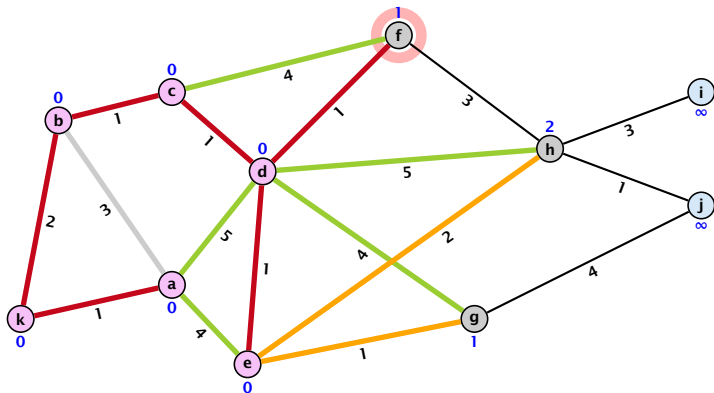
Minimaler Spannbaum (Prim)



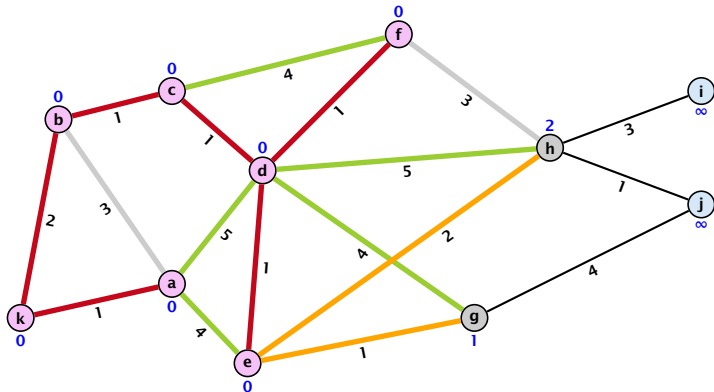
Minimaler Spannbaum (Prim)



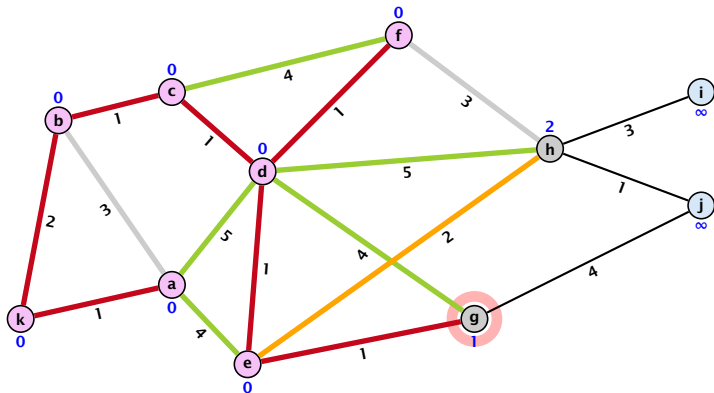
Minimaler Spannbaum (Prim)



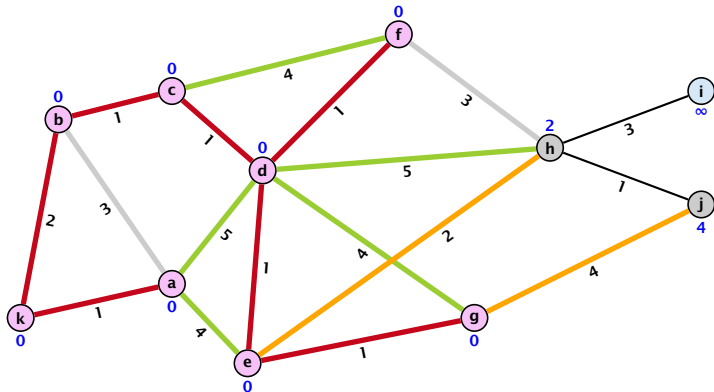
Minimaler Spannbaum (Prim)



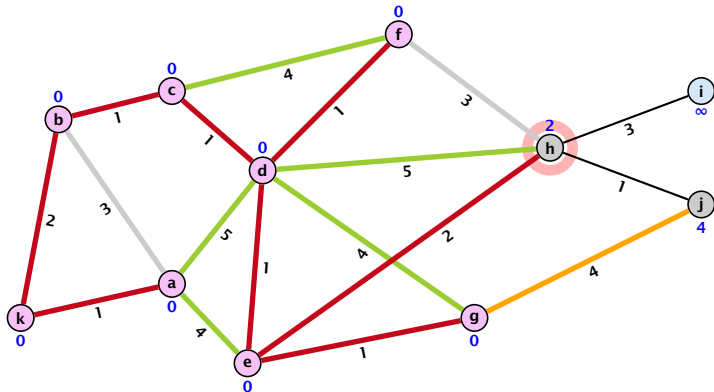
Minimaler Spannbaum (Prim)



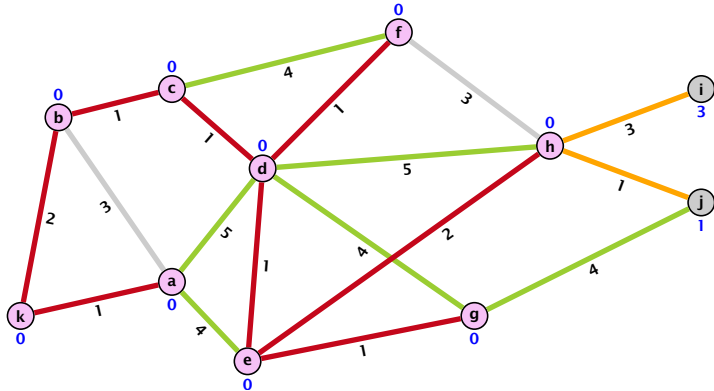
Minimaler Spannbaum (Prim)



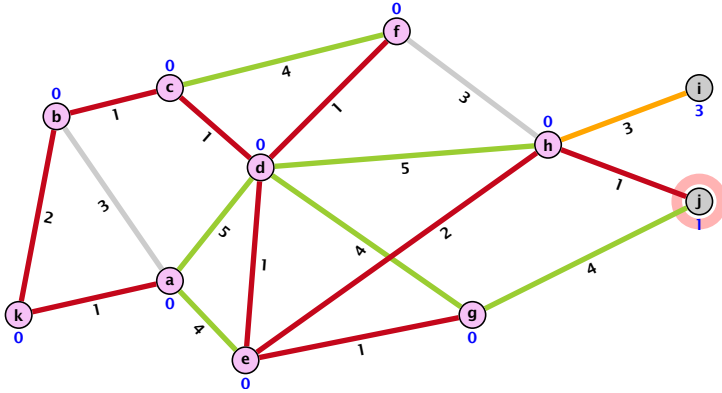
Minimaler Spannbaum (Prim)



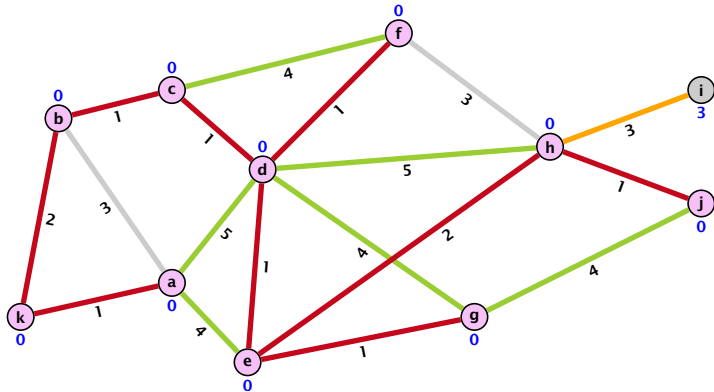
Minimaler Spannbaum (Prim)



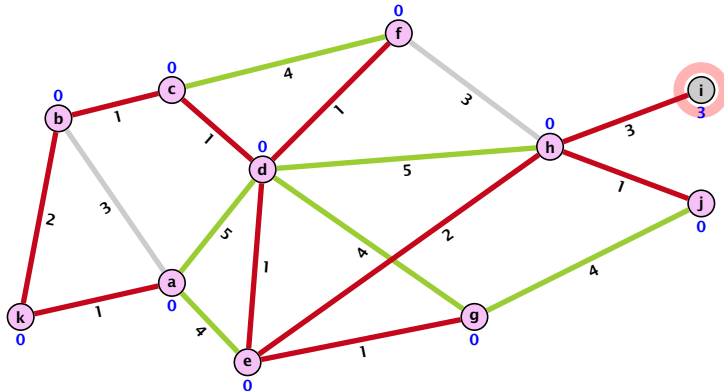
Minimaler Spannbaum (Prim)



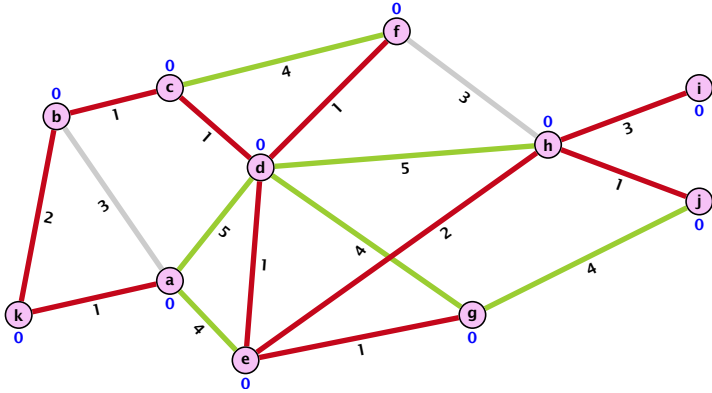
Minimaler Spannbaum (Prim)



Minimaler Spannbaum (Prim)

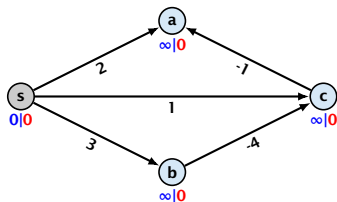


Minimaler Spannbaum (Prim)



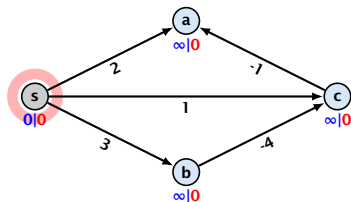
Negative Kantengewichte

Dijkstra funktioniert nicht:



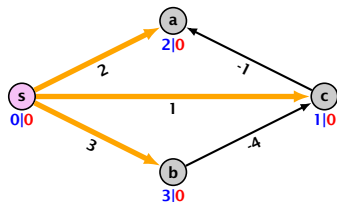
Negative Kantengewichte

Dijkstra funktioniert nicht:



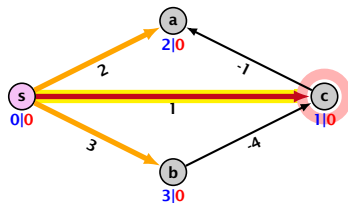
Negative Kantengewichte

Dijkstra funktioniert nicht:



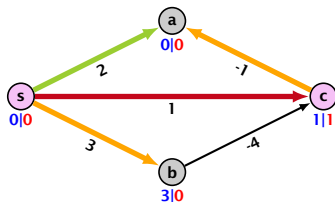
Negative Kantengewichte

Dijkstra funktioniert nicht:



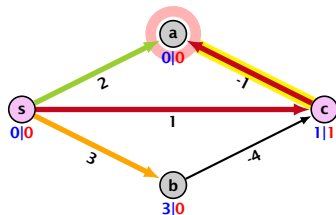
Negative Kantengewichte

Dijkstra funktioniert nicht:



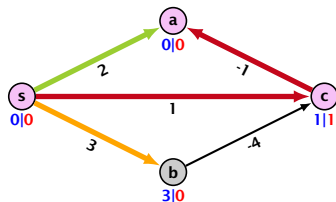
Negative Kantengewichte

Dijkstra funktioniert nicht:



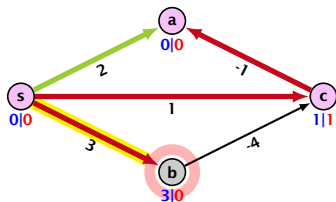
Negative Kantengewichte

Dijkstra funktioniert nicht:



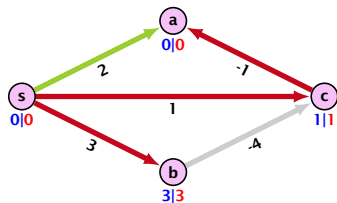
Negative Kantengewichte

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 $d(s, x) = -\infty$ (\neq)
- ▶ andernfalls entfernen wir Z aus P und erhalten ein Pfad der Länge höchstens $w(P)$ hat mit weniger hops (\neq)

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 ℓ -ten Runde zeigt parent-Zeiger von x auf den Vorgänger von x auf einem kürzesten s - x Pfad mit höchstens ℓ Kanten.

$x.\text{parent} = \emptyset$ bedeutet **entweder**, dass es keinen s - x Pfad mit höchstens ℓ 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.