

Übung 2 – Algorithmen II

Moritz Laupichler, Nikolai Maas – {moritz.laupichler, nikolai.maas}@kit.edu
https://algo2.iti.kit.edu/AlgorithmenII_WS23.php

Institut für Theoretische Informatik - Algorithm Engineering

```
    result = current_weight;
    return true;
}

for( EdgeID eid = graph.edgeBegin( current ); eid != graph.edgeEnd( current ); ++eid ){
    const Edge & edge = graph.getEdge( eid );
    COUNTING( statistic_data.inc( DijkstraStatisticData::TOUCHED_EDGES ); )
    if( edge.forward ){
        COUNTING( statistic_data.inc( DijkstraStatisticData::RELAXED_EDGES ); )
        weight new_weight = edge.weight + current_weight;
        GUARANTEE( new_weight >= current_weight, std::runtime_error, "Weight overflow detected." );
        if( !priority_queue.isReached( edge.target ) ){
            COUNTING( statistic_data.inc( DijkstraStatisticData::SUCCESSFULLY_RELAXED_EDGES ); )
            COUNTING( statistic_data.inc( DijkstraStatisticData::REACHED_NODES ); )
            priority_queue.push( edge.target, new_weight );
        } else {
            if( priority_queue.getCurrentKey( edge.target ) > new_weight ){
                COUNTING( statistic_data.inc( DijkstraStatisticData::SUCCESSFULLY_RELAXED_NODES ); )
                priority_queue.decreaseKey( edge.target, new_weight );
            }
        }
    }
}
```

- Ganzzahlige *Priority Queues*
 - *Bucket Queues*
 - *Radix Heaps*
- Bidirektionale Suche
- A*-Suche
- All-to-All Suche

Spezielle *Priority Queues*

monoton, ganzzahlig

Warum das Ganze?

- spezialisierte Datenstruktur → schneller
- Dijkstras Algorithmus

Idee

- speichere Schlüssel in *Buckets* statt *Bäumen*

Spezielle *Priority Queues*

Dijkstras Algorithmus

Laufzeit Dijkstras Algorithmus

$$\blacksquare T_{Dijkstra} = O(m \cdot T_{decreaseKey} + n \cdot (T_{deleteMin} + T_{insert}))$$

amortisierte Laufzeiten

$O(\cdot)$	<i>Bin. Heap</i>	<i>Fib. Heap</i>	<i>Bkt. Queue</i>	<i>Radix Heap</i>
$T_{decreaseKey}$	$\log n$	1	1	1
T_{insert}	$\log n$	1	1	$\log C$
$T_{deleteMin}$	$\log n$	$\log n$	C	$\log C$
$T_{Dijkstra}$	$(m + n) \log n$	$m + n \log n$	$m + nC$	$m + n \log C$

Spezielle *Priority Queues*

monoton, ganzzahlig

Bedingungen

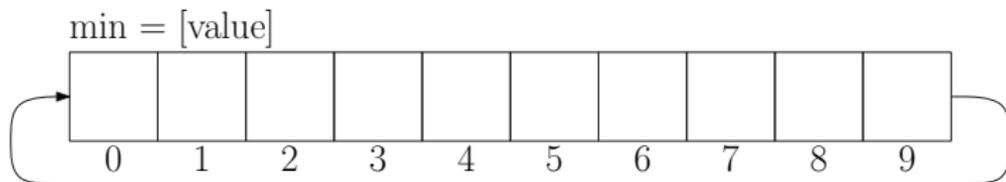
- positive, **ganzzahlige** Schlüssel
- neue/geänderte Schlüssel $k \geq$ minimaler Schlüssel min
- **maximales** Schlüsselinkrement $C \rightarrow min \leq k \leq min + C$

Aufbau:

- zirkuläre Liste aus Buckets $B[\cdot]$
- Variable mit minimalem Schlüssel min
(der in die Datenstruktur aufgenommen werden kann)
- min : letzter deleteMin-Schlüssel, initialisiert mit 0

gegeben:

- max. Schlüsselinkrement $C \longrightarrow \# \text{ Buckets } |B| = C + 1$



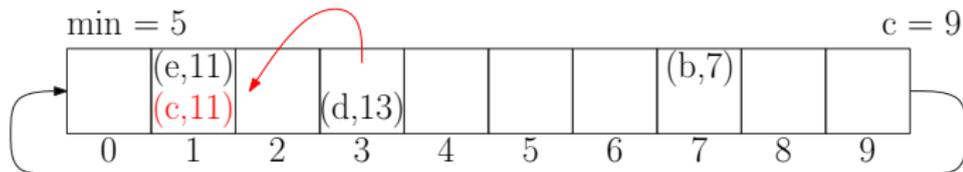
$$C = 9 \longrightarrow |B| = C + 1 = 10$$

Ablauf:

insert:	Einfügen in Bucket $B[key \bmod (C + 1)]$	$O(1)$
deleteMin:	Entfernen aus Bucket $B[min \bmod (C + 1)]$ (bzw. aus erstem nicht-leeren Folgebucket)	$O(C)$
decreaseKey:	Verschieben von altem in neuen Bucket	$O(1)$

Beispiel:

- insert(a,5)
- insert(b,7)
- deleteMin()
- insert(c,13)
- insert(d,13)
- insert(e,11)
- decreaseKey(c,11)



Spezielle *Priority Queues*

Dijkstras Algorithmus

Laufzeit Dijkstras Algorithmus

■ $T_{Dijkstra} = O(m \cdot T_{decreaseKey} + n \cdot (T_{deleteMin} + T_{insert}))$

amortisierte Laufzeiten

$O(\cdot)$	<i>Bin. Heap</i>	<i>Fib. Heap</i>	<i>Bkt. Queue</i>	<i>Radix Heap</i>
$T_{decreaseKey}$	$\log n$	1	1	1
T_{insert}	$\log n$	1	1	$\log C$
$T_{deleteMin}$	$\log n$	$\log n$	C	$\log C$
$T_{Dijkstra}$	$(m + n) \log n$	$m + n \log n$	$m + nC$	$m + n \log C$

Aufbau:

- Liste aus **logarithmischer Anzahl** Buckets $B[\cdot]$
- Variable mit minimalem Schlüssel min
(der in die Datenstruktur aufgenommen werden kann)

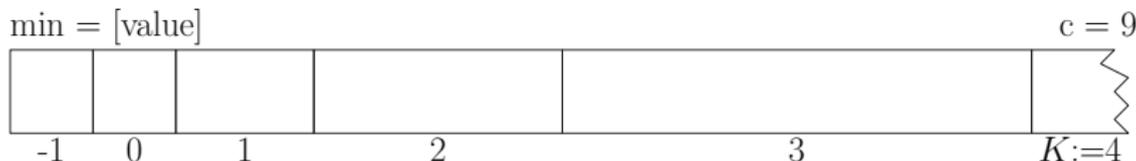
gegeben:

- max. Schlüsselinkrement $C \longrightarrow \# \text{ Buckets } |B| = K + 2$
 $= (\lfloor \log C \rfloor + 1) + 2$

$min = [value]$



$$C = 9 \longrightarrow K + 2 = (\lfloor \log C \rfloor + 1) + 2 = (3 + 1) + 2 = 6$$



Welche Schlüssel kommen in welches Bucket?

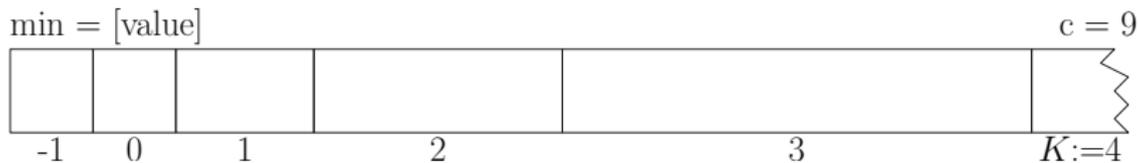
- Bucket i : hält Elemente mit $i = \min(\text{msd}(\text{min}, \text{key}), K)$
- Bucket K ist *overflow* Bucket
 - höchstwertiges unterschiedliches Bit ist i
(bzw. -1 wenn $\text{key} = \text{min}$)
 - $\max(1, 2^i)$ verschiedene Schlüssel
 - leer, wenn Bit i von min gesetzt

Beispiele

$\text{min} := 00001000$ (08)

$\text{msd}(00001000, 01001000) = 6$

$\text{msd}(00001000, 00001010) = 1$



Welche Schlüssel kommen in welches Bucket?

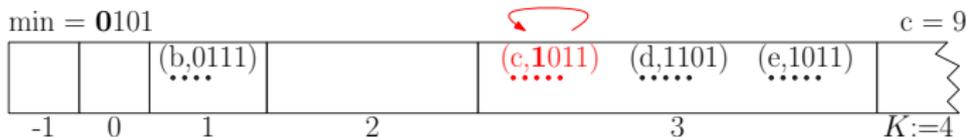
<i>min</i>	Bucket $B[\cdot]$					
<i>min</i>	-1	0	1	2	3	4
1000 (08)	8	9	10..11	12..15	-	16..8+C
1010 (10)	10	11	-	12..15	-	16..10+C
1111 (15)	15	-	-	-	-	16..15+C
1000100 (68)	68	69	70..71	-	72..79 ?	80..68+C ?
1000100 (68)	68	69	70..71	-	72..77 !	- !

Ablauf und Laufzeiten (amortisiert):

insert:	Einfügen in Bucket $B[\min(\text{msd}(\text{min}, \text{key}), K)]$	$O(\log C)$
deleteMin:	$\text{min} = \text{minimaler Schlüssel (aus Bucket } i\text{)},$ Elemente aus Bucket i verschieben, Entfernen aus Bucket $B[-1]$	$O(\log C)$
decreaseKey:	Verschieben von altem in neues Bucket	$O(1)$

Beispiel:

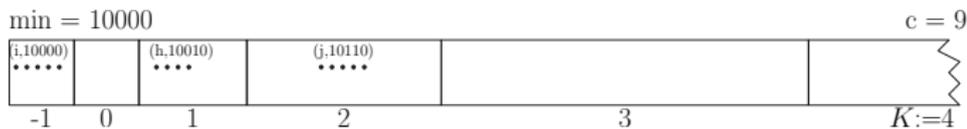
- insert(a,5)
- insert(b,7)
- deleteMin()
- insert(c,13)
- insert(d,13)
- insert(e,11)
- decreaseKey(c,11)



Radix Heaps

Beispiel (fortgesetzt):

- `insert(f,14)`
- `deleteMin()`
- `deleteMin()`
- `insert(g,20)`
- `deleteMin()`
- `insert(h,18)`
- `deleteMin()`
- `decreaseKey(g,16)`
- `deleteMin()`
- `deleteMin()`
- `insert(i,24)`
- `insert(j,22)`
- `decreaseKey(i,16)`



Radix Heaps

Warum komplizierte Formel $\min(\text{msd}(\text{min}, \text{key}), K)$?

- viel anschaulicher wäre doch

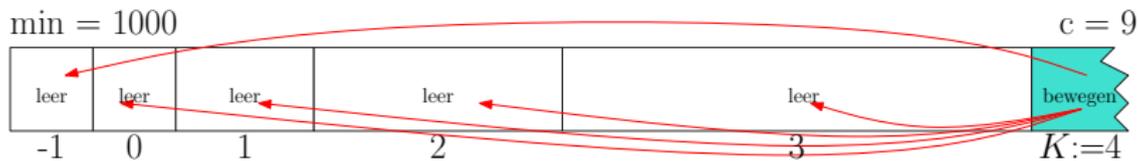
$$i = \lfloor \log(\text{key} - \text{min}) \rfloor$$

- okay, Anzahl Verschiebungen **erhöht sich nicht** ...
- ... aber, jede Änderung von min ändert **potentiell alle Buckets**
 → **schlechtere Laufzeit!**

Beispiel

$\text{min} := 01000$ (08) $\xrightarrow{\text{deleteMin}}$ $\text{min} := 01010$ (10)

	Bucket $B[\cdot]$					
min	-1	0	1	2	3	4
1000 (08)	8	9	10..11	12..15	16..8+C	-
1010 (10)	10	11	12..13	14..17	18..10+C	-



Änderung von min \rightarrow Umverteilung eines Bucket genügt

$min := 01000$ (08) $\xrightarrow{\text{deleteMin}}$ $min :=$

01001 (09) $0101*$ (10..11) $011**$ (12..15) $-$, Bucket 3 ist *leer* $1****$ (16..)

min	Bucket $B[\cdot]$					
	-1	0	1	2	3	4
01000 (08)	8	9	10..11	12..15	-	≥ 16
01001 (09)	9	-	10..11	12..15	-	≥ 16
01010 (10)	10	11	-	12..15	-	≥ 16
01011 (11)	11	-	-	12..15	-	≥ 16
01100 (12)	12	13	14..15	-	-	≥ 16
01101 (13)	13	-	14..15	-	-	≥ 16
01110 (14)	14	15	-	-	-	≥ 16
01111 (15)	15	-	-	-	-	≥ 16
10000 (16)	16	17	-	-	-	-
10001 (17)	17	-	-	-	-	-

Spezielle *Priority Queues*

Dijkstras Algorithmus

Laufzeit Dijkstras Algorithmus

■ $T_{Dijkstra} = O(m \cdot T_{decreaseKey} + n \cdot (T_{deleteMin} + T_{insert}))$

amortisierte Laufzeiten

$O(\cdot)$	<i>Bin. Heap</i>	<i>Fib. Heap</i>	<i>Bkt. Queue</i>	<i>Radix Heap</i>
$T_{decreaseKey}$	$\log n$	1	1	1
T_{insert}	$\log n$	1	1	$\log C$
$T_{deleteMin}$	$\log n$	$\log n$	C	$\log C$
$T_{Dijkstra}$	$(m + n) \log n$	$m + n \log n$	$m + nC$	$m + n \log C$

Eigenschaften

- gegeben
 - Graph $G = (V, E)$
 - Kantengewichte $c(u, v) : E \rightarrow \mathbb{R}_0^+$
- betrachte Suche von Start s nach Ziel t (**One-to-One Query**)
→ kürzeste Distanz $\mu(s, t)$ bestimmen

Übersicht über verschiedene Varianten

- Dijkstras Algorithmus (auch One-to-All Query)
- Bellmann Ford Algorithmus (auch negative Kantengewichte)
- Bidirektionale Suche (Beschleunigungstechnik)
- A*-Suche (Heuristik)
- ...

Suche in Graphen

Übersicht über verschiedene Varianten

Dijkstras Algorithmus



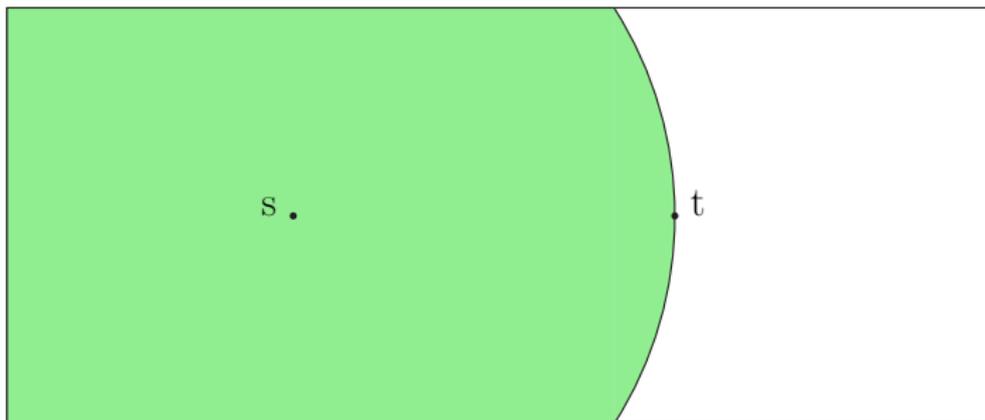
Bidirektionale Suche



A* Suche



Bidirektionale A* Suche



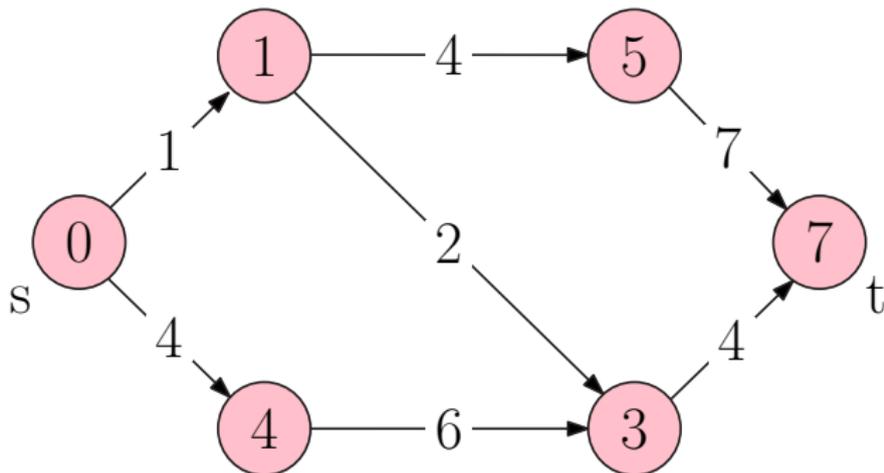
Suche in Graphen

Dijkstras Algorithmus

Einige Eigenschaften

- benötigt **nicht-negative** Kantengewichte
- verwaltet vorläufige Distanzen $d[\cdot]$ in *Priority Queue*
→ unterscheide **erreichte** Knoten und **gescannte** Knoten

Beispiel



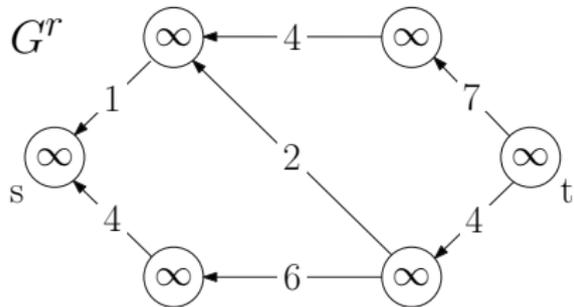
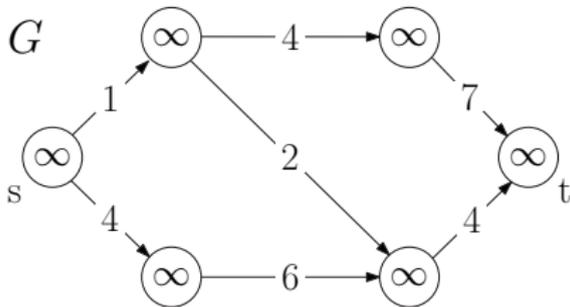
Suche in Graphen

Bidirektionale Suche

Eigenschaften

- führt zweimal Dijkstras Algorithmus aus
 - Vorwärtssuche ($s \rightarrow t$) auf normalem Graph G ,
 - Rückwärtssuche ($t \rightarrow s$) auf Rückwärtsgraph G^r

Beispiel



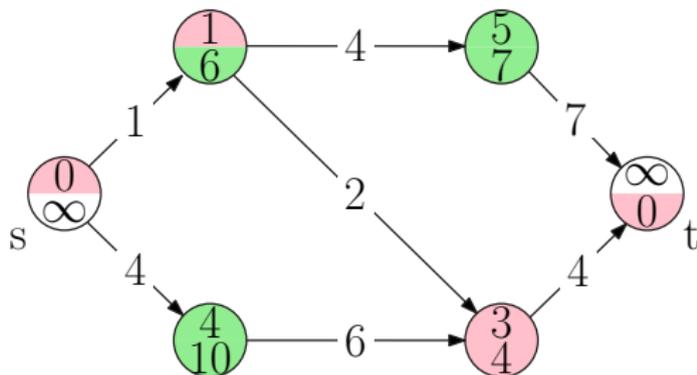
Suche in Graphen

Bidirektionale Suche

Eigenschaften (weiter)

- wechselt Suchrichtung in jedem Schritt
(alternativ: wähle Richtung mit kleinerem $pq.min$)
- Abbruch, wenn ein Knoten in beiden Suchen **gescannt** wurde
(aufpassen bei alternativer Wahl der Suchrichtung!)

Beispiel



forward

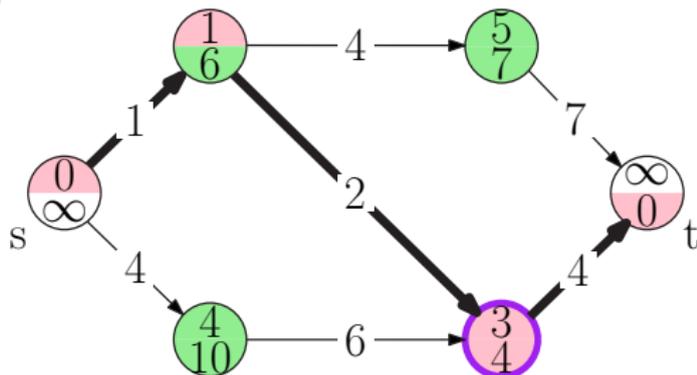
Suche in Graphen

Bidirektionale Suche

Wie wissen wir kürzeste Distanz und Weg nach Abbruch?

- wenn sich $d_{fwd}[v]$ oder $d_{bwd}[v]$ ändert,
 - aktualisiere **Vorgänger** u ,
 - falls **vorläufige kürzeste Distanz** $d[s, t] > d_{fwd}[v] + d_{bwd}[v]$
 - aktualisiere $d[s, t]$,
 - aktualisiere **Treffpunkt** v

Beispiel



forward

$$d[s, t] = 7$$

Eigenschaften

- zielgerichtete Suche
 - benötigt **Potentialfunktion** $\text{pot}(\cdot) : V \rightarrow \mathbb{R}$
 - **reduzierte Kantengewichte** $\bar{c}(u, v) := c(u, v) + \text{pot}(v) - \text{pot}(u)$ bzw.
 - **modifizierte Schlüssel** $\bar{d}[v] := d[v] + \text{pot}(v)$
- Abarbeitung der Knoten wird geändert (verbessert?)
→ kürzeste Pfade bleiben erhalten

Suche in Graphen

A*-Suche – Potentialfunktionen

Eigenschaften

- Potentialfunktion $\text{pot}(\cdot) : V \rightarrow \mathbb{R}$
- heuristische Funktion
 - modelliert **vorhandenes Wissen** über Graph
 - **schätzt Distanz zum Ziel** $\rightarrow \bar{d}[v]$ schätzt $\mu(s, t)$

gültige Potentialfunktion $\text{pot}(\cdot)$

- untere Schranke für Distanz zum Ziel t
 $\rightarrow \text{pot}(u) \leq \mu(u, t) \quad \forall u \in V$
(beendet Suche sobald t gescannt wurde)
- nicht-negative reduzierte Kantengewichte
 $\rightarrow \bar{c}(u, v) := c(u, v) + \text{pot}(v) - \text{pot}(u) \geq 0 \quad \forall (u, v) \in E$
(für Dijkstras Algorithmus)

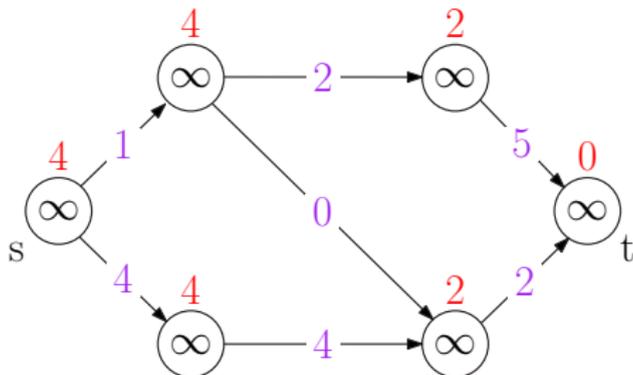
Suche in Graphen

A*-Suche – Potentialfunktionen

Woher nehmen?

- Manhattan-Distanz (nur Gittergraphen), euklidischer Abstand, ...
(benötigt geometrische Einbettung des Graphen)
- Distanzen zu Landmarken und Dreiecksungleichung
(funktioniert ohne Einbettung)
- Erfahrungswerte
(z.B. Bewertung von Spielsituationen)

Beispiel

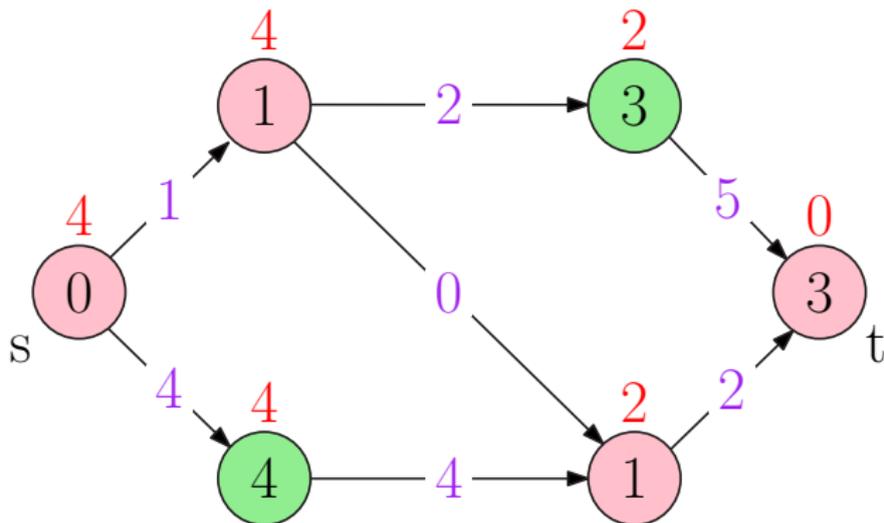


Suche in Graphen

A*-Suche

Beispiel

- Suche mit reduzierten Kantengewichten

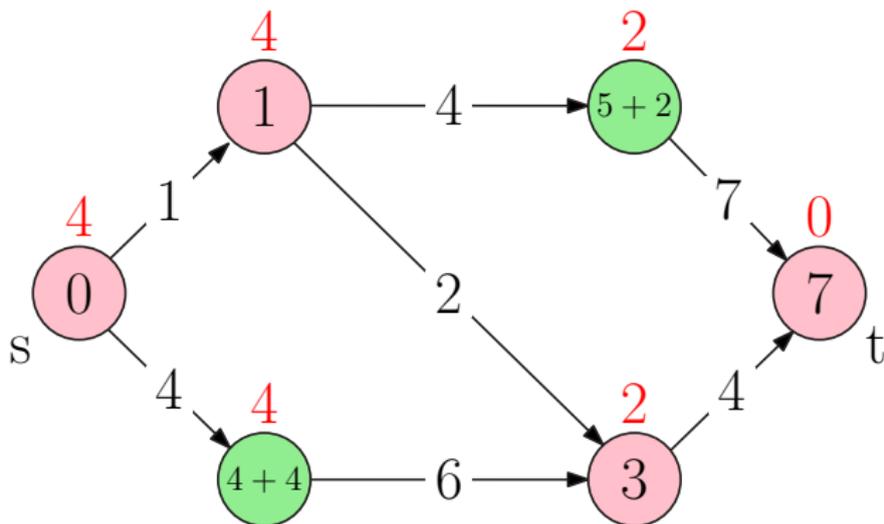


Suche in Graphen

A*-Suche

Beispiel

- Suche mit geänderten Schlüsseln in *Priority Queue*



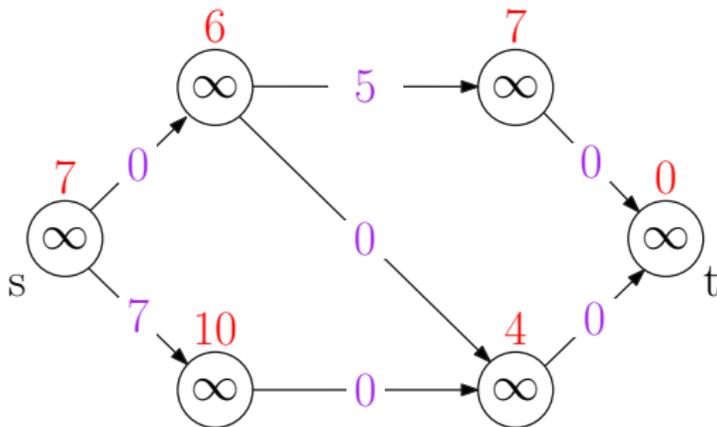
Suche in Graphen

A*-Suche – Landmarken

Erster Ansatz

- $\text{pot}(v) := \mu(v, t)$ sei **optimales Potential**
 - Algorithmus besucht nur Knoten auf kürzesten Pfaden
 - **zu hoher Speicherverbrauch** → benötigt alle kürzesten Distanzen!

Beispiel



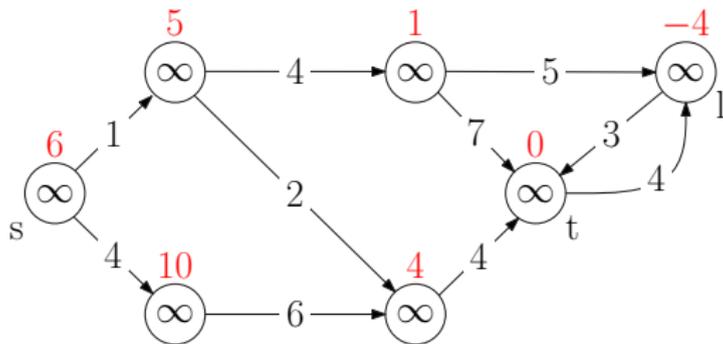
Suche in Graphen

A*-Suche – Landmarken

Kompromiss

- berechne Potential für einige Knoten l (Landmarken)
- bei konkreter Anfrage:
 - wähle Landmarke l hinter dem Ziel t (heuristisch)
 - verwende Potential $\text{pot}(v) := \mu(v, l) - \mu(t, l)$

Beispiel



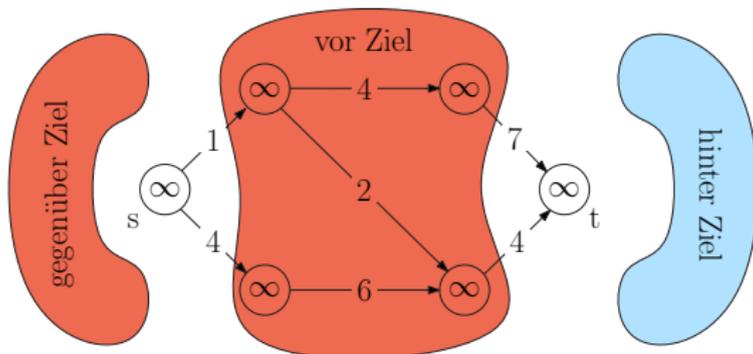
Suche in Graphen

A*-Suche – Landmarken

Qualität der Landmarken

- Was passiert bei **schlechter Landmarke** (vor/gegenüber Ziel)?
 - Korrektheit?
 - Laufzeit?

Beispiel



Qualität der Landmarken

■ Korrektheit:

immer korrekt dank **Dreiecksungleichung**

- untere Schranke für Distanz zum Ziel t

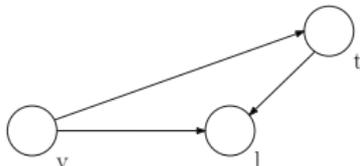
$$\text{pot}(v) = \mu(v, l) - \mu(t, l) \leq \mu(v, t) \Leftrightarrow \mu(v, l) \leq \mu(v, t) + \mu(t, l)$$

- nicht-negative reduzierte Kantengewichte

$$\bar{c}(u, v) = c(u, v) + \text{pot}(v) - \text{pot}(u)$$

$$= c(u, v) + \mu(v, l) - \mu(t, l) - \mu(u, l) + \mu(t, l)$$

$$= c(u, v) + \mu(v, l) - \mu(u, l) \geq 0 \quad \forall (u, v) \in E$$

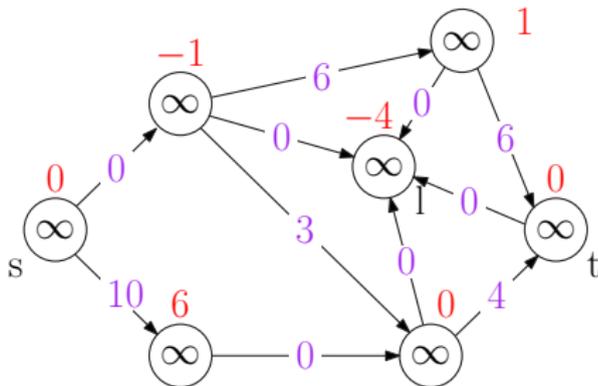


Suche in Graphen

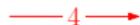
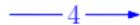
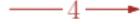
A*-Suche – Landmarken

Qualität der Landmarken

- Laufzeit:
Algorithmus sucht in **falscher Richtung** → **langsam!**
- Beispiel



Legende

- 
Kante mit Gewicht 4
- 
Kante mit Gewicht 4, wird gerade in Vorwärtsrichtung betrachtet
- 
Kante mit Gewicht 4, wird gerade in Rückwärtsrichtung betrachtet
- 
Kante mit reduziertem Gewicht 1
- 
neu eingefügte Kante mit Gewicht 4

- 
Knoten v mit oberer Schranke für Distanz vom Start $d[v] = \infty$ und Potential $pot[v] = 2$
- 
erreichter Knoten v mit oberer Schranke für Distanz vom Start $d[v] = 2$ (in *Priority Queue*)
- 
erreichter Knoten v mit oberer Schranke für Distanz vom Start $d[v] = 1$ (in *Priority Queue*)
(obere Schranke gerade verkleinert)
- 
gescannter Knoten v mit exakter Distanz vom Start $d[v] = 1$ (aus *Priority Queue* entfernt)

- 
Knoten in Vorwärtsrichtung gescannt mit exakter Distanz vom Start $d_{fwd}[v] = 1$,
in Rückwärtsrichtung erreicht mit oberer Schranke für Distanz zum Ziel $d_{bwd}[v] = 3$
- 
Knoten in Vorwärtsrichtung gescannt mit $d_{fwd}[v] = 1$, in Rückwärtsrichtung erreicht mit $d_{bwd}[v] = 2$
(obere Schranke in Rückwärtsrichtung gerade verkleinert)
- 
aktueller Treffpunkt von Vorwärts- und Rückwärtssuche mit minimalem $d_{fwd}[v] + d_{bwd}[v] = 3$

- 
erreichter Knoten v mit oberer Schranke für Distanz vom Start $d[v] = 2$ (in *Priority Queue*)
(Schlüssel in *Priority Queue* ist $d[v] + pot[v] = 3 + 2$)



Zeiger auf Vorgänger
(in Vorwärtsrichtung)



Zeiger auf Vorgänger
(in Rückwärtsrichtung)

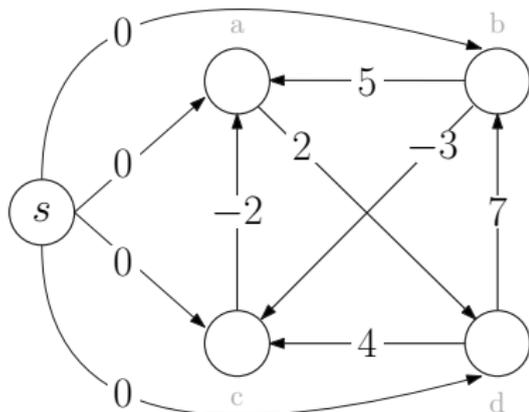


neu eingefügter Knoten

- n -mal Dijkstra
- Negative Kantengewichte (aber keine negativen Kreise)
 - n -mal Bellman-Ford
 - Langsam $O(n^2 m)$
 - → Kombiniere Dijkstra, Bellman-Ford und Knotenpotentiale
 - $O(nm + n^2 \log n)$

Suche in Graphen

All-to-all



Ende!



Feierabend!