

# Übung 2 – Algorithmen II

Moritz Laupichler, Nikolai Maas – {moritz.laupichler, nikolai.maas}@kit.edu  
[https://algo2.iti.kit.edu/AlgorithmenII\\_WS23.php](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*

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

### *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*

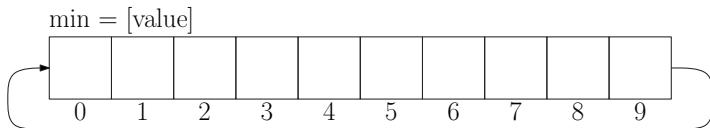
- positive, **ganzzahlige** Schlüssel
- neue/geänderte Schlüssel  $k \geq$  minimaler Schlüssel  $min$
- **maximales** Schlüsselinkrement  $C \rightarrow min \leq k \leq min + C$

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  $C \rightarrow \# \text{ Buckets } |B| = C + 1$



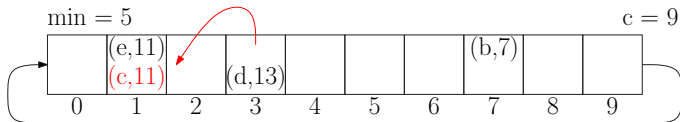
$$C = 9 \rightarrow |B| = C + 1 = 10$$

## 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	$\log C$
$T_{deleteMin}$	$\log n$	$\log n$	$C$	$\log C$
$T_{Dijkstra}$	$(m + n) \log n$	$m + n \log n$	$m + nC$	$m + n \log C$



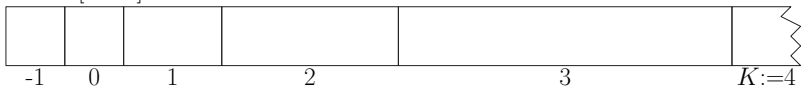
*Aufbau:*

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

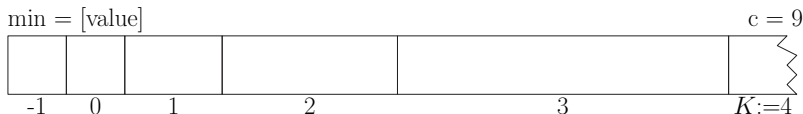
*gegeben:*

- 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?

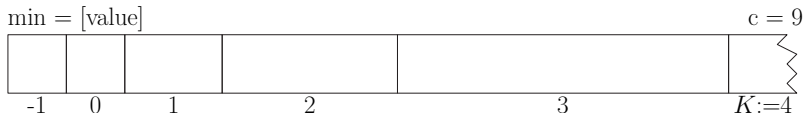
- Bucket  $i$ : hält Elemente mit  $i = \min(\text{msd}(\text{min}, \text{key}), K)$
- Bucket  $K$  ist *overflow* Bucket
  - höchstwertiges unterschiedliches Bit ist  $i$   
(bzw.  $-1$  wenn  $\text{key} = \text{min}$ )
  - $\max(1, 2^i)$  verschiedene Schlüssel
  - leer, wenn Bit  $i$  von  $\text{min}$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

Beispiele

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

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

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



Welche Schlüssel kommen in welches Bucket?

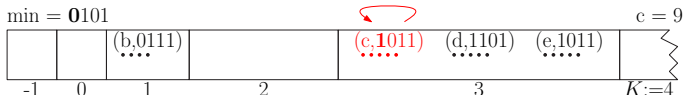
<i>min</i>	Bucket $B[\cdot]$					
	-1	0	1	2	3	4
1000 (08)	8	9	10..11	12..15	-	16..8+C
1010 (10)	10	11	-	12..15	-	16..10+C
1111 (15)	15	-	-	-	-	16..15+C
1000100 (68)	68	69	70..71	-	72..79 ?	80..68+C ?
1000100 (68)	68	69	70..71	-	72..77 !	- !

## Ablauf und Laufzeiten (amortisiert):

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

## Beispiel:

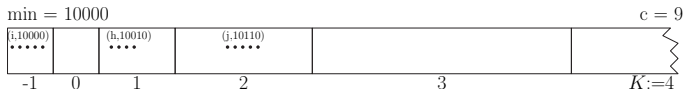
- insert(a,5)
- insert(b,7)
- deleteMin()
- insert(c,13)
- insert(d,13)
- insert(e,11)
- decreaseKey(c,11)



# 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

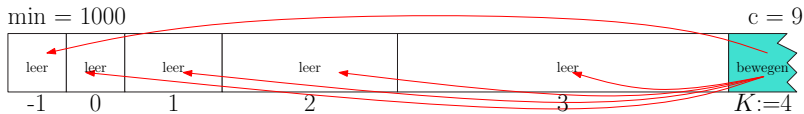
$$i = \lfloor \log(\text{key} - \text{min}) \rfloor$$

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

Beispiel

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

	Bucket $B[\cdot]$					
$\text{min}$	-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..)

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



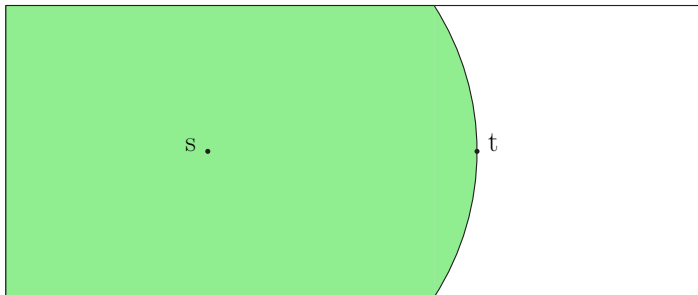
Bidirektionale Suche



A\* Suche



Bidirektionale A\* Suche



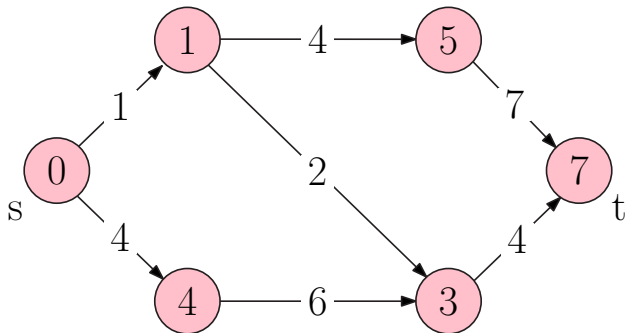
# Suche in Graphen

## Dijkstras Algorithmus

### Einige Eigenschaften

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

### Beispiel



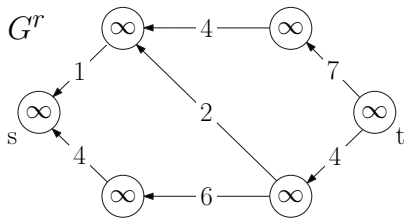
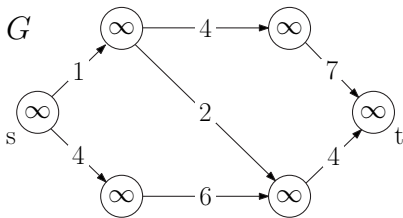
# Suche in Graphen

## 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



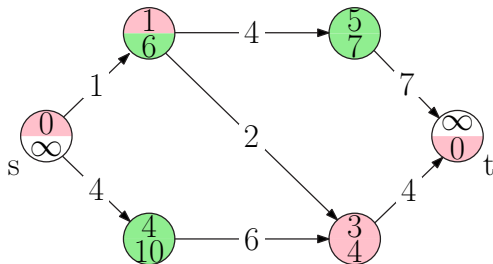
# Suche in Graphen

## Bidirektionale Suche

### Eigenschaften (weiter)

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

### Beispiel



forward

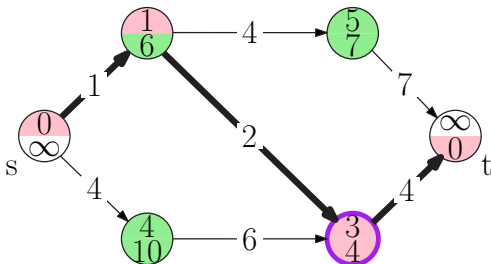
# Suche in Graphen

## 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)



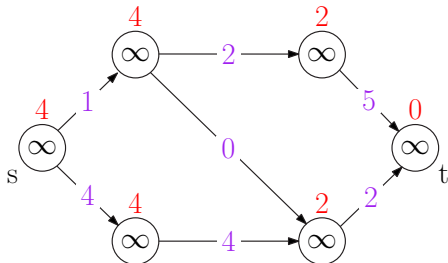
# Suche in Graphen

## 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*

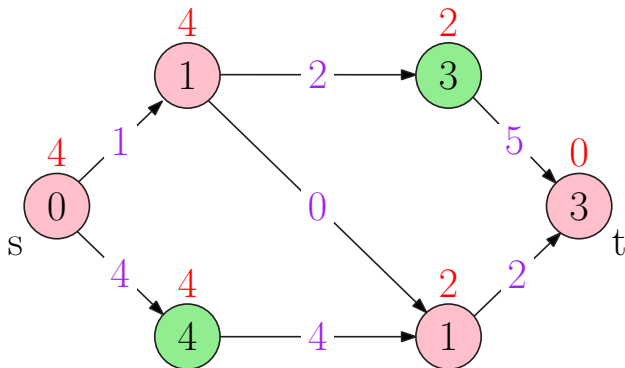


# Suche in Graphen

## A\*-Suche

### Beispiel

- Suche mit reduzierten Kantengewichten

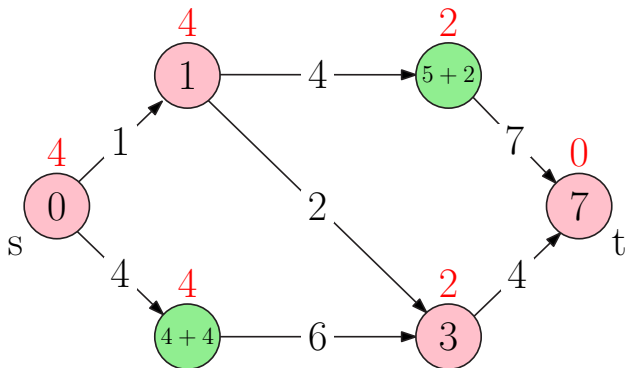


# Suche in Graphen

## A\*-Suche

### Beispiel

- Suche mit geänderten Schlüsseln in *Priority Queue*



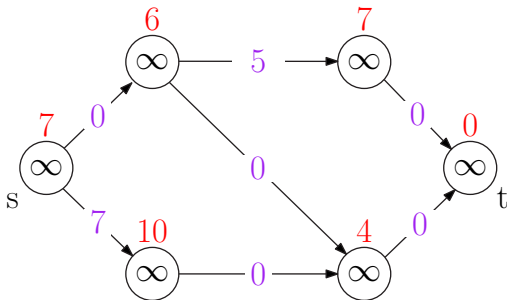
# Suche in Graphen

## 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



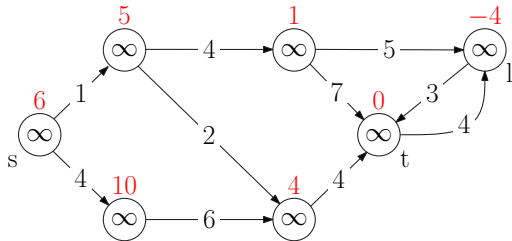
# Suche in Graphen

## 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



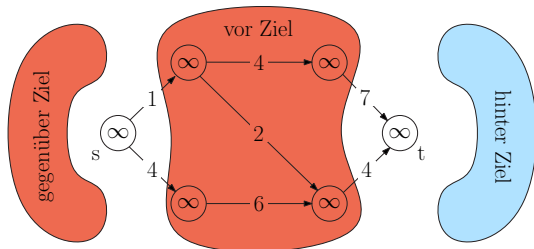
# Suche in Graphen

## 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  $t$

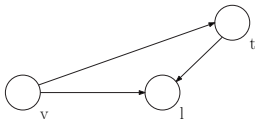
$$\text{pot}(v) = \mu(v, l) - \mu(t, l) \leq \mu(v, t) \Leftrightarrow \mu(v, l) \leq \mu(v, t) + \mu(t, l)$$

- nicht-negative reduzierte Kantengewichte

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

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

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

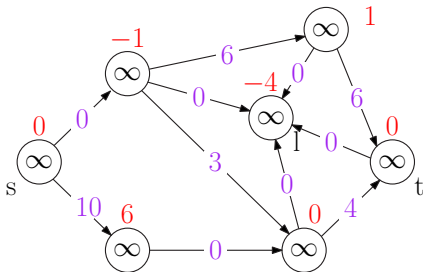


# Suche in Graphen

## A\*-Suche – Landmarken

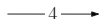




### Qualität der Landmarken


- 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


 Zeiger auf Vorgänger  
(in Vorwärtsrichtung)

 Zeiger auf Vorgänger  
(in Rückwärtsrichtung)


 Knoten  $v$  mit oberer Schranke für Distanz vom Start  $d[v] = \infty$  und Potential  $pot[v] = 2$


 neu eingefügter Knoten

 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)

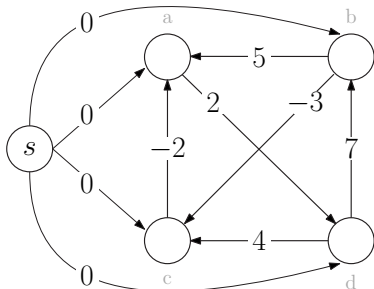
 aktueller Treffpunkt von Vorwärts- und Rückwärtssuche mit minimalem  $d_{fwd}[v] + d_{bwd}[v] = 3$

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

- $n$ -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!