

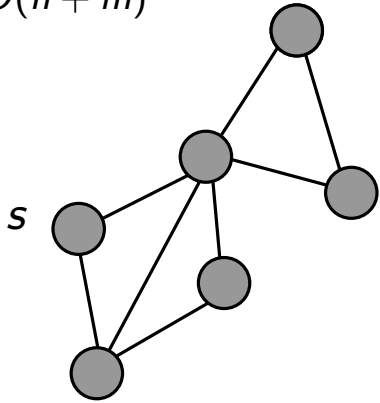
Algorithmen 1

Übung 4 Graphen, kürzeste Wege

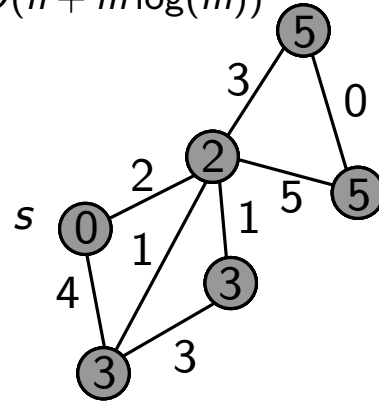


Kürzeste-Wege-Algorithmen

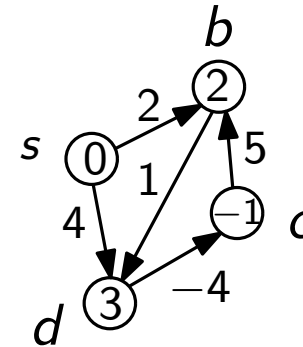
Breitensuche
 $O(n + m)$



Dijkstra
 $O(n + m \log(m))$



Bellman-Ford
 $O(nm)$



Floyd-Warshall
 $O(n^3)$

	s	b	c	d
s	0	2	-1	3
b		0	-3	1
c		5	0	6
d		1	-4	0

Welcher Algorithmus ist am besten geeignet?

- Startknoten s , alle Gewichte sind positiv
- Startknoten s , alle Gewichte sind gleich und positiv
- APSP, negative Gewichte
- APSP, alle Gewichte sind positiv, $m \in O(n)$ (wenig Kanten)

	BFS	Dijkstra	B-F	F-W
■ Startknoten s , alle Gewichte sind positiv	X	✓✓	✓	✓
■ Startknoten s , alle Gewichte sind gleich und positiv	✓✓	✓	✓	✓
■ APSP, negative Gewichte	X	X	✓	✓✓
■ APSP, alle Gewichte sind positiv, $m \in O(n)$ (wenig Kanten)	X	✓✓	✓	✓

Dijkstra (Wiederholung)

Dijkstra(*Graph G, Node s*)

$d :=$ Array of size n initialized with ∞

$d[s] := 0$

PriorityQueue $Q :=$ empty priority queue

for Node v in V **do**

$Q.$ **push**($v, d[v]$)

while $Q \neq \emptyset$ **do**

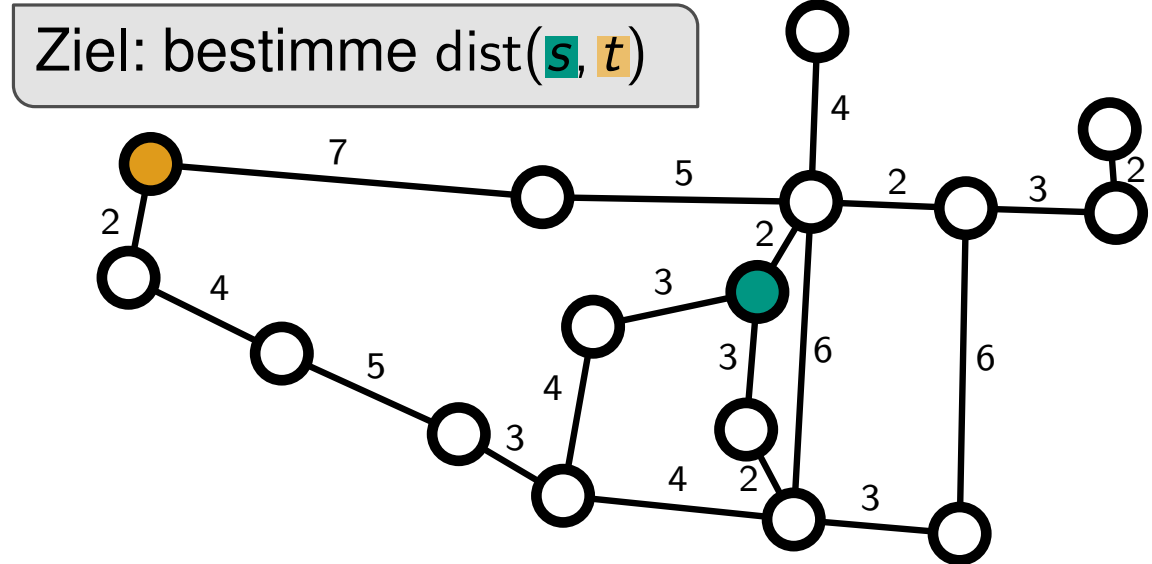
$u := Q.$ **popMin**()

for Node v in $N(u)$ **do**

if $d[v] > d[u] + \text{len}(u, v)$ **then**

$d[v] := d[u] + \text{len}(u, v)$

$Q.$ **decPrio**($v, d[v]$)



Dijkstra (Wiederholung)

Dijkstra(*Graph G, Node s*)

$d :=$ Array of size n initialized with ∞

$d[s] := 0$

PriorityQueue $Q :=$ empty priority queue

for Node v in V **do**

$Q.push(v, d[v])$

while $Q \neq \emptyset$ **do**

$u := Q.popMin()$

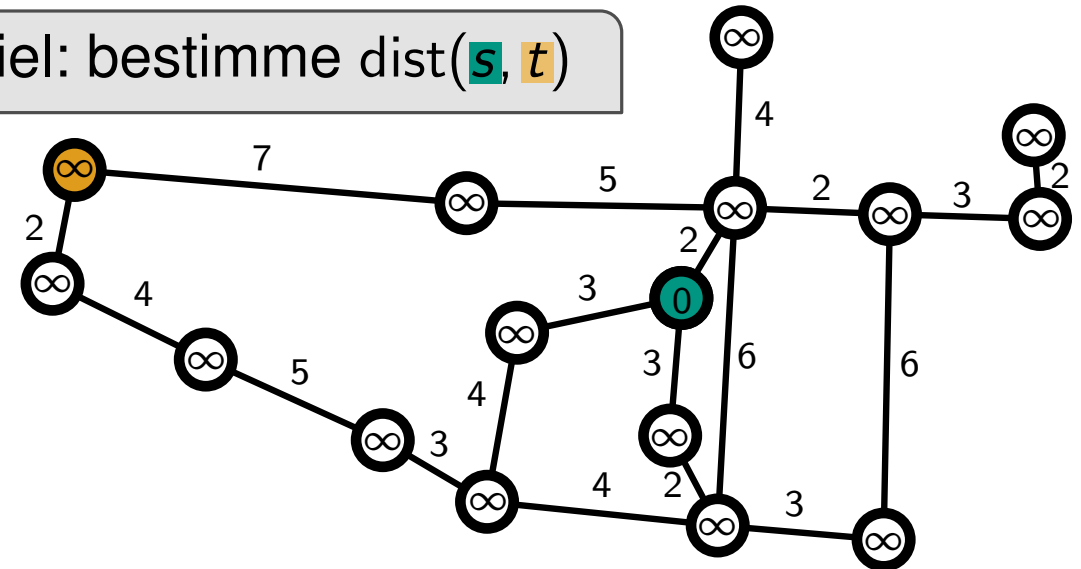
for Node v in $N(u)$ **do**

if $d[v] > d[u] + len(u, v)$ **then**

$d[v] := d[u] + len(u, v)$

$Q.decPrio(v, d[v])$

Ziel: bestimme $dist(s, t)$



Dijkstra (Wiederholung)

Dijkstra(*Graph G, Node s*)

$d :=$ Array of size n initialized with ∞

$d[s] := 0$

PriorityQueue $Q :=$ empty priority queue

for Node v in V **do**

$Q.$ **push**($v, d[v]$)

while $Q \neq \emptyset$ **do**

$u := Q.$ **popMin**()

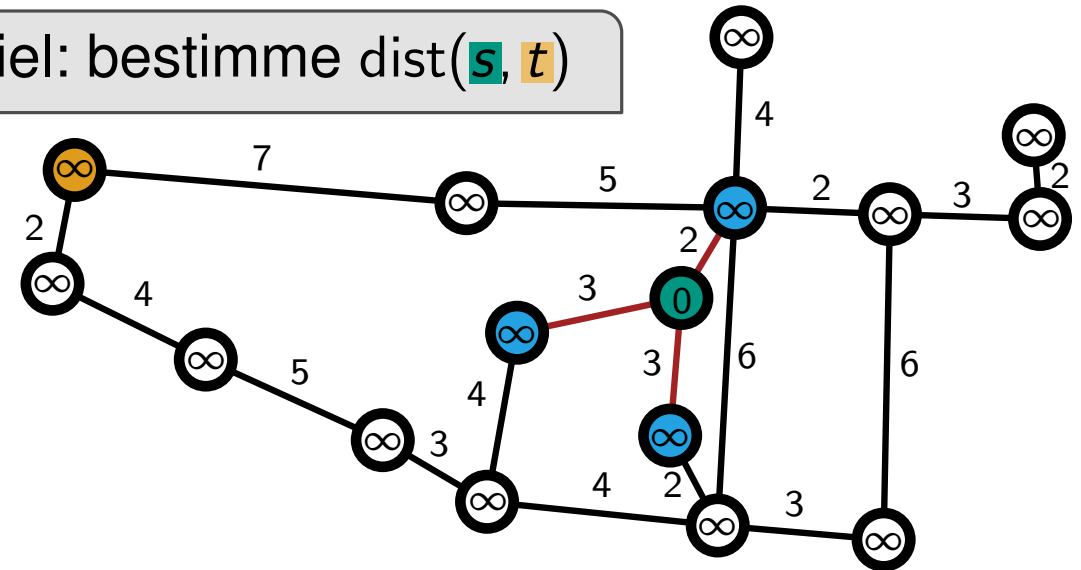
for Node v in $N(u)$ **do**

if $d[v] > d[u] + \text{len}(u, v)$ **then**

$d[v] := d[u] + \text{len}(u, v)$

$Q.$ **decPrio**($v, d[v]$)

Ziel: bestimme $\text{dist}(s, t)$



Dijkstra (Wiederholung)

Dijkstra(*Graph G, Node s*)

$d :=$ Array of size n initialized with ∞

$d[s] := 0$

PriorityQueue $Q :=$ empty priority queue

for Node v in V **do**

$Q.\text{push}(v, d[v])$

while $Q \neq \emptyset$ **do**

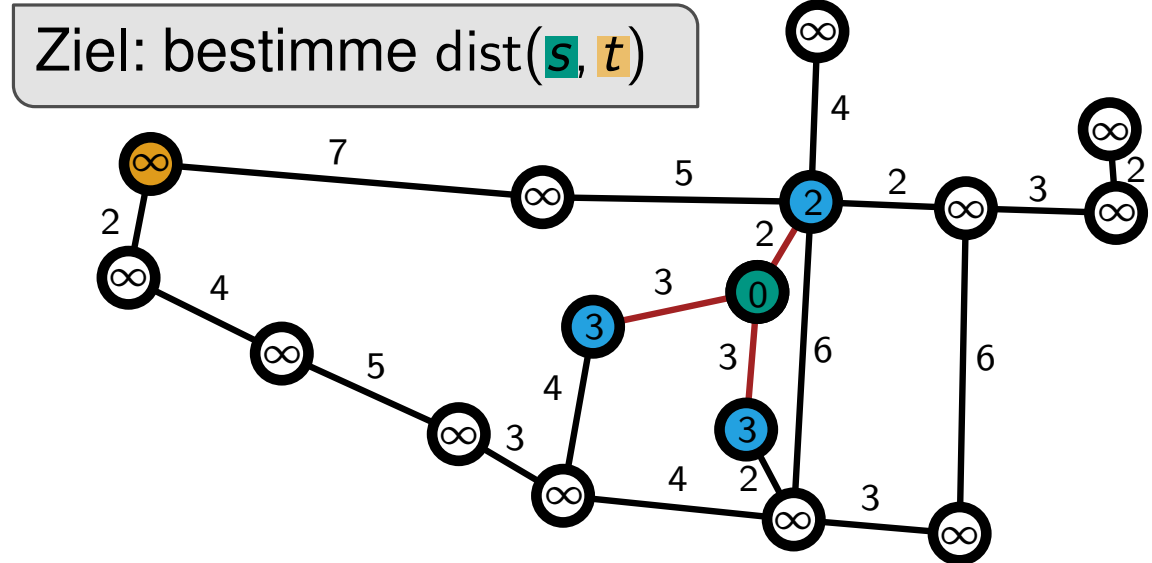
$u := Q.\text{popMin}()$

for Node v in $N(u)$ **do**

if $d[v] > d[u] + \text{len}(u, v)$ **then**

$d[v] := d[u] + \text{len}(u, v)$

$Q.\text{decPrio}(v, d[v])$



Dijkstra (Wiederholung)

Dijkstra(*Graph G, Node s*)

$d :=$ Array of size n initialized with ∞

$d[s] := 0$

PriorityQueue $Q :=$ empty priority queue

for Node v in V **do**

$Q.$ **push**($v, d[v]$)

while $Q \neq \emptyset$ **do**

$u := Q.$ **popMin**()

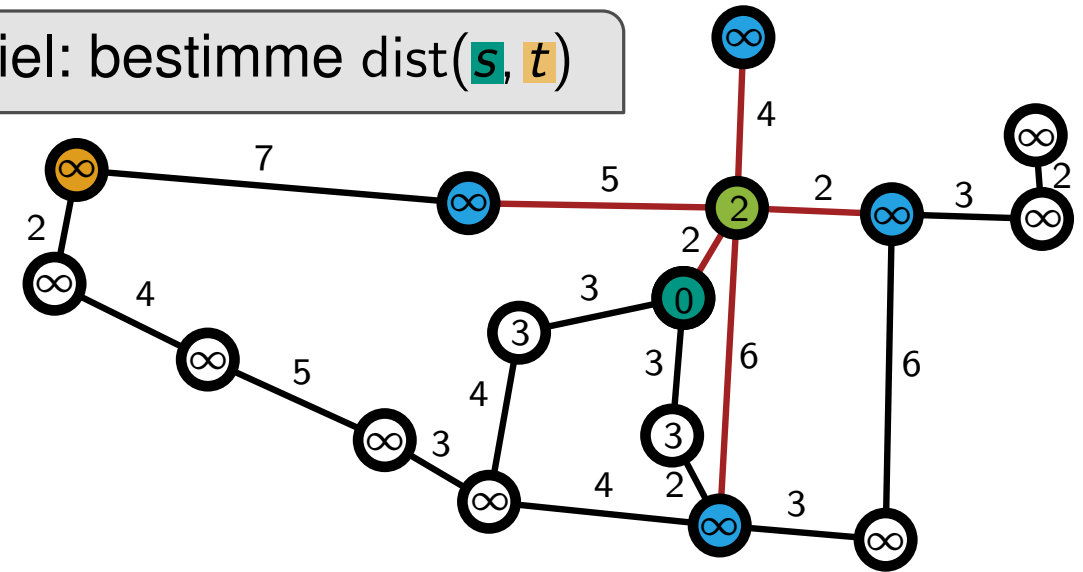
for Node v in $N(u)$ **do**

if $d[v] > d[u] + \text{len}(u, v)$ **then**

$d[v] := d[u] + \text{len}(u, v)$

$Q.$ **decPrio**($v, d[v]$)

Ziel: bestimme $\text{dist}(s, t)$



Dijkstra (Wiederholung)

Dijkstra(*Graph G, Node s*)

$d :=$ Array of size n initialized with ∞

$d[s] := 0$

PriorityQueue $Q :=$ empty priority queue

for Node v in V **do**

$Q.\text{push}(v, d[v])$

while $Q \neq \emptyset$ **do**

$u := Q.\text{popMin}()$

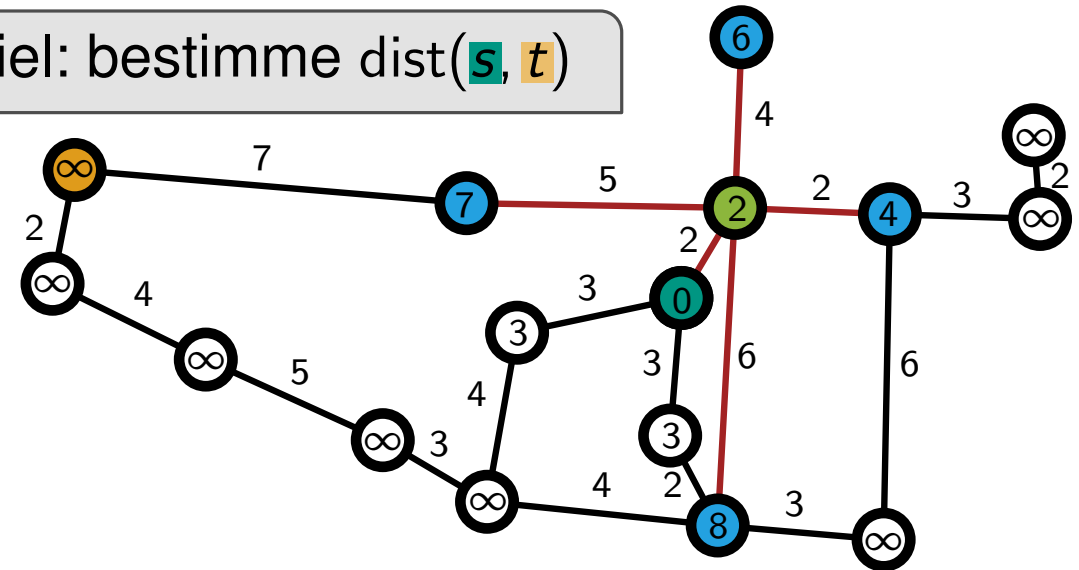
for Node v in $N(u)$ **do**

if $d[v] > d[u] + \text{len}(u, v)$ **then**

$d[v] := d[u] + \text{len}(u, v)$

$Q.\text{decPrio}(v, d[v])$

Ziel: bestimme $\text{dist}(s, t)$



Dijkstra (Wiederholung)

Dijkstra(*Graph G, Node s*)

$d :=$ Array of size n initialized with ∞

$d[s] := 0$

PriorityQueue $Q :=$ empty priority queue

for Node v in V **do**

$Q.$ **push**($v, d[v]$)

while $Q \neq \emptyset$ **do**

$u := Q.$ **popMin**()

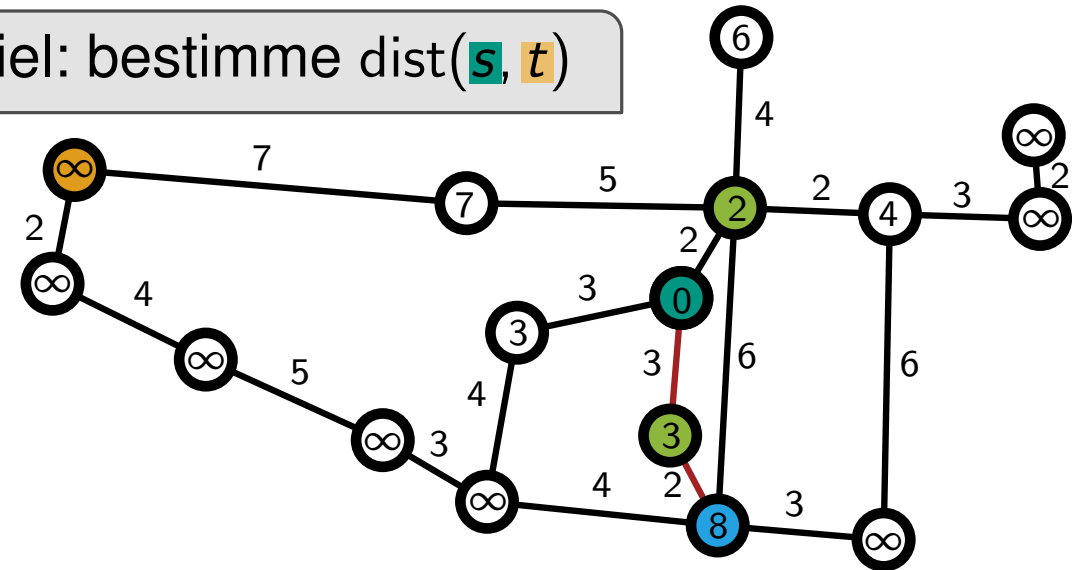
for Node v in $N(u)$ **do**

if $d[v] > d[u] + \text{len}(u, v)$ **then**

$d[v] := d[u] + \text{len}(u, v)$

$Q.$ **decPrio**($v, d[v]$)

Ziel: bestimme $\text{dist}(s, t)$



Dijkstra (Wiederholung)

Dijkstra(*Graph G, Node s*)

$d :=$ Array of size n initialized with ∞

$d[s] := 0$

PriorityQueue $Q :=$ empty priority queue

for Node v in V **do**

$Q.\text{push}(v, d[v])$

while $Q \neq \emptyset$ **do**

$u := Q.\text{popMin}()$

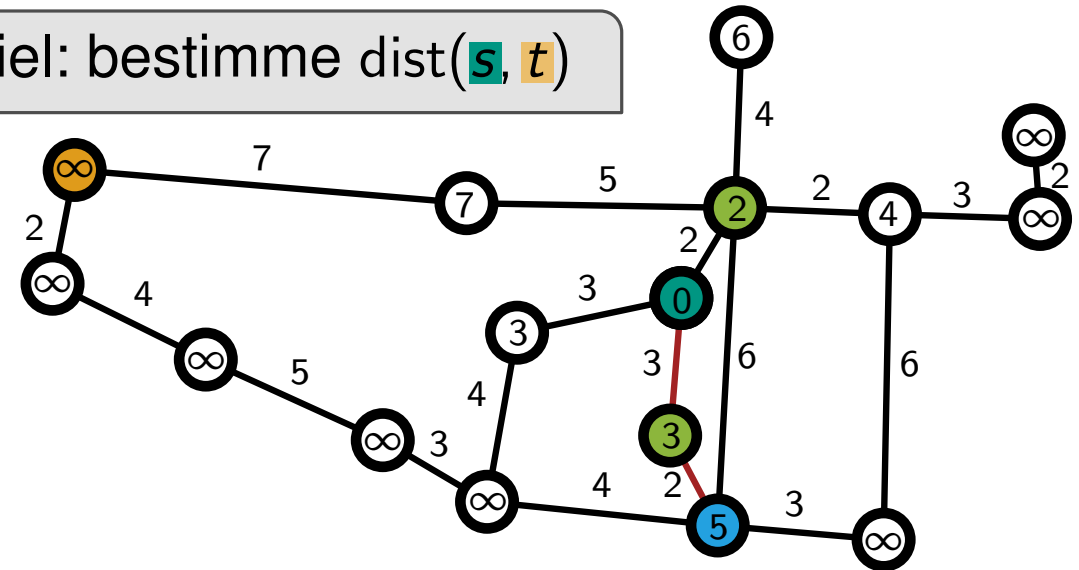
for Node v in $N(u)$ **do**

if $d[v] > d[u] + \text{len}(u, v)$ **then**

$d[v] := d[u] + \text{len}(u, v)$

$Q.\text{decPrio}(v, d[v])$

Ziel: bestimme $\text{dist}(s, t)$



Dijkstra (Wiederholung)

Dijkstra(*Graph G, Node s*)

$d :=$ Array of size n initialized with ∞

$d[s] := 0$

PriorityQueue $Q :=$ empty priority queue

for Node v in V **do**

$Q.$ **push**($v, d[v]$)

while $Q \neq \emptyset$ **do**

$u := Q.$ **popMin**()

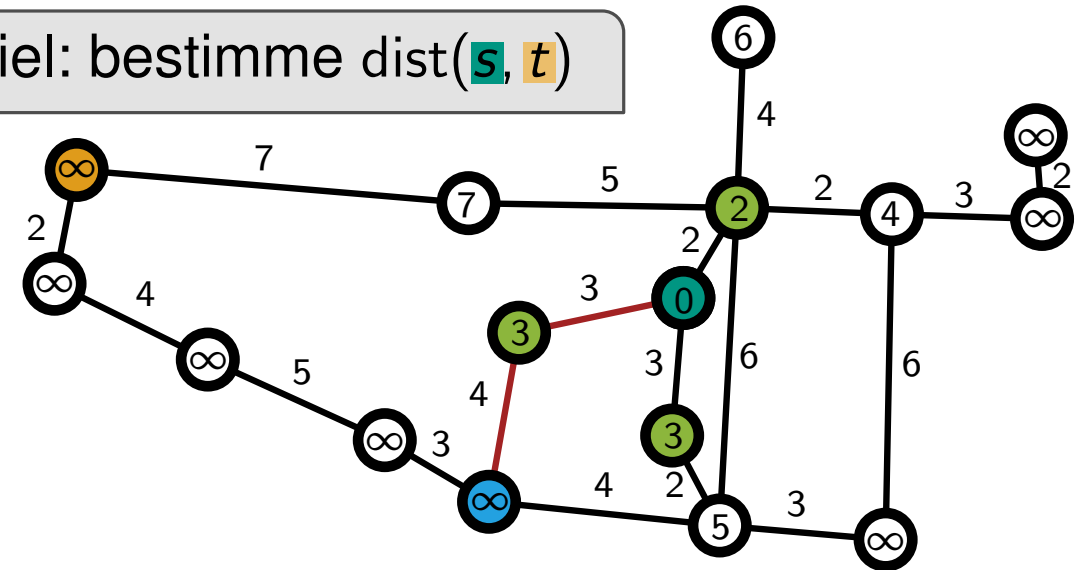
for Node v in $N(u)$ **do**

if $d[v] > d[u] + \text{len}(u, v)$ **then**

$d[v] := d[u] + \text{len}(u, v)$

$Q.$ **decPrio**($v, d[v]$)

Ziel: bestimme $\text{dist}(s, t)$



Dijkstra (Wiederholung)

Dijkstra(*Graph G, Node s*)

$d :=$ Array of size n initialized with ∞

$d[s] := 0$

PriorityQueue $Q :=$ empty priority queue

for Node v in V **do**

$Q.push(v, d[v])$

while $Q \neq \emptyset$ **do**

$u := Q.popMin()$

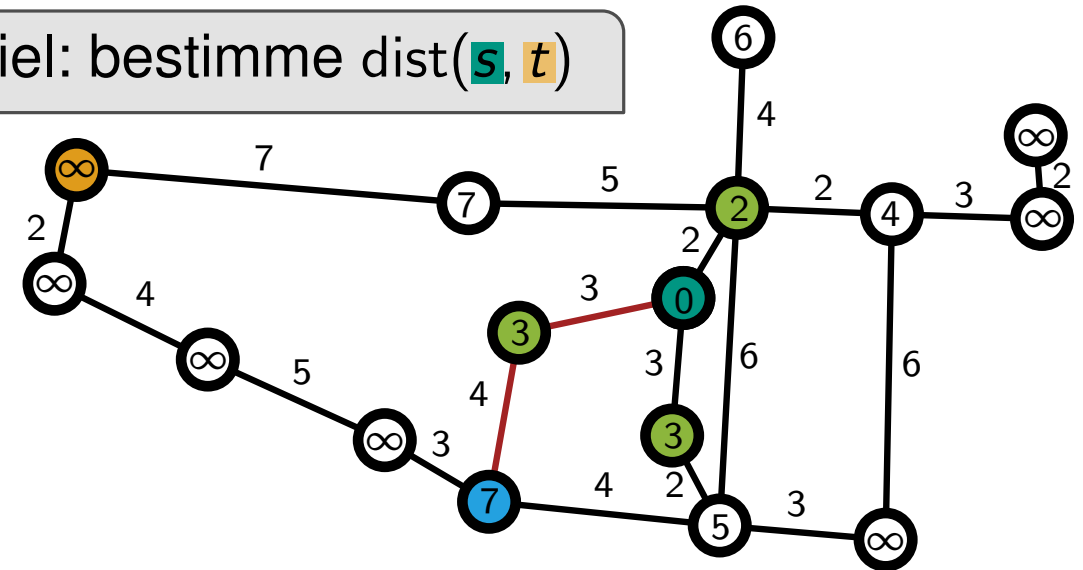
for Node v in $N(u)$ **do**

if $d[v] > d[u] + len(u, v)$ **then**

$d[v] := d[u] + len(u, v)$

$Q.decPrio(v, d[v])$

Ziel: bestimme $dist(s, t)$



Dijkstra (Wiederholung)

Dijkstra(*Graph G, Node s*)

$d :=$ Array of size n initialized with ∞

$d[s] := 0$

PriorityQueue $Q :=$ empty priority queue

for Node v in V **do**

$Q.\text{push}(v, d[v])$

while $Q \neq \emptyset$ **do**

$u := Q.\text{popMin}()$

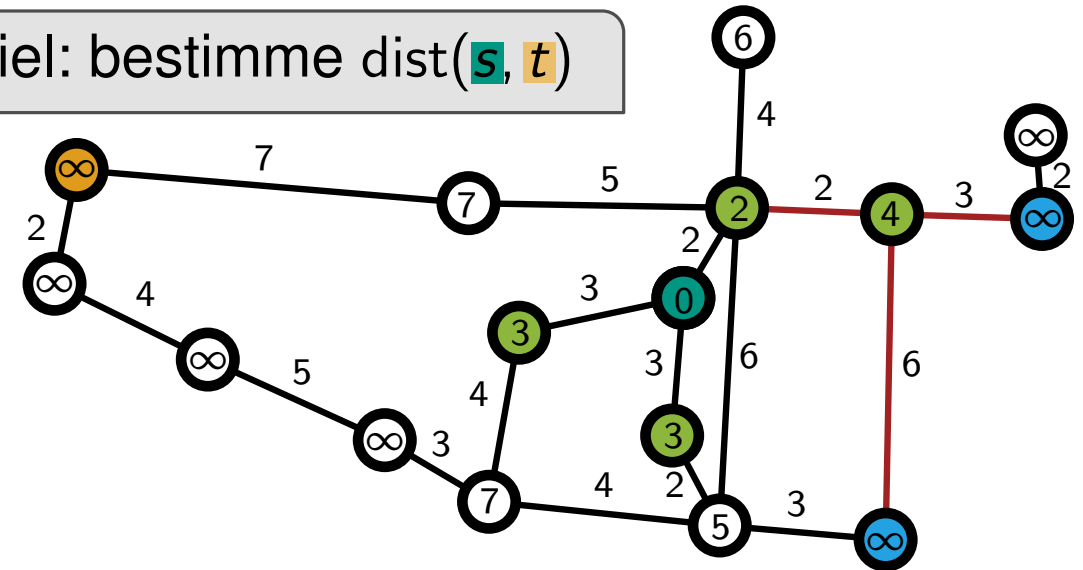
for Node v in $N(u)$ **do**

if $d[v] > d[u] + \text{len}(u, v)$ **then**

$d[v] := d[u] + \text{len}(u, v)$

$Q.\text{decPrio}(v, d[v])$

Ziel: bestimme $\text{dist}(s, t)$



Dijkstra (Wiederholung)

Dijkstra(*Graph G, Node s*)

$d :=$ Array of size n initialized with ∞

$d[s] := 0$

PriorityQueue $Q :=$ empty priority queue

for Node v in V **do**

$Q.\text{push}(v, d[v])$

while $Q \neq \emptyset$ **do**

$u := Q.\text{popMin}()$

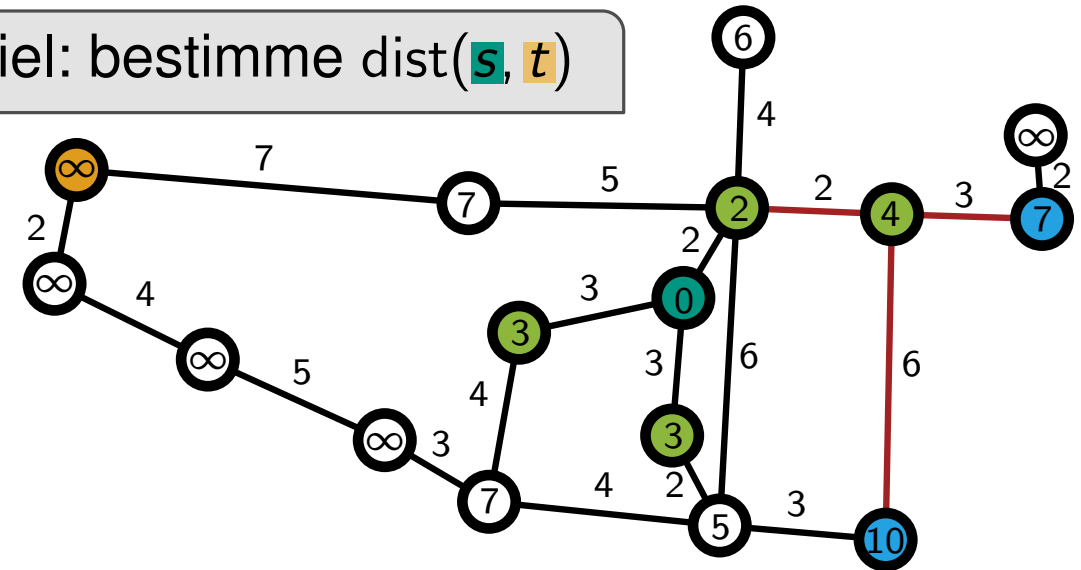
for Node v in $N(u)$ **do**

if $d[v] > d[u] + \text{len}(u, v)$ **then**

$d[v] := d[u] + \text{len}(u, v)$

$Q.\text{decPrio}(v, d[v])$

Ziel: bestimme $\text{dist}(s, t)$



Dijkstra (Wiederholung)

Dijkstra(*Graph G, Node s*)

$d :=$ Array of size n initialized with ∞

$d[s] := 0$

PriorityQueue $Q :=$ empty priority queue

for Node v in V **do**

$Q.$ **push**($v, d[v]$)

while $Q \neq \emptyset$ **do**

$u := Q.$ **popMin**()

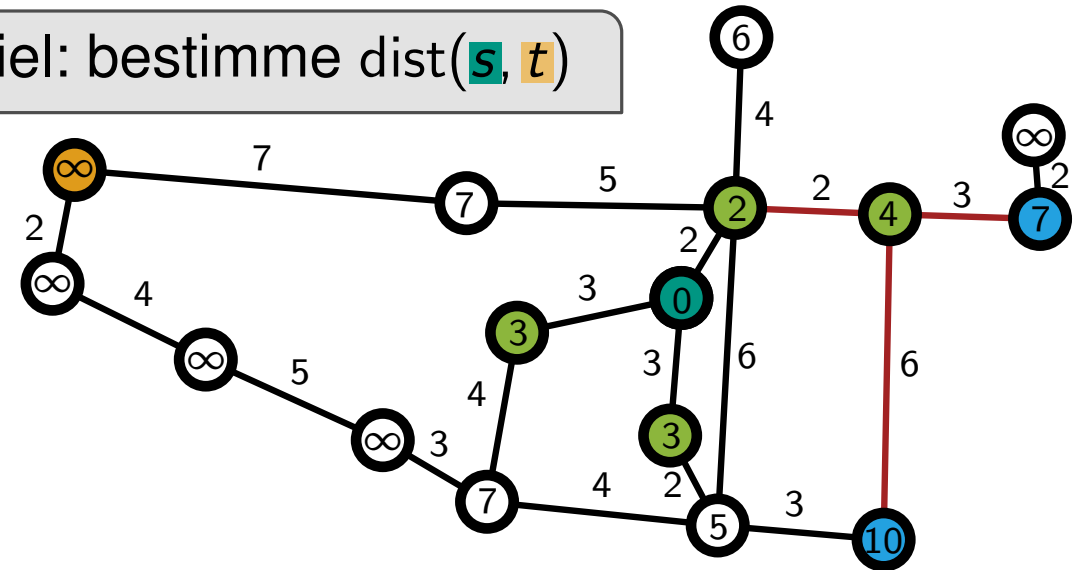
for Node v in

if $d[v] > d[u] + w(u,v)$

$d[v] := d[u] + w(u,v)$

$Q.$ **decPr**

Ziel: bestimme $\text{dist}(s, t)$



Wann ist $\text{dist}(s, t)$ bekannt?

Lemma

In dem Moment, in dem u aus der Queue entfernt und exploriert wird gilt $d[u] = \text{dist}(s, u)$.

Dijkstra (Wiederholung)

Dijkstra(*Graph G, Node s*)

$d :=$ Array of size n initialized with ∞

$d[s] := 0$

PriorityQueue $Q :=$ empty priority queue

for Node v in V **do**

$Q.\text{push}(v, d[v])$

while $Q \neq \emptyset$ **do**

$u := Q.\text{popMin}()$

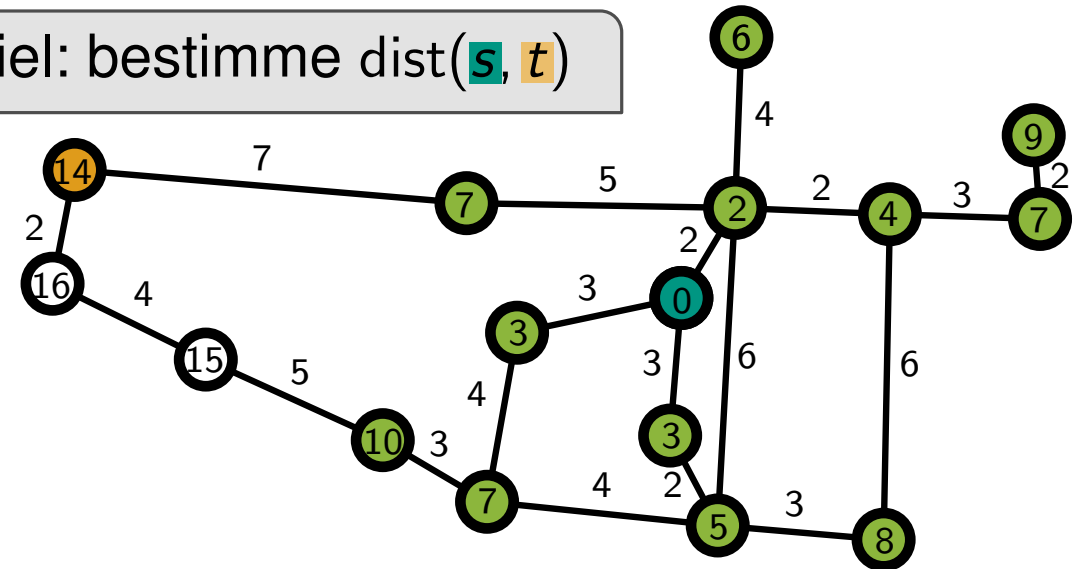
for Node v in $N(u)$ **do**

if $d[v] > d[u] + \text{len}(u, v)$ **then**

$d[v] := d[u] + \text{len}(u, v)$

$Q.\text{decPrio}(v, d[v])$

Ziel: bestimme $\text{dist}(s, t)$



Wie viele Knoten werden aus der Queue entfernt, bevor t entfernt wird?

- Knoten werden mit nicht-absteigender Distanz zu s aus der Queue entfernt
- alle Knoten v mit $\text{dist}(s, v) < \text{dist}(s, t)$ werden vor t entfernt

Dijkstra (Wiederholung)

Dijkstra(*Graph G, Node s*)

$d :=$ Array of size n initialized with ∞

$d[s] := 0$

PriorityQueue $Q :=$ empty priority queue

for Node v in V **do**

$Q.$ **push**($v, d[v]$)

while $Q \neq \emptyset$ **do**

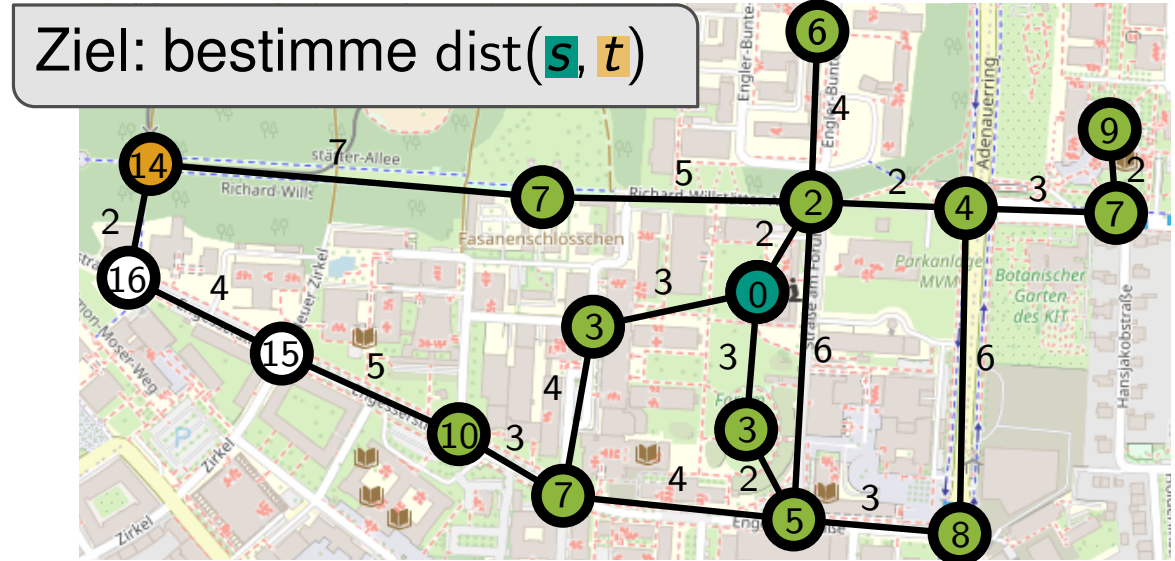
$u := Q.$ **popMin**()

for Node v in $N(u)$ **do**

if $d[v] > d[u] + \text{len}(u, v)$ **then**

$d[v] := d[u] + \text{len}(u, v)$

$Q.$ **decPrio**($v, d[v]$)



Neues Setting

- Straßengraph mit Straßenlänge als Gewichte (Gewicht $1 \hat{=} 50m$)
- mehr Infos über den Graphen (z.B. geographische Koordinaten)

Dijkstra (Wiederholung)

Dijkstra(*Graph G, Node s*)

$d :=$ Array of size n initialized with ∞

$d[s] := 0$

PriorityQueue $Q :=$ empty priority queue

for Node v in V **do**

$Q.$ **push**($v, d[v]$)

while $Q \neq \emptyset$ **do**

$u := Q.$ **popMin**()

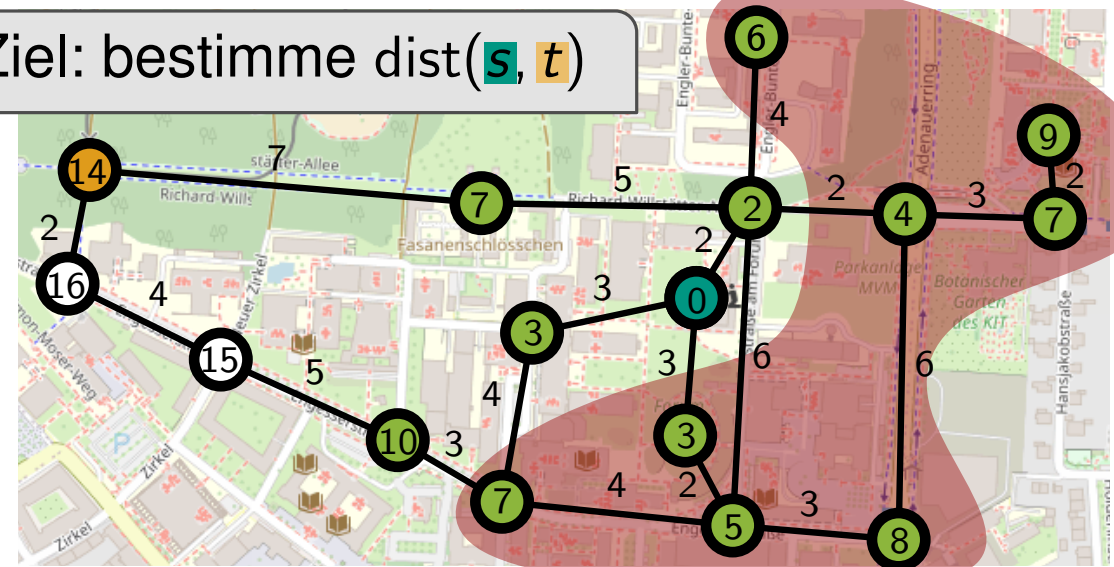
for Node v in $N(u)$ **do**

if $d[v] > d[u] + \text{len}(u, v)$ **then**

$d[v] := d[u] + \text{len}(u, v)$

$Q.$ **decPrio**($v, d[v]$)

Ziel: bestimme $\text{dist}(s, t)$

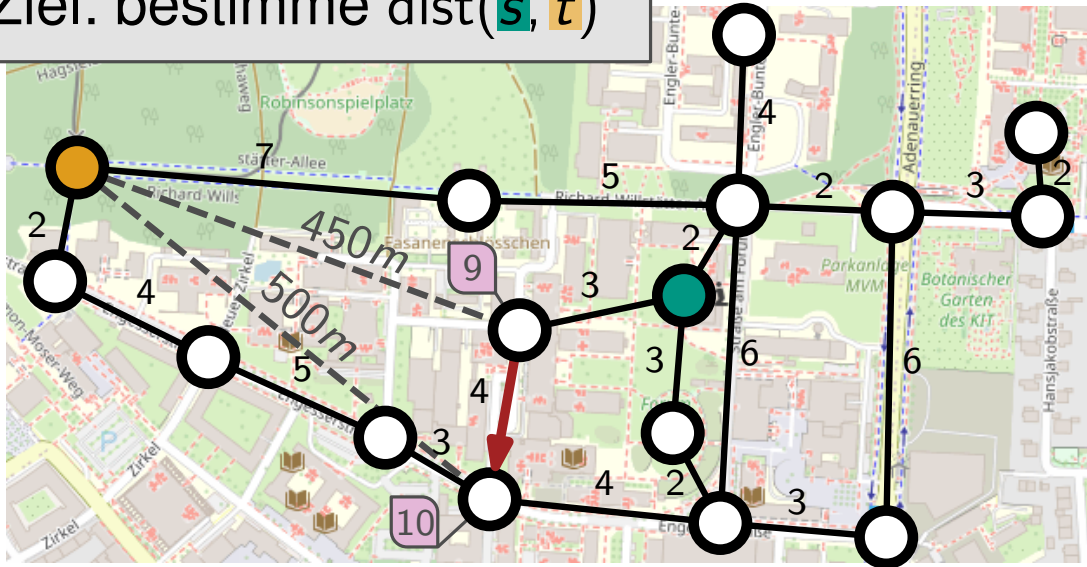


Neues Setting

- Straßengraph mit Straßenlänge als Gewichte (Gewicht $1 \hat{=} 50m$)
- mehr Infos über den Graphen (z.B. geographische Koordinaten)
- falsche Richtung?!?

Dijkstra (zielgerichtet)

Ziel: bestimme $\text{dist}(s, t)$



Idee

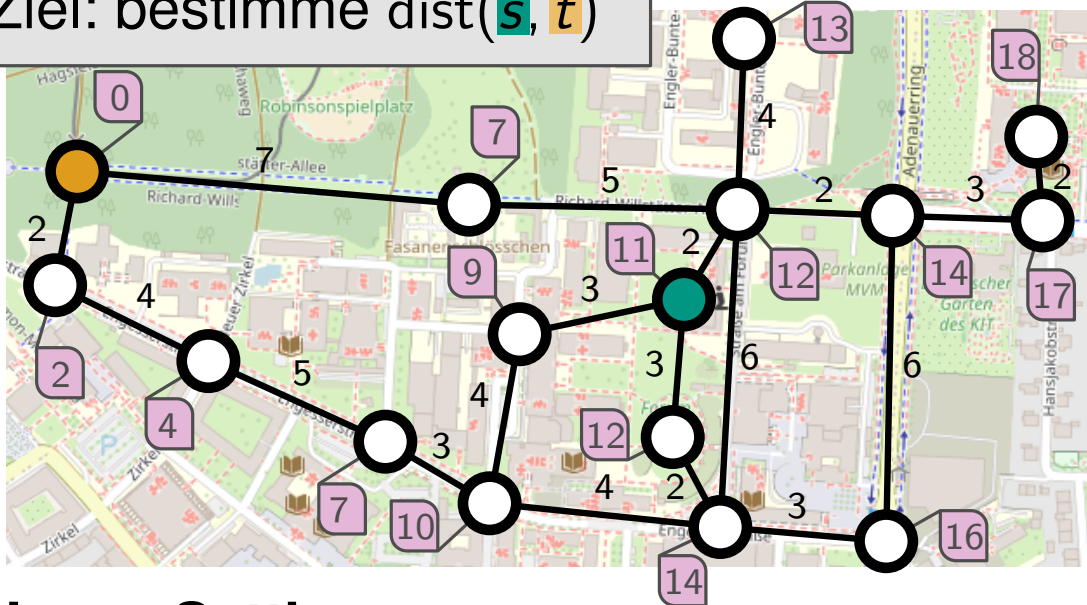
- mache gute Kanten günstiger und schlechte Kanten teurer
- Was sind gute/schlechte Kanten?
- Wie können wir Kanten bewerten?
- abhängig von euklidischer Distanz $\pi(v)$ zum Ziel

Neues Setting

- Straßengraph mit Straßenlänge als Gewichte (Gewicht $1 \hat{=} 50m$)
- mehr Infos über den Graphen (z.B. geographische Koordinaten)

Dijkstra (zielgerichtet)

Ziel: bestimme $\text{dist}(s, t)$



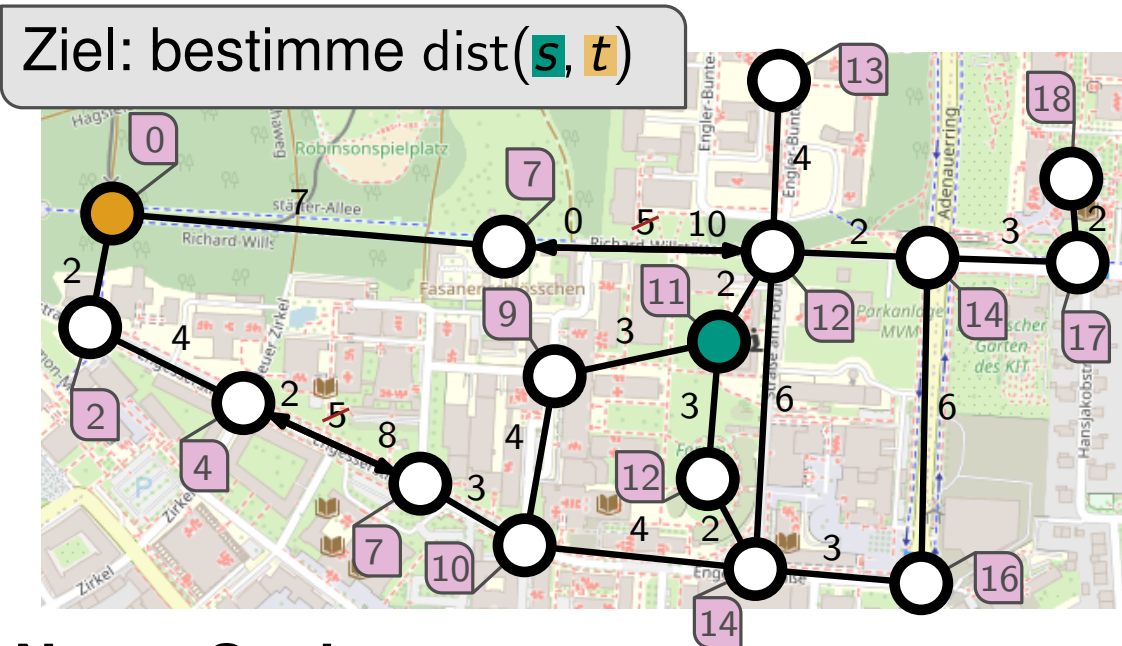
Neues Setting

- Straßengraph mit Straßenlänge als Gewichte (Gewicht $1 \hat{=} 50m$)
- mehr Infos über den Graphen (z.B. geographische Koordinaten)

Idee

- mache gute Kanten günstiger und schlechte Kanten teurer
- Was sind gute/schlechte Kanten?
- Wie können wir Kanten bewerten?
- abhängig von euklidischer Distanz $\pi(v)$ zum Ziel

Dijkstra (zielgerichtet)



Neues Setting

- Straßengraph mit Straßenlänge als Gewichte (Gewicht $1 \hat{=} 50m$)
- mehr Infos über den Graphen (z.B. geographische Koordinaten)

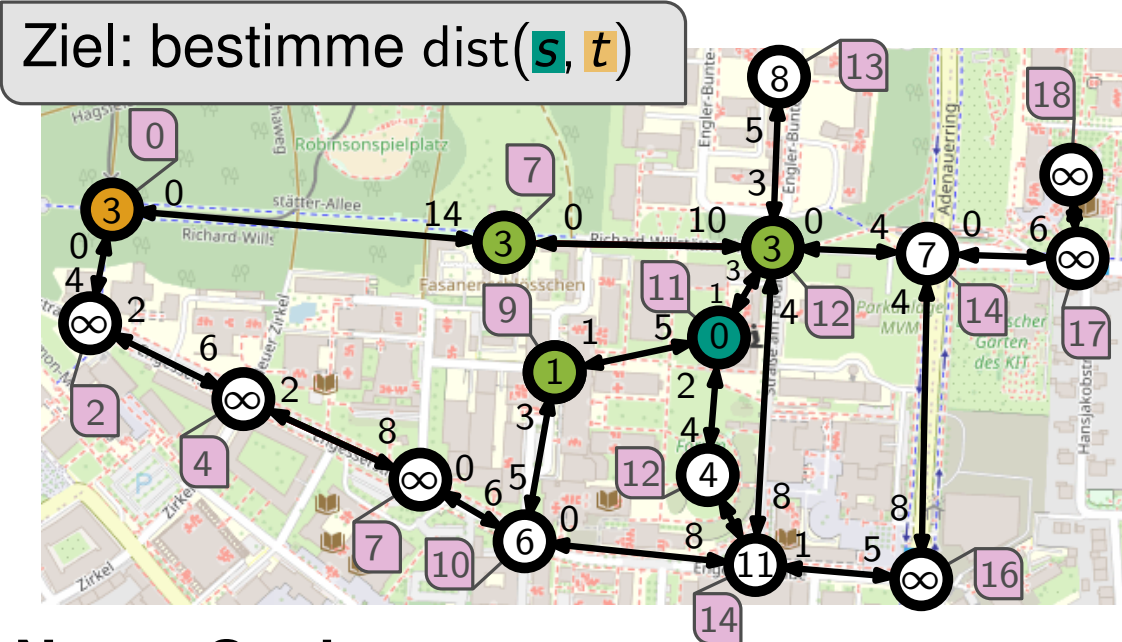
Idee

- mache gute Kanten günstiger und schlechte Kanten teurer
- Was sind gute/schlechte Kanten?
- Wie können wir Kanten bewerten?
- abhängig von euklidischer Distanz $\pi(v)$ zum Ziel

Neue Kantengewichtsfunktion in G^*

$$\text{len}^*(u, v) = \text{len}(u, v) - \pi(u) + \pi(v)$$

Dijkstra (zielgerichtet)



Neues Setting

- Straßengraph mit Straßenlänge als Gewichte (Gewicht $1 \hat{=} 50m$)
- mehr Infos über den Graphen (z.B. geographische Koordinaten)

Idee

- mache gute Kanten günstiger und schlechte Kanten teurer
- Was sind gute/schlechte Kanten?
- Wie können wir Kanten bewerten?
- abhängig von euklidischer Distanz $\pi(v)$ zum Ziel

Neue Kantengewichtsfunktion in G^*

$$\text{len}^*(u, v) = \text{len}(u, v) - \pi(u) + \pi(v)$$

Wie viele Knoten werden aus der Queue entfernt, bevor t entfernt wird?

Bleibt der kürzeste s - t -Pfad gleich?

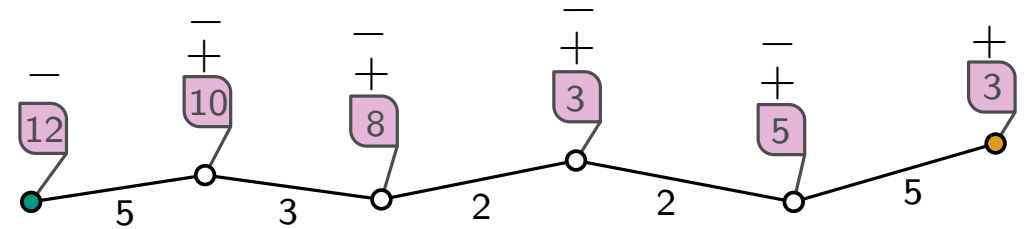
Dijkstra (zielgerichtet): Korrektheit

- zu zeigen: kürzester s - t -Pfad in G^* ist auch kürzester s - t -Pfad in G
- Wie verändert sich die Länge eines s - t -Pfades?
- s - t -Pfad $P = (s = v_1, v_2, v_3, \dots, v_k = t)$

Neue Kantengewichtsfunktion in G^*

$$\text{len}^*(u, v) = \text{len}(u, v) - \pi(u) + \pi(v)$$

$$\begin{aligned} \text{len}^*(P) &= \sum_{i=1}^{k-1} \text{len}^*(v_i, v_{i+1}) \\ &= \sum_{i=1}^{k-1} (\text{len}(v_i, v_{i+1}) - \pi(v_i) + \pi(v_{i+1})) \\ &= \sum_{i=1}^{k-1} \text{len}(v_i, v_{i+1}) + \sum_{i=1}^{k-1} (-\pi(v_i) + \pi(v_{i+1})) \\ &= \text{len}(P) - \pi(v_1) + \cancel{\pi(v_2)} - \cancel{\pi(v_2)} + \cancel{\pi(v_3)} - \cancel{\pi(v_3)} + \cancel{\pi(v_4)} - \dots - \cancel{\pi(v_{k-1})} + \pi(v_k) \\ &= \text{len}(P) - \pi(v_1) + \pi(v_k) \\ &= \text{len}(P) - \pi(s) + \pi(t) \end{aligned}$$



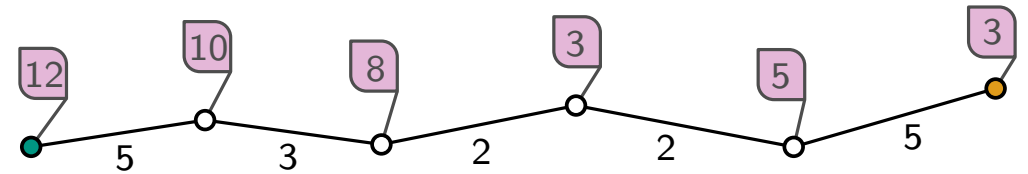
Dijkstra (zielgerichtet): Korrektheit

- zu zeigen: kürzester s - t -Pfad in G^* ist auch kürzester s - t -Pfad in G
- Wie verändert sich die Länge eines s - t -Pfades?
- s - t -Pfad $P = (s = v_1, v_2, v_3, \dots, v_k = t)$

$$\text{len}^*(P) = \text{len}(P) - \underbrace{\pi(s) + \pi(t)}_{\text{konstant für alle } s\text{-}t\text{-Pfade}}$$

Neue Kantengewichtsfunktion in G^*

$$\text{len}^*(u, v) = \text{len}(u, v) - \pi(u) + \pi(v)$$



Dijkstra (zielgerichtet): Korrektheit

- zu zeigen: kürzester s - t -Pfad in G^* ist auch kürzester s - t -Pfad in G
- Wie verändert sich die Länge eines s - t -Pfades?
- s - t -Pfad $P = (s = v_1, v_2, v_3, \dots, v_k = t)$

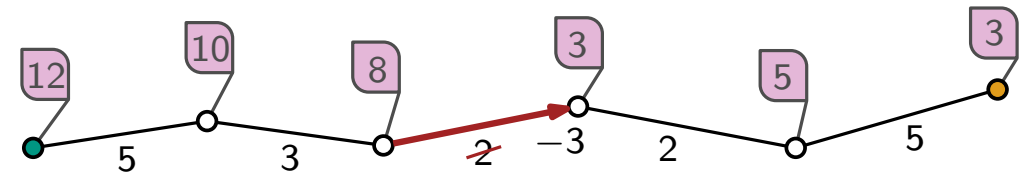
$$\text{len}^*(P) = \text{len}(P) - \underbrace{\pi(s) + \pi(t)}_{\text{konstant für alle } s\text{-}t\text{-Pfade}}$$

- Formel gilt für alle **Potentialfunktionen** $\pi: V \rightarrow \mathbb{R}$

Neue Kantengewichtsfunktion in G^*

$$\text{len}^*(u, v) = \text{len}(u, v) - \pi(u) + \pi(v)$$

⚡ negative Kantengewichte



Findet Dijkstra mit jedem π den kürzesten s - t -Weg?

Dijkstra (zielgerichtet): Korrektheit

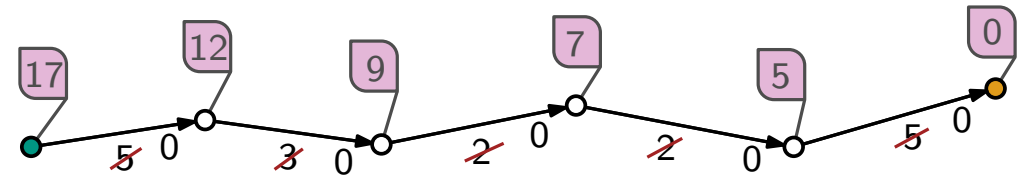
- zu zeigen: kürzester s - t -Pfad in G^* ist auch kürzester s - t -Pfad in G
- Wie verändert sich die Länge eines s - t -Pfades?
- s - t -Pfad $P = (s = v_1, v_2, v_3, \dots, v_k = t)$

$$\text{len}^*(P) = \text{len}(P) - \underbrace{\pi(s) + \pi(t)}_{\text{konstant für alle } s\text{-}t\text{-Pfade}}$$

- Formel gilt für alle Potentialfunktionen $\pi: V \rightarrow \mathbb{R}$
- gute Potentialfunktion:
 - $\text{len}^*(u, v) = \text{len}(u, v) - \pi(u) + \pi(v) \geq 0$ für alle $(u, v) \in E$
 - $\pi(u)$ möglichst nah an $\text{dist}(u, t)$
- oft bessere Laufzeit in der Praxis (NICHT im Worst Case)

Neue Kantengewichtsfunktion in G^*

$$\text{len}^*(u, v) = \text{len}(u, v) - \pi(u) + \pi(v)$$



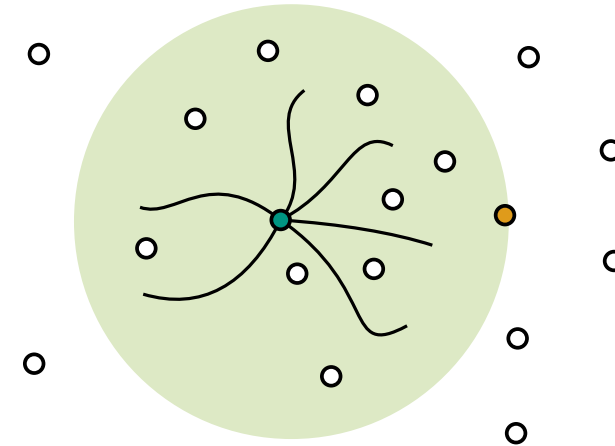
Findet Dijkstra mit jedem π den kürzesten s - t -Weg?

Ist euklidische Distanz auf Straßengraphen eine gute Potentialfunktion?

Was passiert bei $\pi(u) = \text{dist}(u, t)$ für alle $u \in V$?

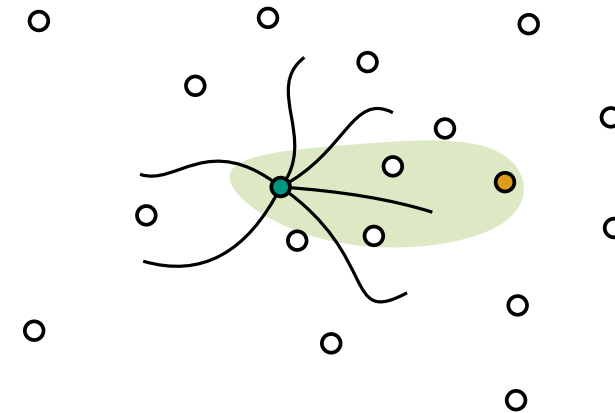
Dijkstra (zielgerichtet)

- Dijkstra sucht viel ab, um Ziel zu finden



Dijkstra (zielgerichtet)

- Dijkstra sucht viel ab, um Ziel zu finden
- Potentialfunktion: schätzt, wie gut ein Knoten ist, wenn man zum Ziel möchte
- auf modifiziertem Graph: kleinerer Suchraum

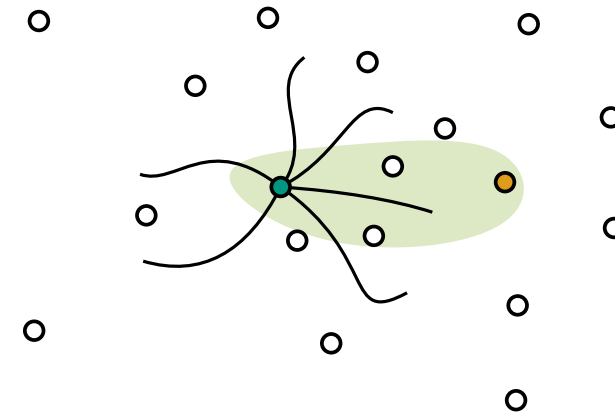


Dijkstra (zielgerichtet)

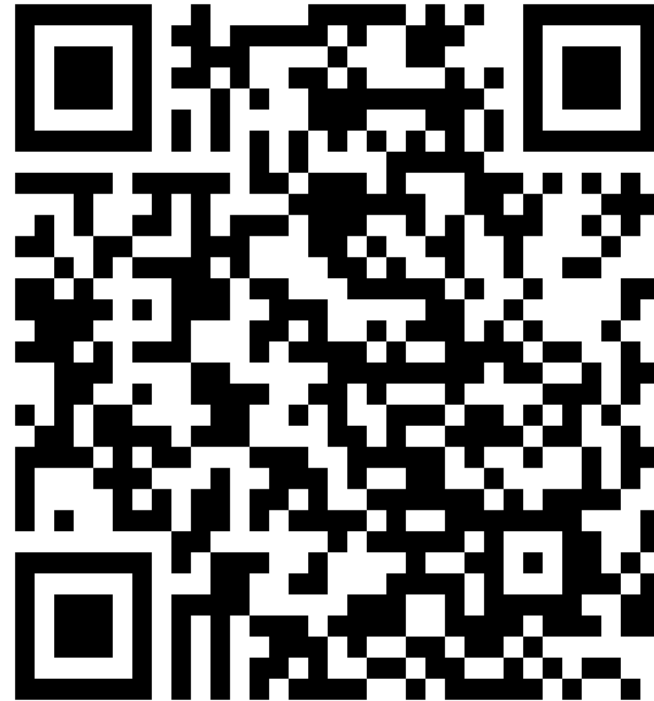
- Dijkstra sucht viel ab, um Ziel zu finden
- Potentialfunktion: schätzt, wie gut ein Knoten ist, wenn man zum Ziel möchte
- auf modifiziertem Graph: kleinerer Suchraum

Anwendungen

- verallgemeinerte Variante: A^*
- Routenplanung
- Robotik



Evaluation

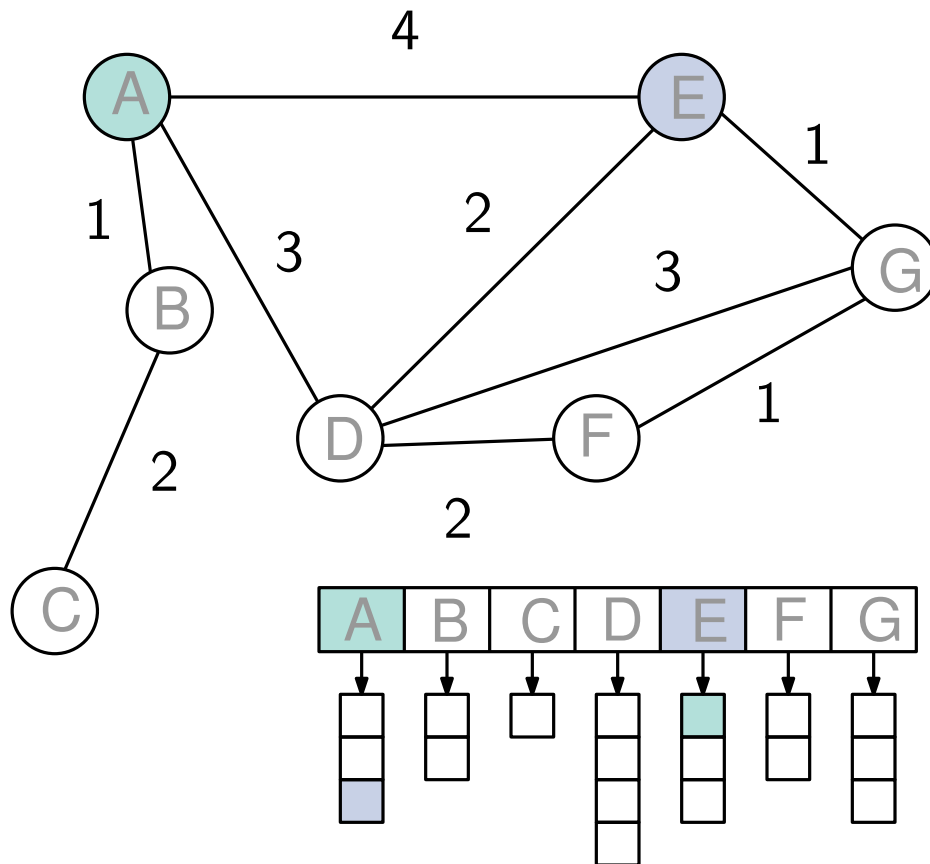


Beschränkte Kantengewichte

Geg.: Graph mit natürlichen Kantengewichten in $(0, k]$

Ges.: Distanzen von Startknoten s

[ÜB 6]



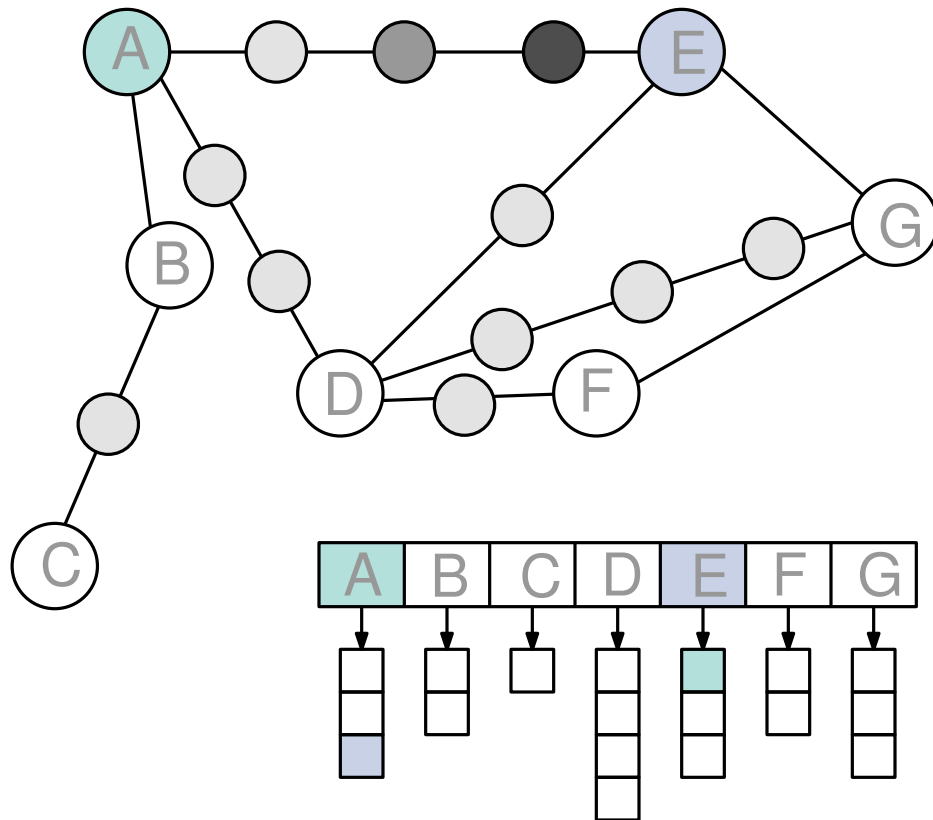
Lösung

- Kante mit Gewicht $w \Rightarrow w$ Kanten mit Gewicht 1

Beschränkte Kantengewichte

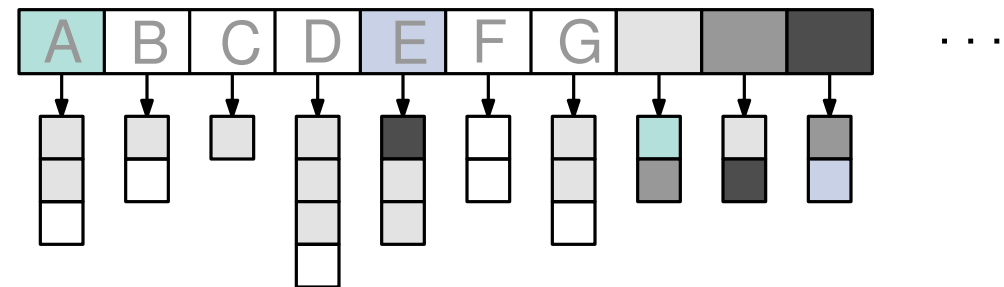
Geg.: Graph mit natürlichen Kantengewichten in $(0, k]$
Ges.: Distanzen von Startknoten s

[ÜB 6]



Lösung

- Kante mit Gewicht $w \Rightarrow w$ Kanten mit Gewicht 1



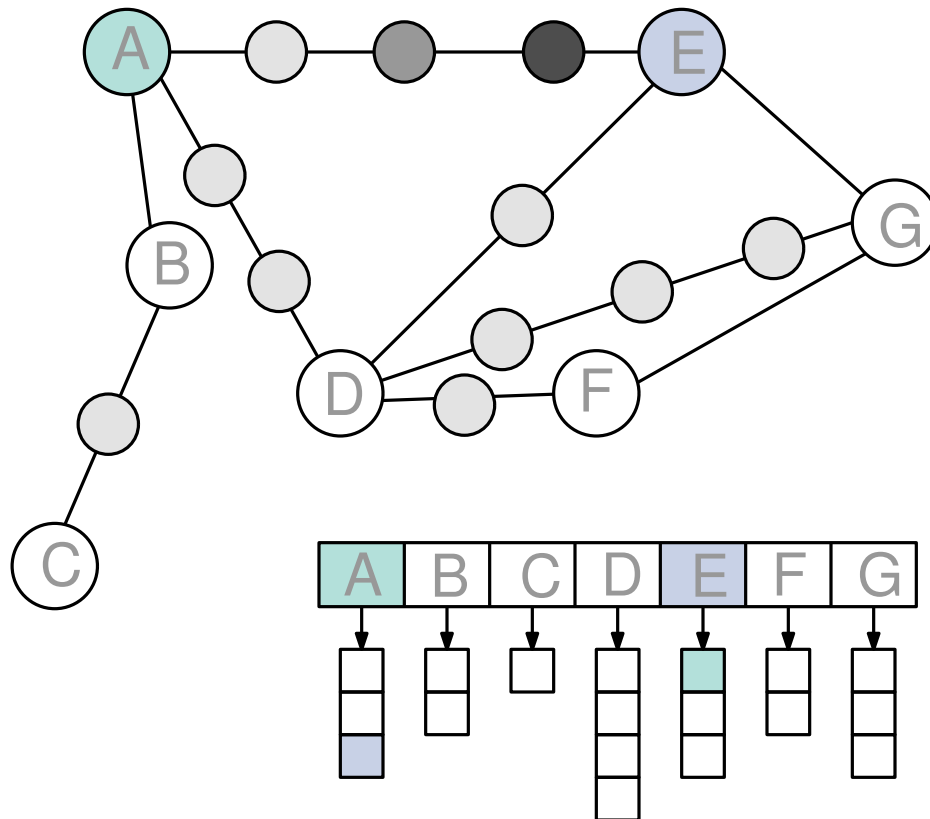
Beschränkte Kantengewichte

Geg.: Graph mit natürlichen Kantengewichten in $(0, k]$

Ges.: Distanzen von Startknoten s

Warum ohne 0?

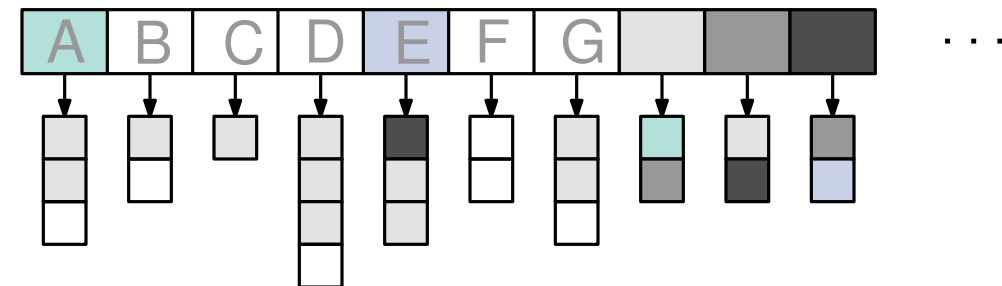
[ÜB 6]



Lösung

- Kante mit Gewicht $w \Rightarrow w$ Kanten mit Gewicht 1
- BFS auf ungewichtetem Graph von Startknoten s
- $O(n + k \cdot m)$ Knoten, $O(k \cdot m)$ Kanten
 $\Rightarrow O(n + k \cdot m)$ Laufzeit

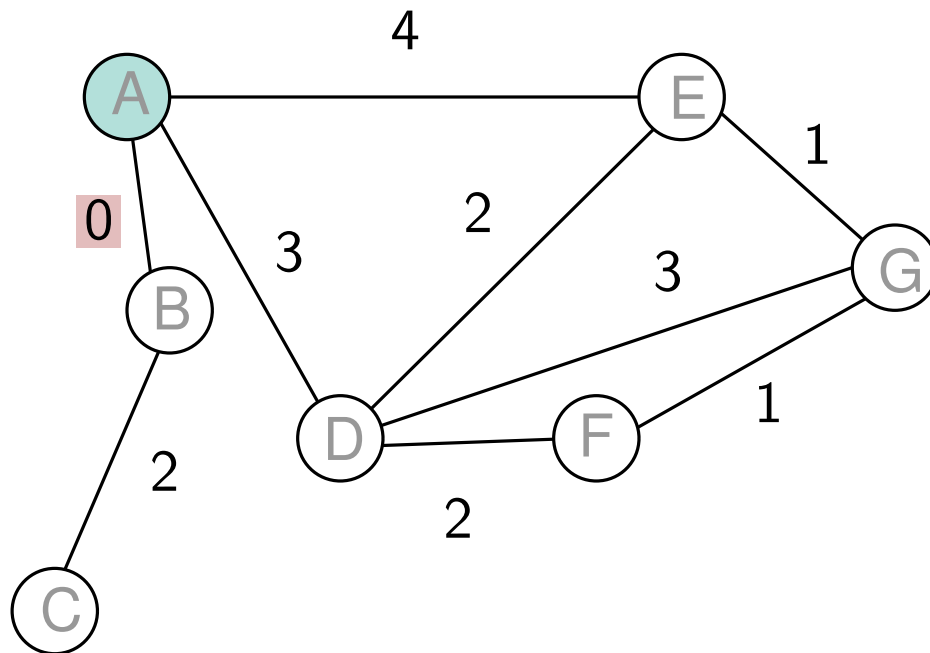
Warum nicht einfach Dijkstra?



Beschränkte Kantengewichte – mit 0

Geg.: Graph mit natürlichen Kantengewichten in $(0, k]$

Ges.: Distanzen von Startknoten s

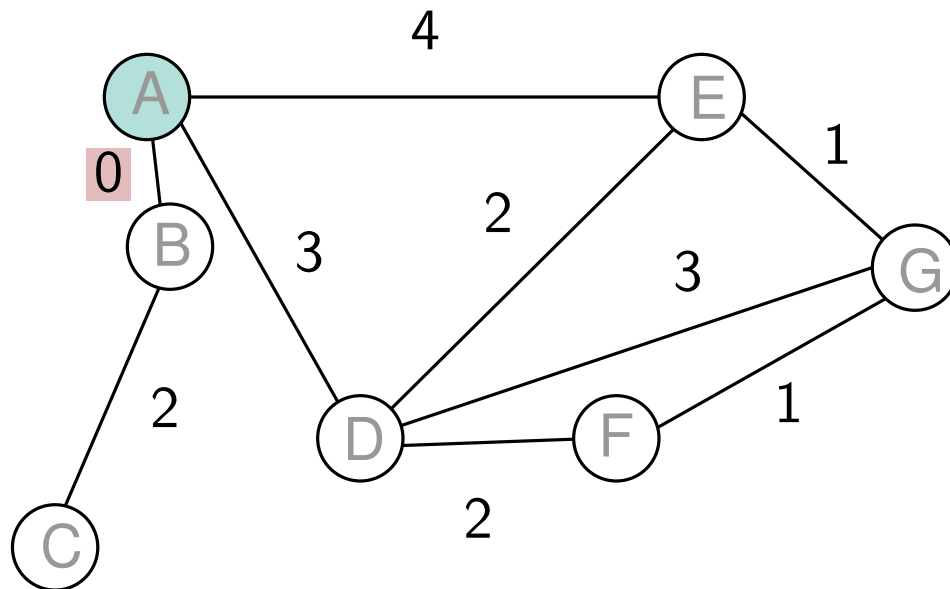


- Kanten mit Gewicht 0 machen Algorithmus von vorher kaputt
- **Idee:** Kanten mit Gewicht 0 vorverarbeiten Wie?
- kontrahiere nacheinander Kanten mit Gewicht 0

Beschränkte Kantengewichte – mit 0

Geg.: Graph mit natürlichen Kantengewichten in $(0, k]$

Ges.: Distanzen von Startknoten s

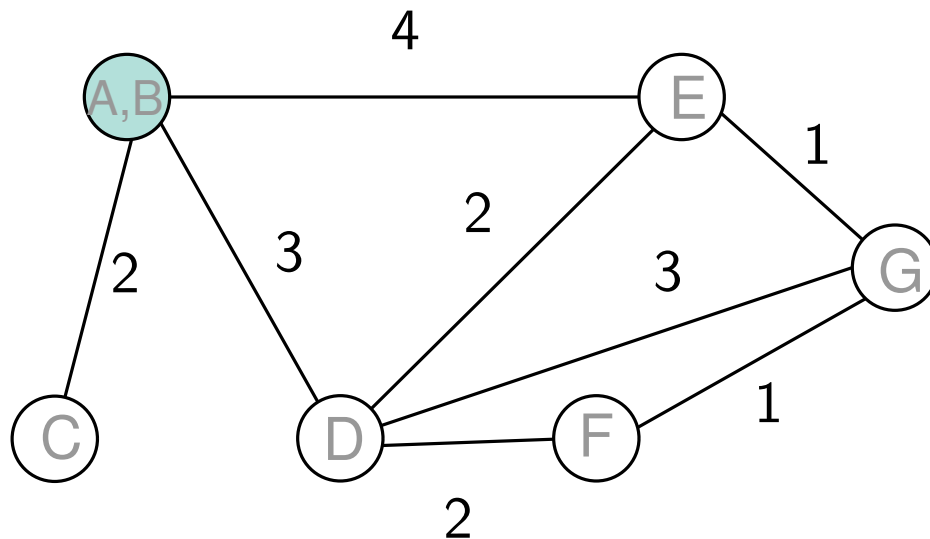


- Kanten mit Gewicht 0 machen Algorithmus von vorher kaputt
- **Idee:** Kanten mit Gewicht 0 vorverarbeiten Wie?
- kontrahiere nacheinander Kanten mit Gewicht 0

Beschränkte Kantengewichte – mit 0

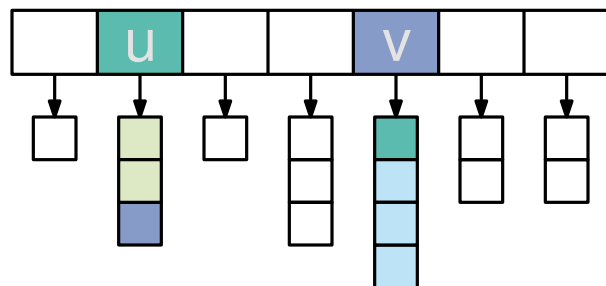
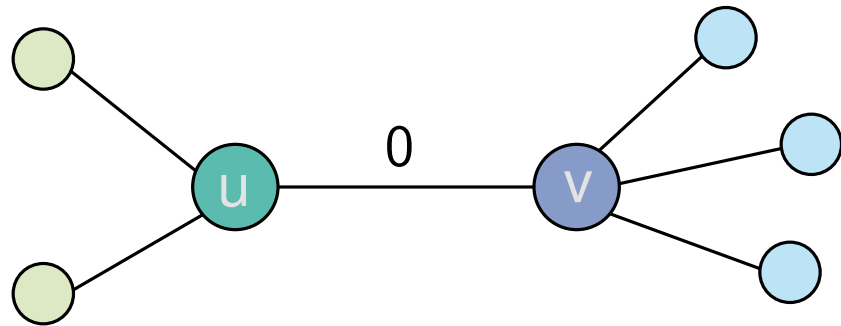
Geg.: Graph mit natürlichen Kantengewichten in $(0, k]$

Ges.: Distanzen von Startknoten s

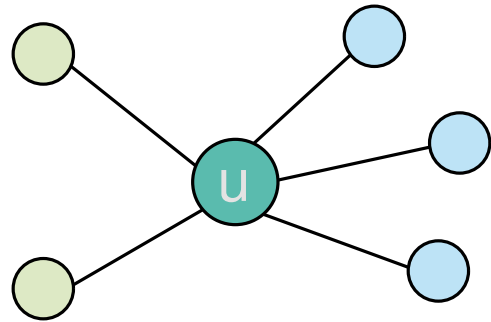


- Kanten mit Gewicht 0 machen Algorithmus von vorher kaputt
- **Idee:** Kanten mit Gewicht 0 vorverarbeiten Wie?
- kontrahiere nacheinander Kanten mit Gewicht 0
- verwende den Algorithmus von vorhin

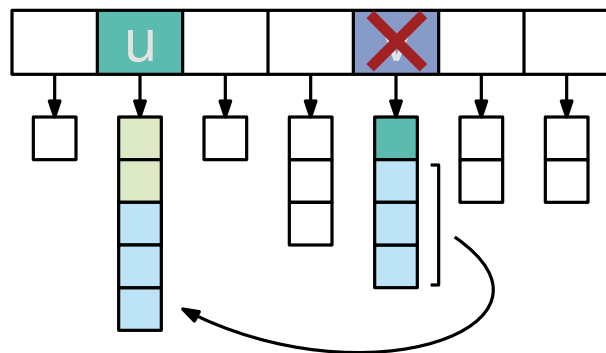
Einschub: Kantenkontraktion



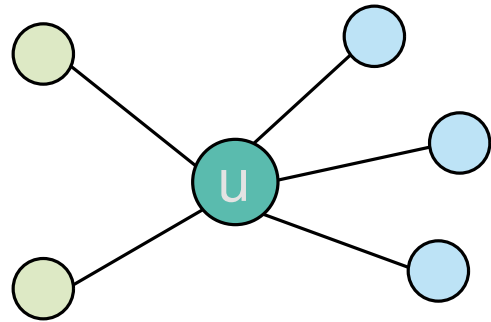
Einschub: Kantenkontraktion



- nicht für jede Kontraktion eine neue Adjazenzliste
- lösche v aus Liste von u
- füge alle Nachbarn von v zu u hinzu
- lösche oder markiere v

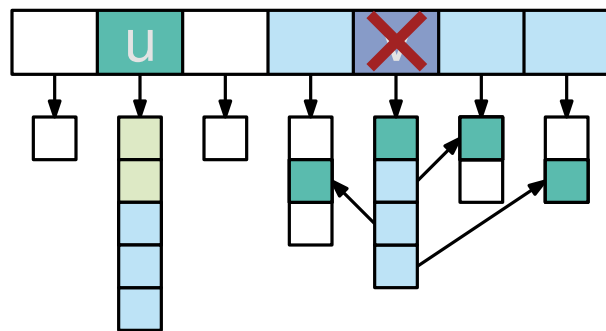


Einschub: Kantenkontraktion

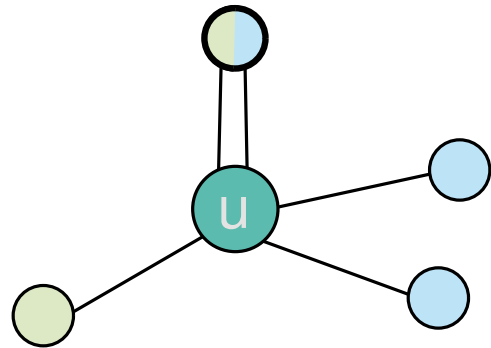


- nicht für jede Kontraktion eine neue Adjazenzliste
- lösche v aus Liste von u
- füge alle Nachbarn von v zu u hinzu
- lösche oder markiere v
- Kanten von $N(v)$ zu v updaten

siehe Übung 3

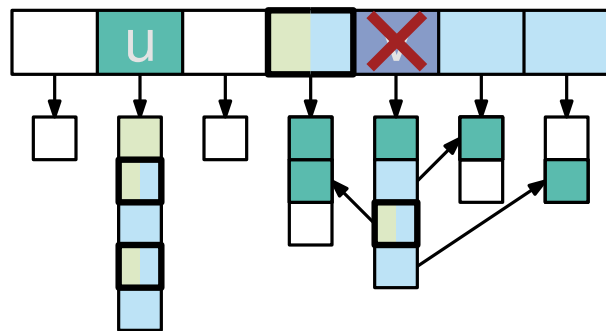


Einschub: Kantenkontraktion



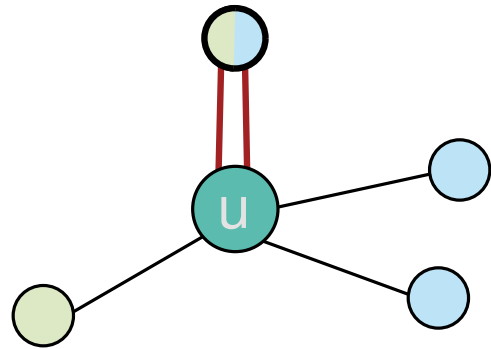
- nicht für jede Kontraktion eine neue Adjazenzliste
- lösche v aus Liste von u
- füge alle Nachbarn von v zu u hinzu
- lösche oder markiere v
- Kanten von $N(v)$ zu v updaten

siehe Übung 3



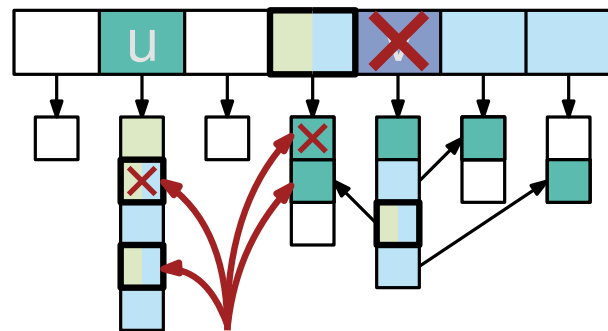
u und v können sich Nachbarn teilen!

Einschub: Kantenkontraktion



- nicht für jede Kontraktion eine neue Adjazenzliste
- lösche v aus Liste von u
- füge alle Nachbarn von v zu u hinzu
- lösche oder markiere v
- Kanten von $N(v)$ zu v updaten
- lösche Duplikate

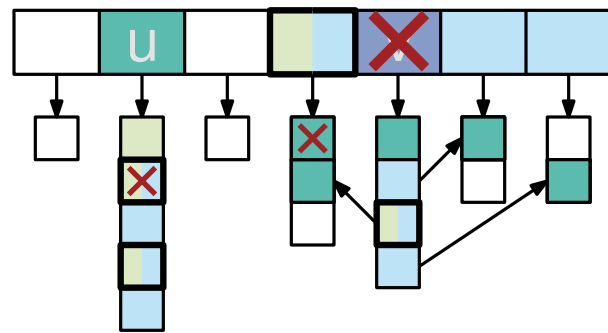
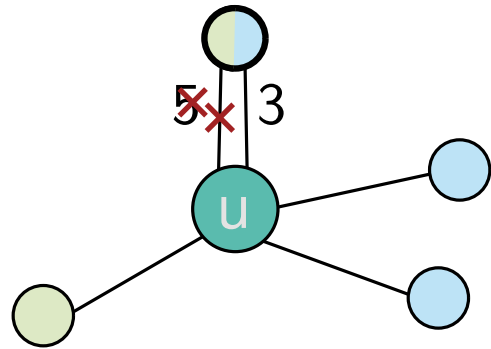
siehe Übung 3



kein einfacher Graph!

u und v können sich Nachbarn teilen!

Einschub: Kantenkontraktion



- nicht für jede Kontraktion eine neue Adjazenzliste
- lösche v aus Liste von u
- füge alle Nachbarn von v zu u hinzu
- lösche oder markiere v
- Kanten von $N(v)$ zu v updaten
- lösche Duplikate

siehe Übung 3

Laufzeit: $|N(u)| \log(|N(u)|) + |N(v)| \log(|N(v)|) + \sum_{w \in N(v)} |N(w)|$

u und v können sich Nachbarn teilen!

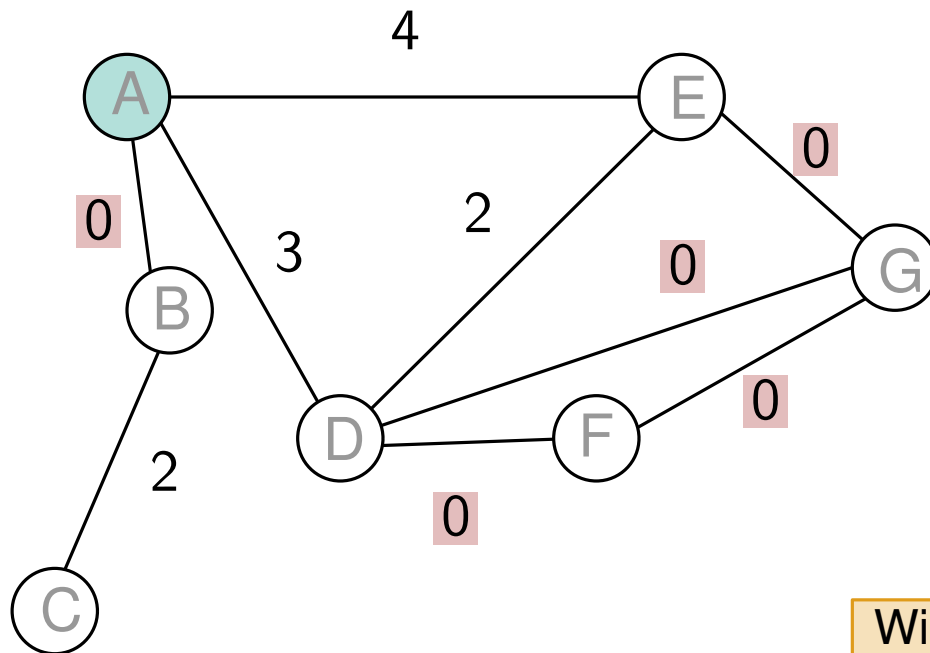
Kantengewicht der Kante, wenn Distanz gleich bleiben soll?

- $\min(c(e_1), c(e_2))$
- $\max(c(e_1), c(e_2))$
- $c(e_1) + c(e_2)$

Beschränkte Kantengewichte – mit 0

Geg.: Graph mit natürlichen Kantengewichten in $(0, k]$

Ges.: Distanzen von Startknoten s



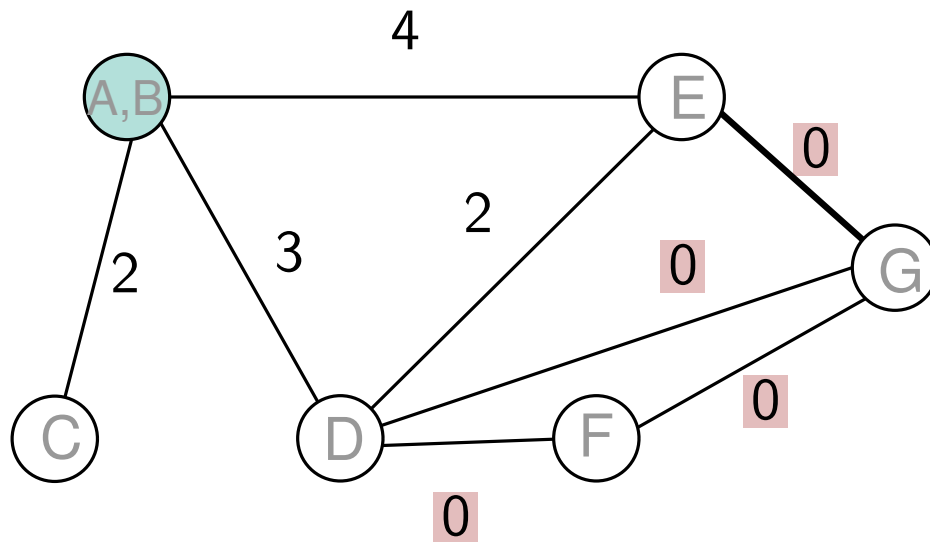
- Kanten mit Gewicht 0 machen Algorithmus von vorher kaputt
 - **Idee:** Kanten mit Gewicht 0 vorverarbeiten
 - kontrahiere nacheinander Kanten mit Gewicht 0
 - verwende den Algorithmus von vorhin
- ⚡ teuer und kompliziert

Wie viele Knoten und Kanten sind übrig nach den Kontraktionen?

Beschränkte Kantengewichte – mit 0

Geg.: Graph mit natürlichen Kantengewichten in $(0, k]$

Ges.: Distanzen von Startknoten s



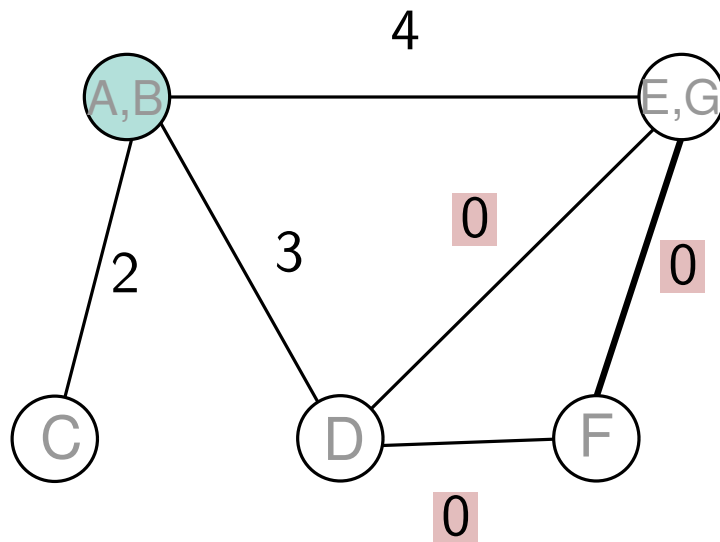
- Kanten mit Gewicht 0 machen Algorithmus von vorher kaputt
 - **Idee:** Kanten mit Gewicht 0 vorverarbeiten
 - kontrahiere nacheinander Kanten mit Gewicht 0
 - verwende den Algorithmus von vorhin
- ⚡ teuer und kompliziert

Wie viele Knoten und Kanten sind übrig nach den Kontraktionen?

Beschränkte Kantengewichte – mit 0

Geg.: Graph mit natürlichen Kantengewichten in $(0, k]$

Ges.: Distanzen von Startknoten s



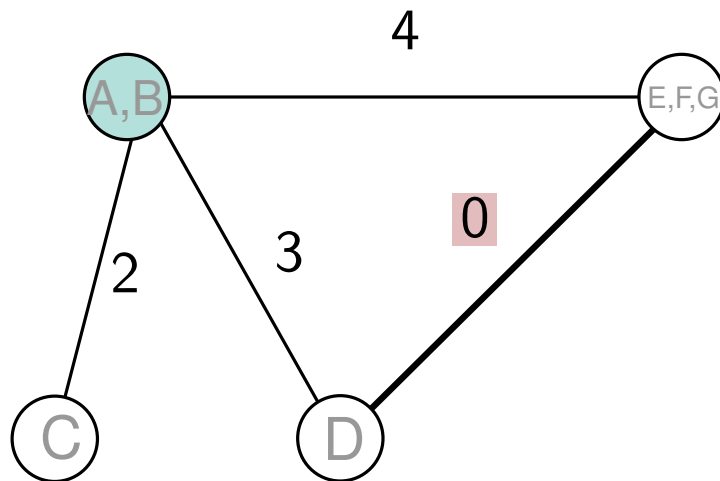
- Kanten mit Gewicht 0 machen Algorithmus von vorher kaputt
 - **Idee:** Kanten mit Gewicht 0 vorverarbeiten
 - kontrahiere nacheinander Kanten mit Gewicht 0
 - verwende den Algorithmus von vorhin
- ⚡ teuer und kompliziert

Wie viele Knoten und Kanten sind übrig nach den Kontraktionen?

Beschränkte Kantengewichte – mit 0

Geg.: Graph mit natürlichen Kantengewichten in $(0, k]$

Ges.: Distanzen von Startknoten s



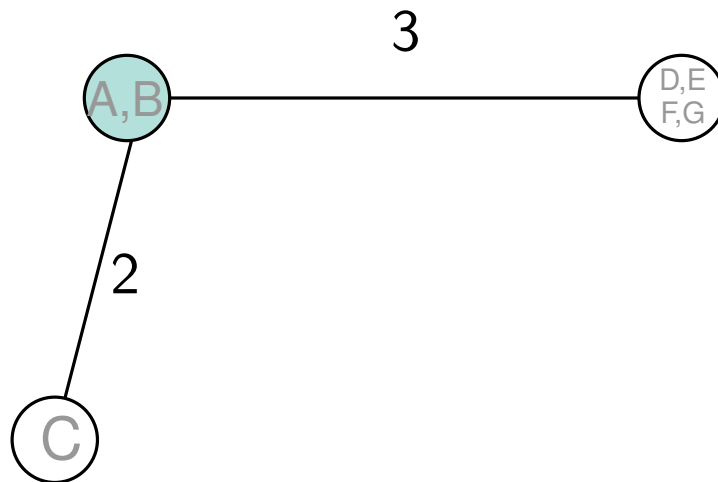
- Kanten mit Gewicht 0 machen Algorithmus von vorher kaputt
 - **Idee:** Kanten mit Gewicht 0 vorverarbeiten
 - kontrahiere nacheinander Kanten mit Gewicht 0
 - verwende den Algorithmus von vorhin
- ⚡ teuer und kompliziert

Wie viele Knoten und Kanten sind übrig nach den Kontraktionen?

Beschränkte Kantengewichte – mit 0

Geg.: Graph mit natürlichen Kantengewichten in $(0, k]$

Ges.: Distanzen von Startknoten s



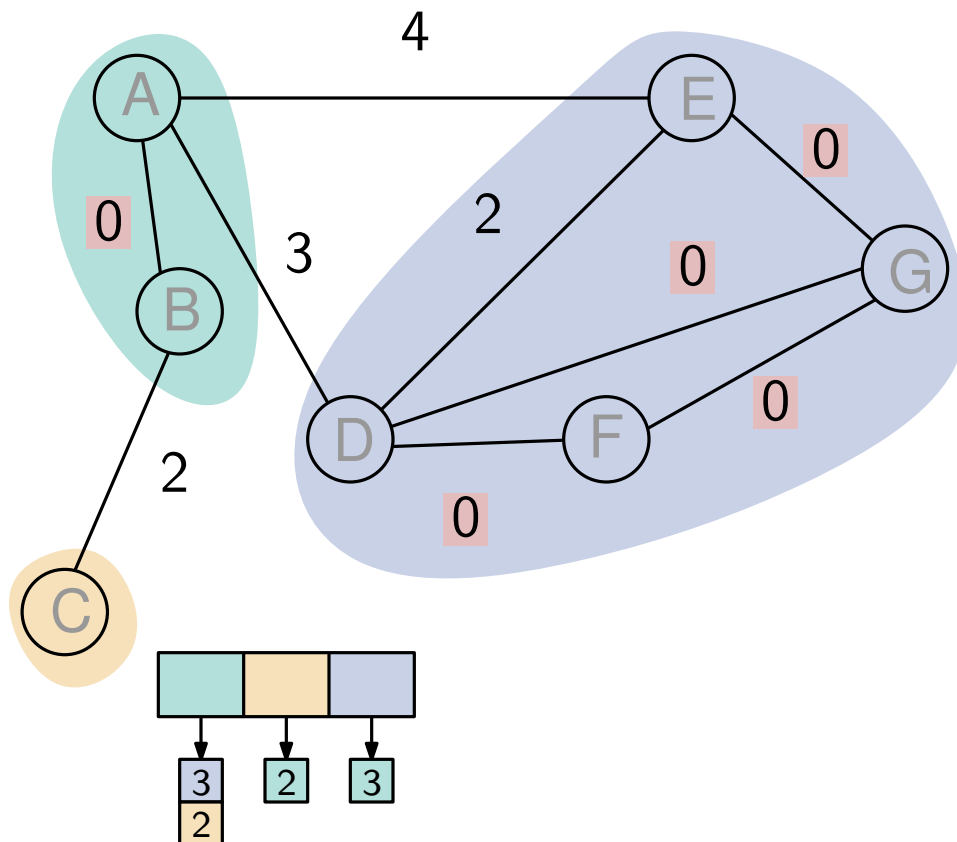
- Kanten mit Gewicht 0 machen Algorithmus von vorher kaputt
 - **Idee:** Kanten mit Gewicht 0 vorverarbeiten
 - kontrahiere nacheinander Kanten mit Gewicht 0
 - verwende den Algorithmus von vorhin
- ⚡ teuer und kompliziert

Wie viele Knoten und Kanten sind übrig nach den Kontraktionen?

Beschränkte Kantengewichte – mit 0

Geg.: Graph mit natürlichen Kantengewichten in $(0, k]$

Ges.: Distanzen von Startknoten s



- Kanten mit Gewicht 0 machen Algorithmus von vorher kaputt
- **Idee:** Kanten mit Gewicht 0 vorverarbeiten

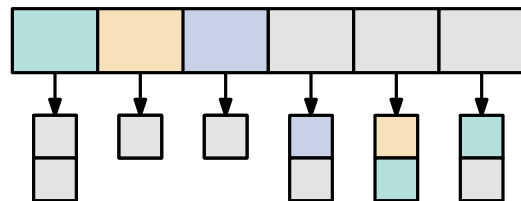
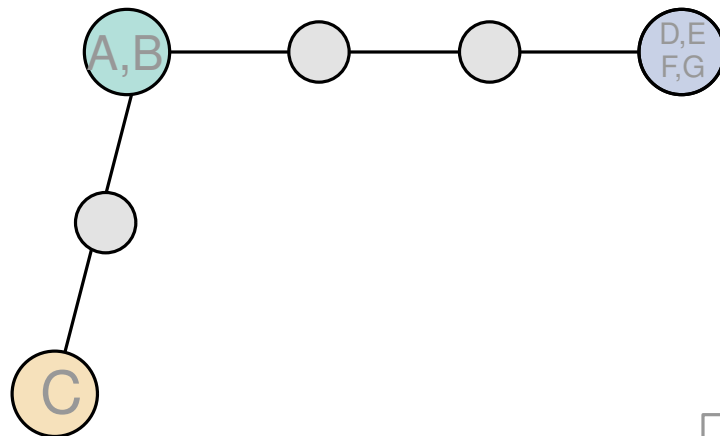
Versuch 2

- kontrahiere alle Kanten mit Gewicht 0 auf einmal
- finde mit BFS **0-Zusammenhangskomponenten**
- baue den kontrahierten Graphen neu auf

Beschränkte Kantengewichte – mit 0

Geg.: Graph mit natürlichen Kantengewichten in $(0, k]$

Ges.: Distanzen von Startknoten s



- Kanten mit Gewicht 0 machen Algorithmus von vorher kaputt
- **Idee:** Kanten mit Gewicht 0 vorverarbeiten

Versuch 2

- kontrahiere alle Kanten mit Gewicht 0 auf einmal
- finde mit BFS **0-Zusammenhangskomponenten**
- baue den kontrahierten Graphen neu auf
- verwende den Algorithmus von vorhin
- Laufzeit: $O(n + km)$

$O(n + m)$

$O(n + m)$

$O(n + km)$

Details: gute Übung (etwas tricky)