

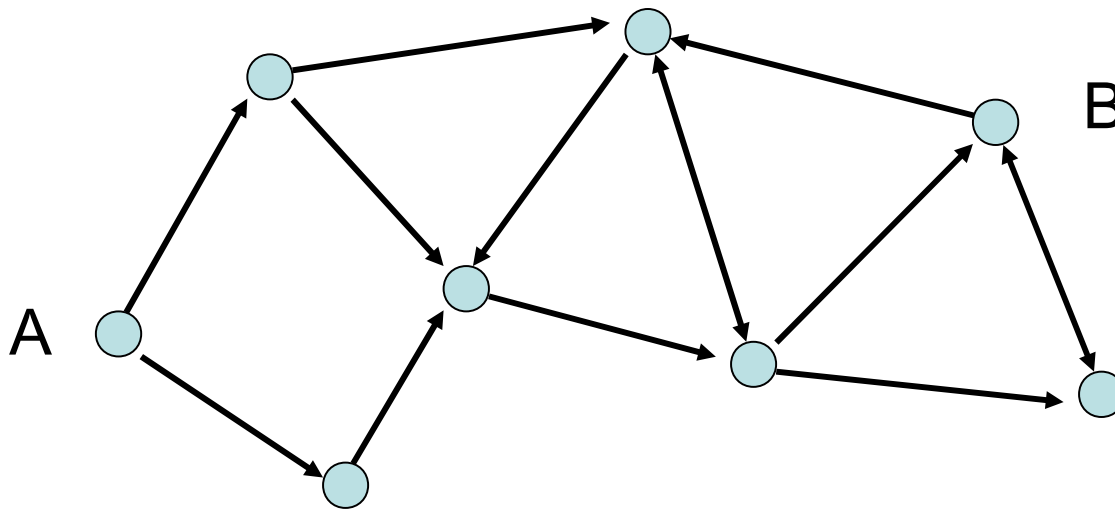
Grundlagen der Algorithmen und Datenstrukturen

Kapitel 10

Christian Scheideler + Helmut Seidl
SS 2009

Kürzeste Wege

Zentrale Frage: Wie komme ich am schnellsten von A nach B?



Kürzeste Wege

Zentrale Frage: Wie komme ich am schnellsten von A nach B?

Fälle:

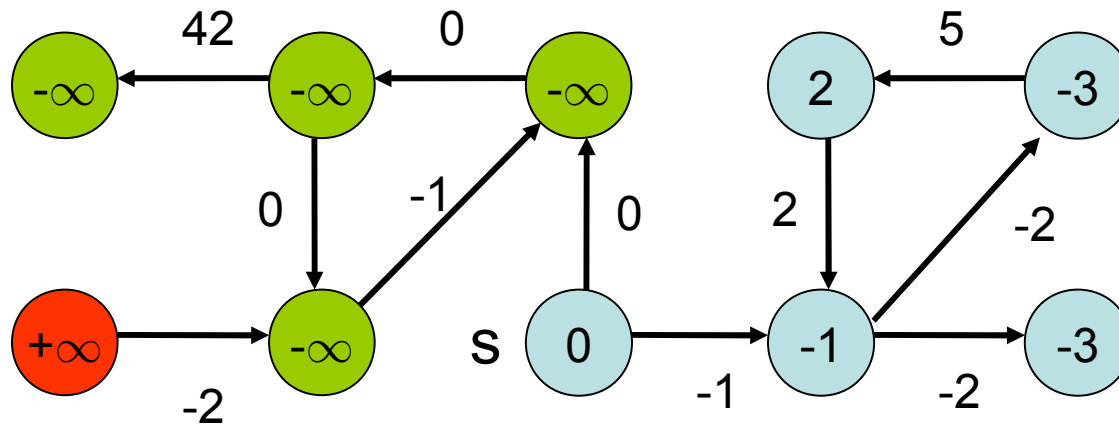
- Kantenkosten 1
- DAG, beliebige Kantenkosten
- Beliebiger Graph, positive Kantenkosten
- Beliebiger Graph, beliebige Kosten

Einführung

Kürzeste-Wege-Problem:

- gerichteter Graph $G=(V,E)$
- Kantenkosten $c:E\rightarrow\mathbb{R}$
- **SSSP** (single source shortest path):
Kürzeste Wege von einer Quelle zu allen anderen Knoten
- **APSP** (all pairs shortest path):
Kürzeste Wege zwischen allen Paaren

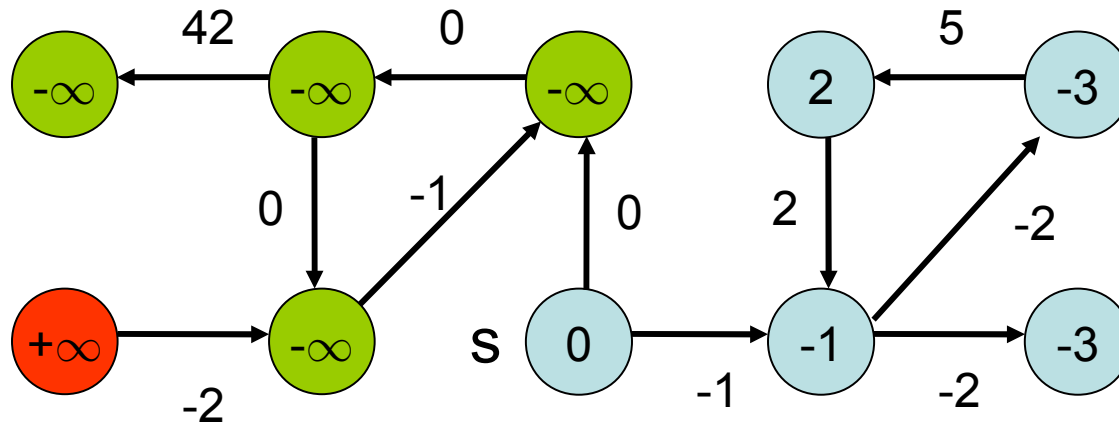
Einführung



$\mu (s,v)$: Distanz zwischen s und v

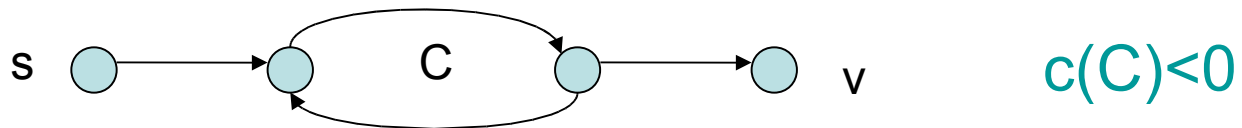
$$\mu (s,v) = \left\{ \begin{array}{l} \infty \quad \text{kein Weg von } s \text{ nach } v \\ -\infty \quad \text{Weg bel. kleiner Kosten von } s \text{ nach } v \\ \min\{ c(p) \mid p \text{ ist Weg von } s \text{ nach } v \} \end{array} \right\}$$

Einführung



Wann sind die Kosten $-\infty$?

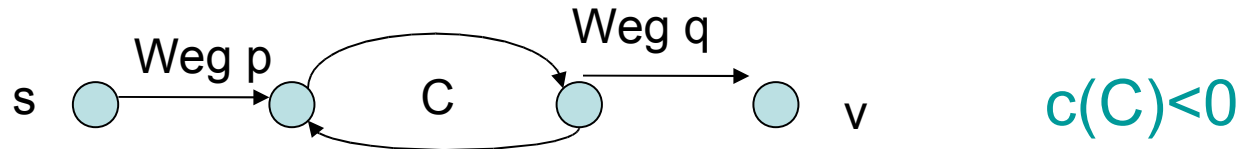
Wenn es einen negativen Kreis gibt:



Einführung

Negativer Kreis hinreichend und notwendig für Wegekosten $-\infty$.

Negativer Kreis hinreichend:



Kosten für i -fachen Durchlauf von C :

$$c(p) + i \cdot c(C) + c(q)$$

Für $i \rightarrow \infty$ geht Ausdruck gegen $-\infty$.

Einführung

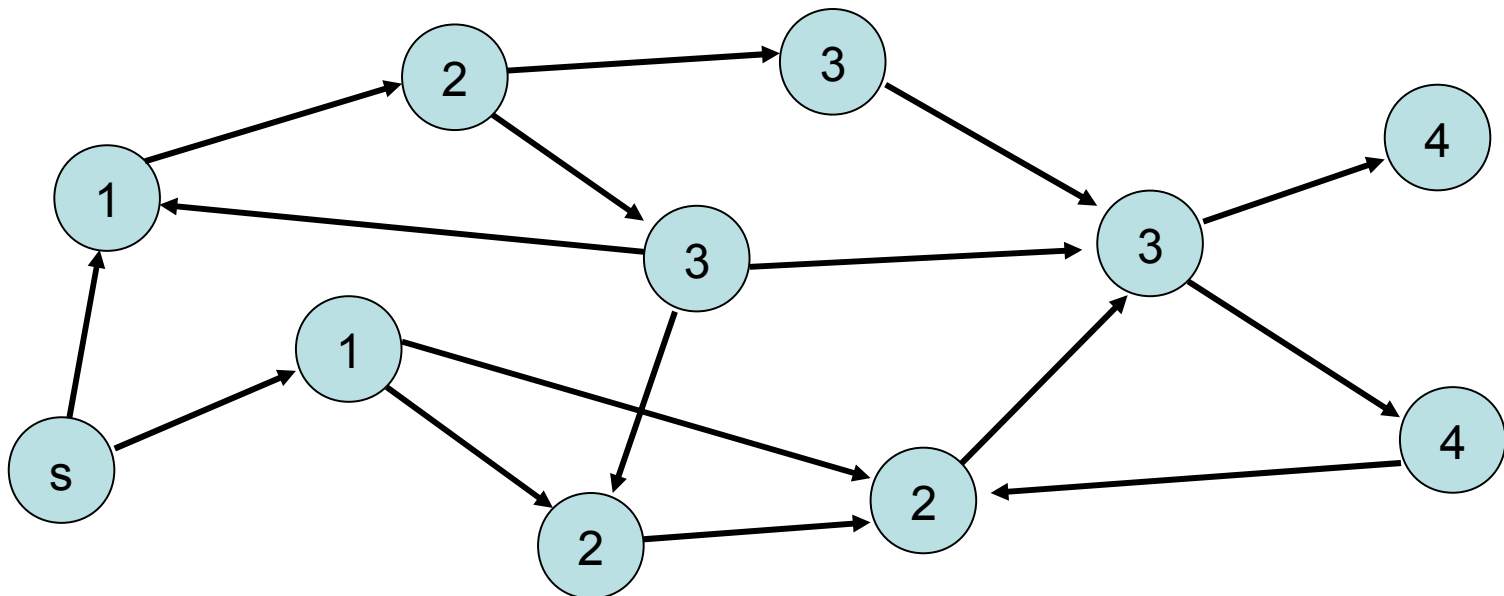
Negativer Kreis hinreichend und notwendig für Wegekosten $-\infty$.

Negativer Kreis notwendig:

- l : minimale Kosten eines **einfachen** Weges von s nach v
- es gibt **nichteinfachen** Weg r von s nach v mit Kosten $c(r) < l$
- r nicht einfach: Zerlegung in $p_0 C_1 p_1 \dots p_{n-1} C_n p_n$, wobei C_i Kreise sind und $p_0 \dots p_n$ ein einfacher Pfad da $c(r) < l \leq c(p_0 \dots p_n)$ ist, gilt $c(C_i) < 0$ für ein i

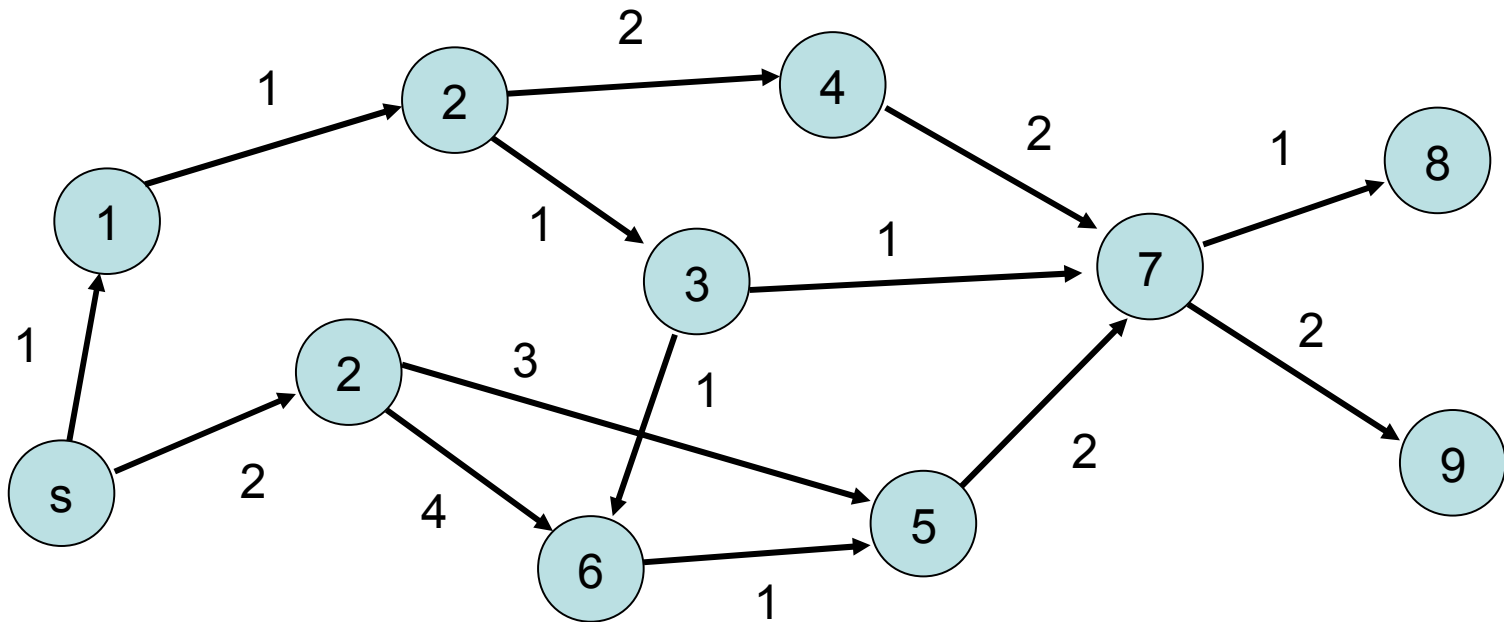
Kürzeste Wege

Graph mit Kantenkosten 1:
Führe Breitensuche durch.



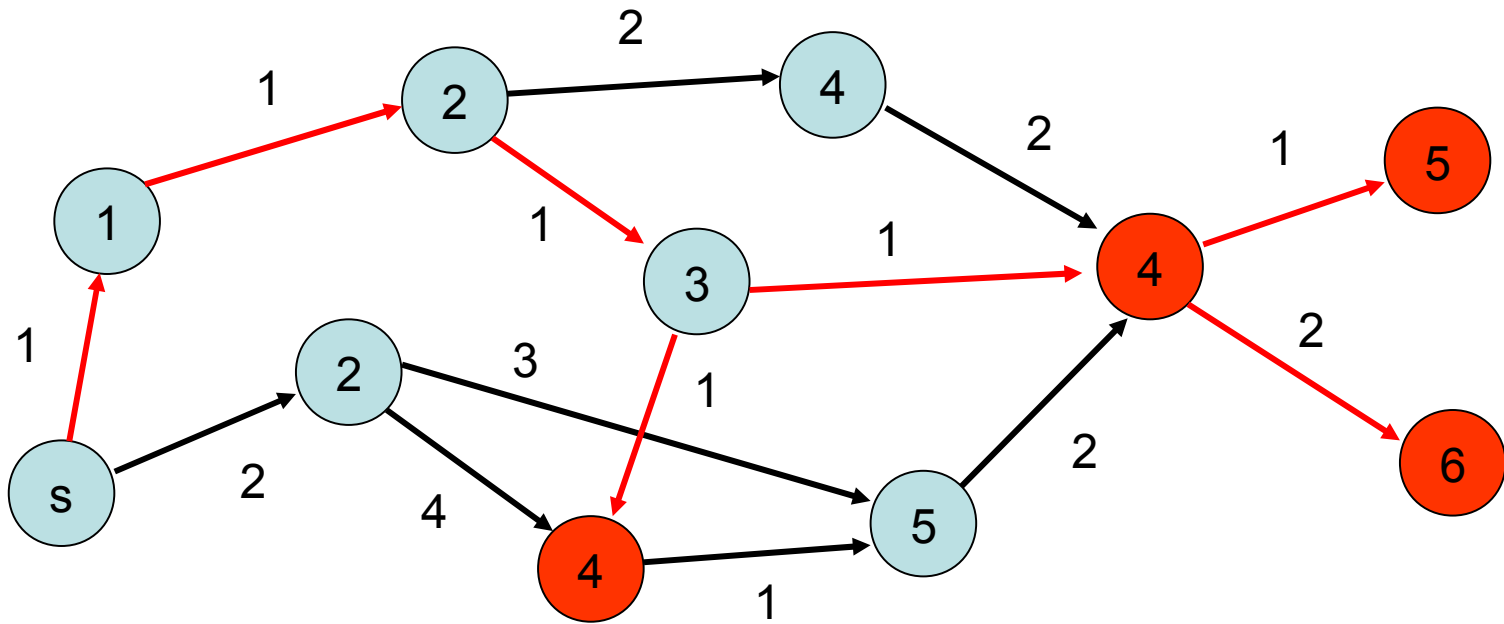
Kürzeste Wege in DAGs

Reine Breitensuche funktioniert nicht.



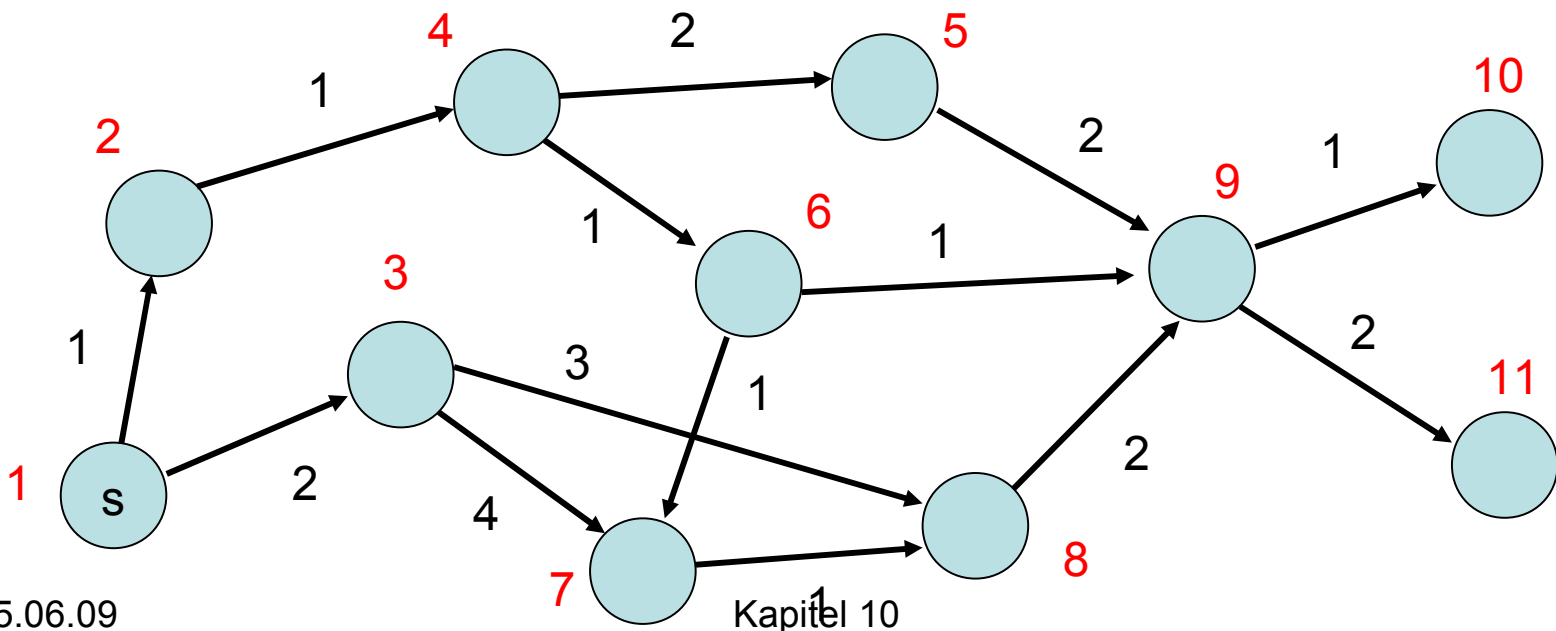
Kürzeste Wege in DAGs

Korrekte Distanzen:



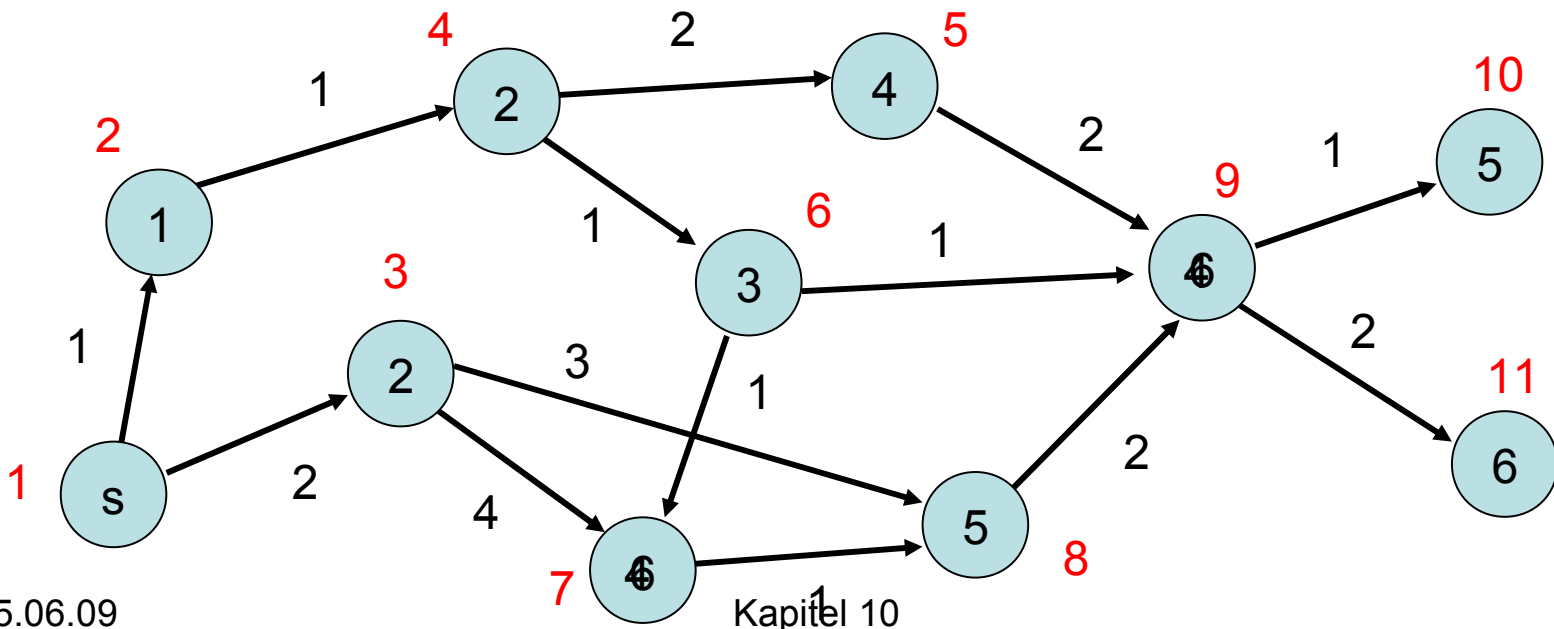
Kürzeste Wege in DAGs

Strategie: nutze aus, dass Knoten in DAGs topologisch sortiert werden können, d.h.:
alle Kanten $a \rightarrow b$ erfüllen $a < b$



Kürzeste Wege in DAGs

Strategie: betrachte dann Knoten in der Reihenfolge ihrer topologischen Sortierung und aktualisiere Distanzen zu **s**



Kürzeste Wege in DAGs

Strategie:

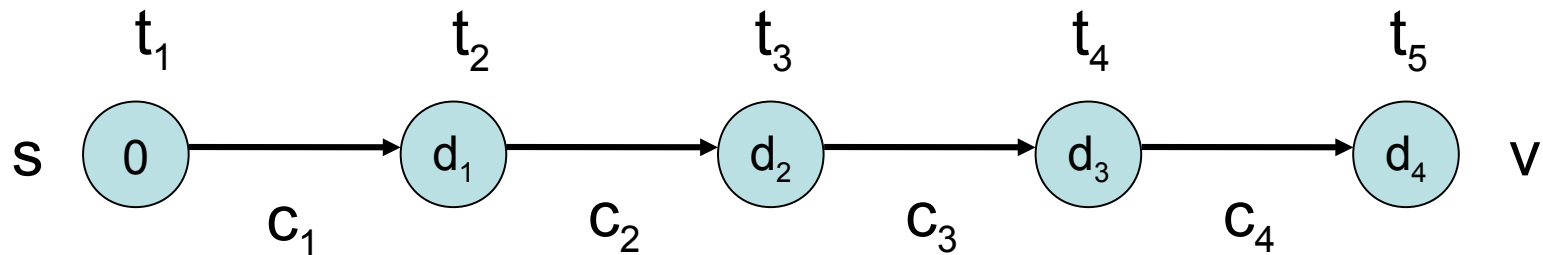
1. Topologische Sortierung der Knoten
2. Aktualisierung der Distanzen gemäß der topologischen Sortierung

Warum funktioniert das??

Kürzeste Wege in DAGs

Betrachte **kürzesten Weg** von **s** nach **v**.

Dieser hat topologische Sortierung $(t_i)_i$ mit $t_i < t_{i+1}$ for alle i .

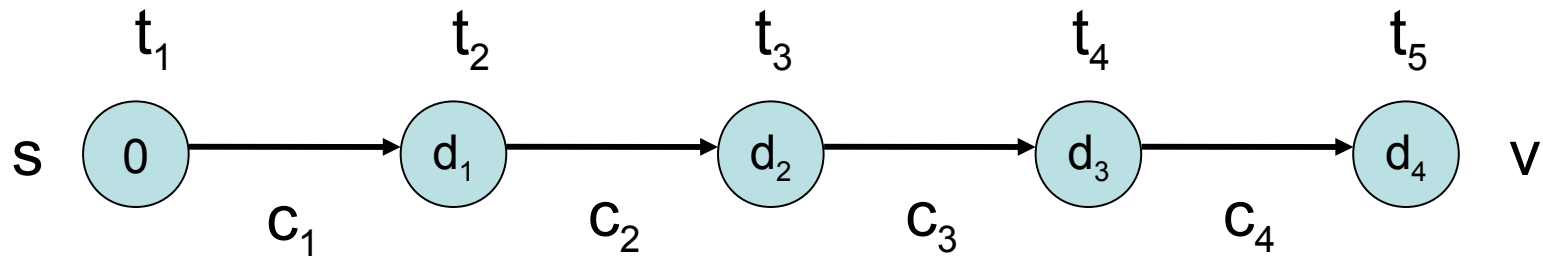


Besuch in topologischer Reihenfolge führt zu richtigen Distanzen ($d_i = \sum_{i < i} c_i$).

Kürzeste Wege in DAGs

Betrachte **kürzesten Weg** von **s** nach **v**.

Dieser hat topologische Sortierung $(t_i)_i$ mit $t_i < t_{i+1}$ für alle i .



Bemerkung: kein Knoten auf dem Weg zu **v** kann Distanz $< d_i$ zu **s** haben, da sonst kürzerer Weg zu **v** möglich wäre.

Kürzeste Wege in Graphen

Allgemeine Strategie:

Am Anfang, setze $d(s) = 0$; und $d(v) = \infty$; für alle anderen Knoten

- besuche Knoten in einer Reihenfolge, die **sicherstellt**, dass **mindestens ein** kürzester Weg von s zu jedem v in der Reihenfolge seiner Knoten besucht wird
- für jeden besuchten Knoten v , aktualisiere die Distanzen der Knoten w mit $(v,w) \in E$, d.h. setze $d(w) = \min\{d(w), d(v)+c(v,w)\}$;

Kürzeste Wege in DAGs

Zurück zur Strategie:

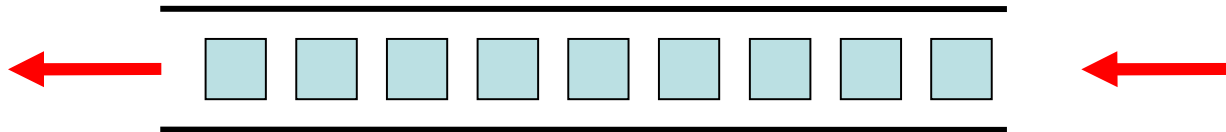
1. Topologische Sortierung der Knoten
2. Aktualisierung der Distanzen gemäß der topologischen Sortierung

Wie führe ich eine topologische Sortierung durch?

Kürzeste Wege in DAGs

Topologische Sortierung:

- Verwende eine FIFO Queue q

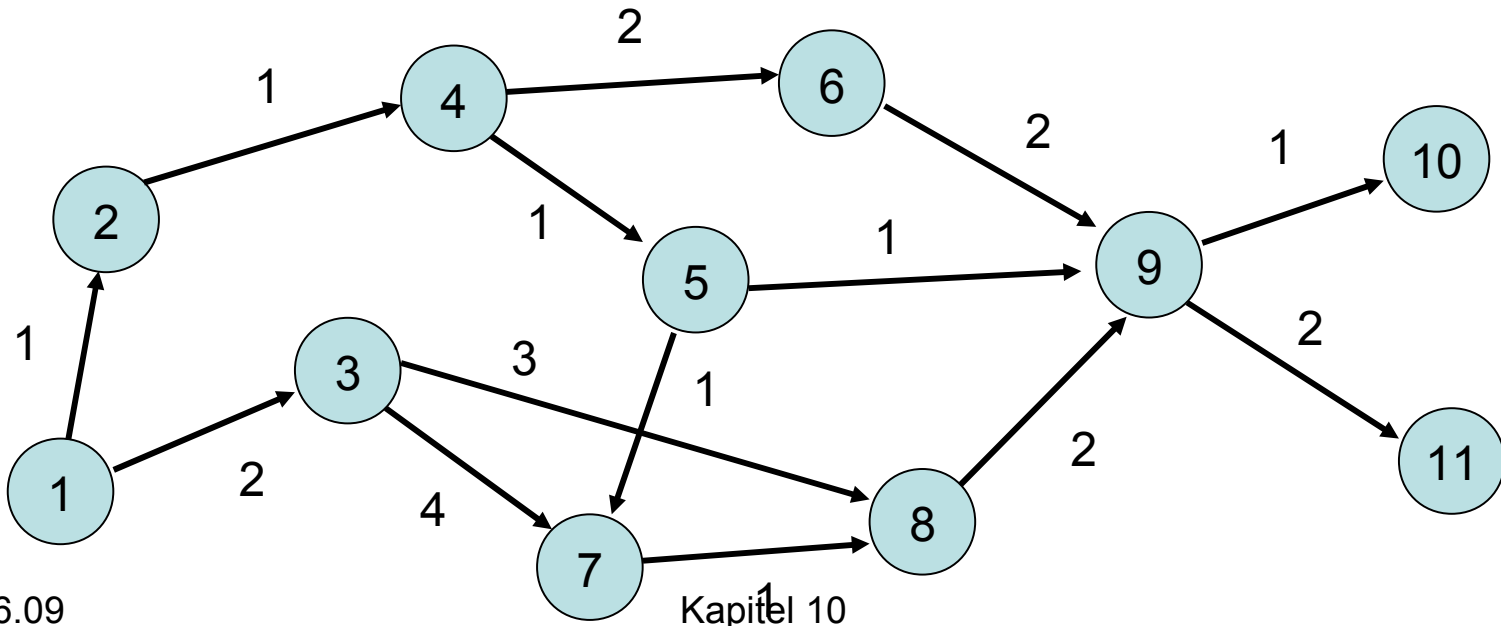


- Anfangs enthält q alle Knoten, die **keine** eingehende Kante haben (Quellen).
- Verwalte für jeden Knoten Zähler der noch nicht markierten eingehenden Kanten.
- Entnehme v aus q und markiere alle $(v,w) \in E$, d.h. dekrementiere den Zähler für w . Falls der Zähler von w null wird, füge w in q ein. Wiederhole das, bis q leer ist.

Kürzeste Wege in DAGs

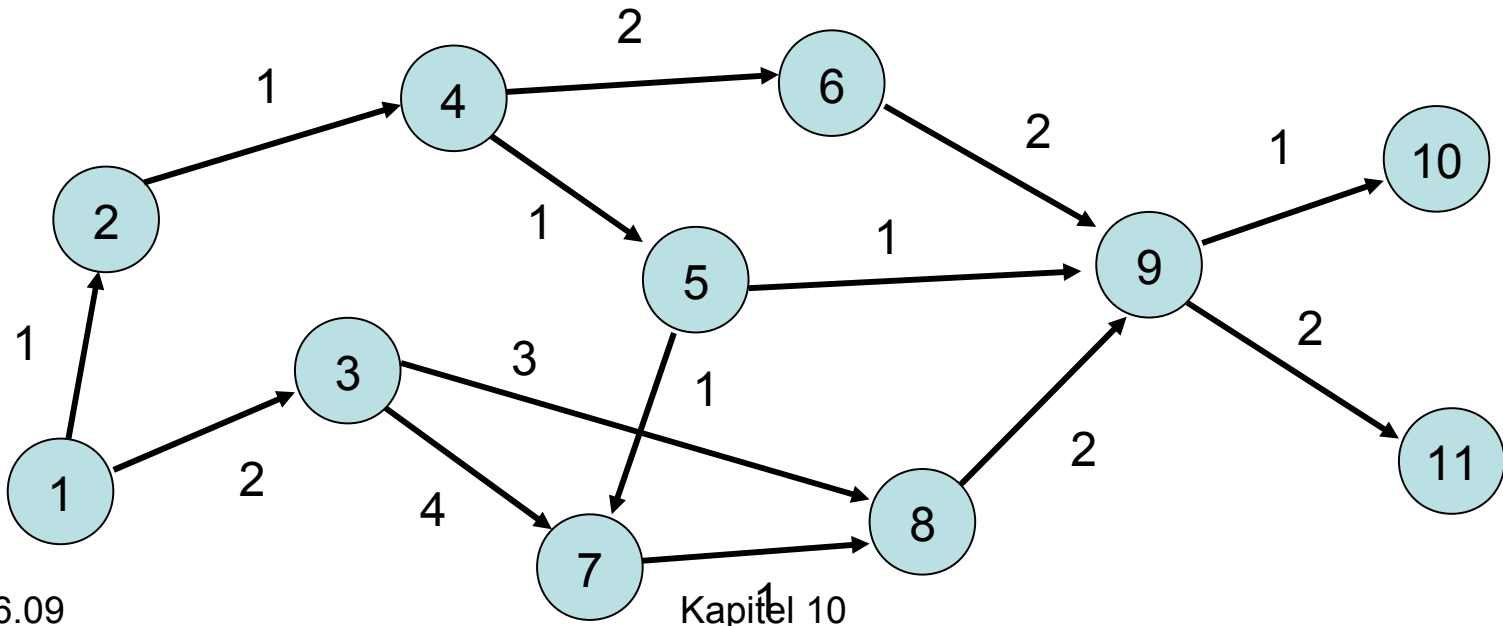
Beispiel:

- : Knoten momentan in Queue q
- Nummerierung nach Einfügereihenfolge



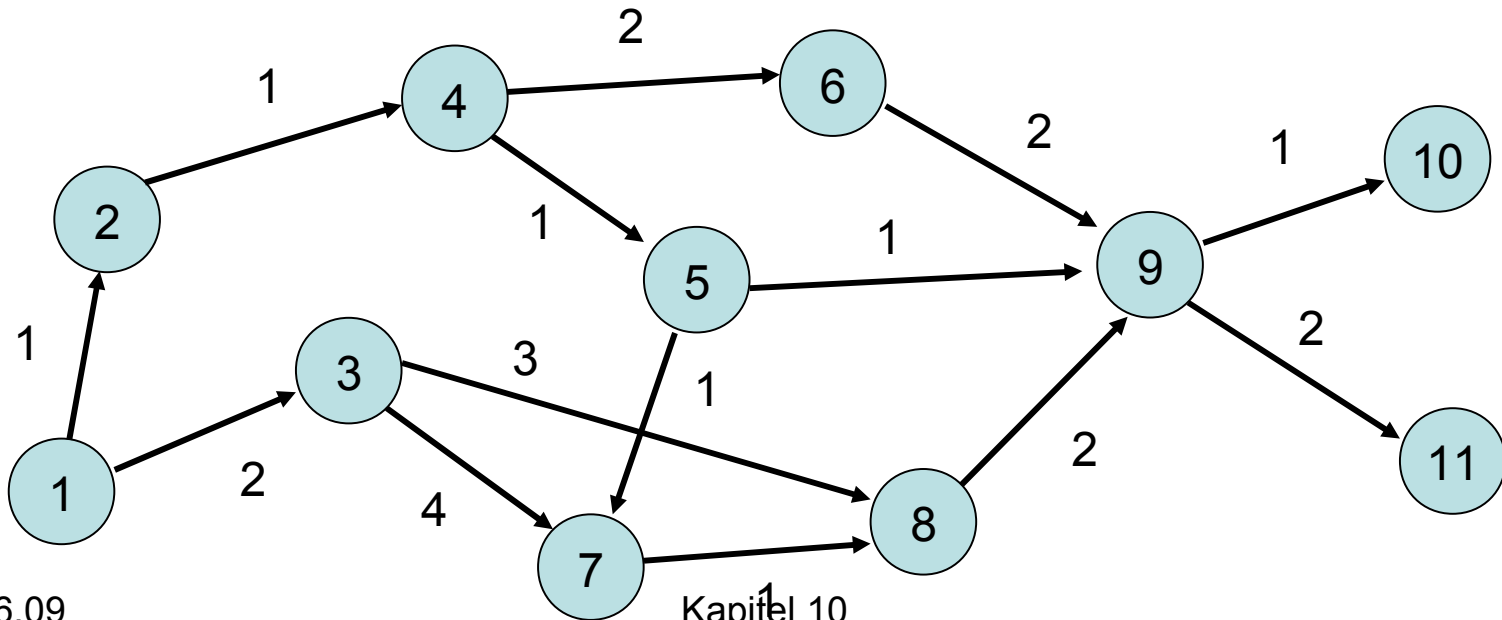
Kürzeste Wege in DAGs

Korrektheit der topologischen Nummerierung:
Knoten wird erst dann nummeriert, wenn alle
Vorgänger nummeriert sind.



Kürzeste Wege in DAGs

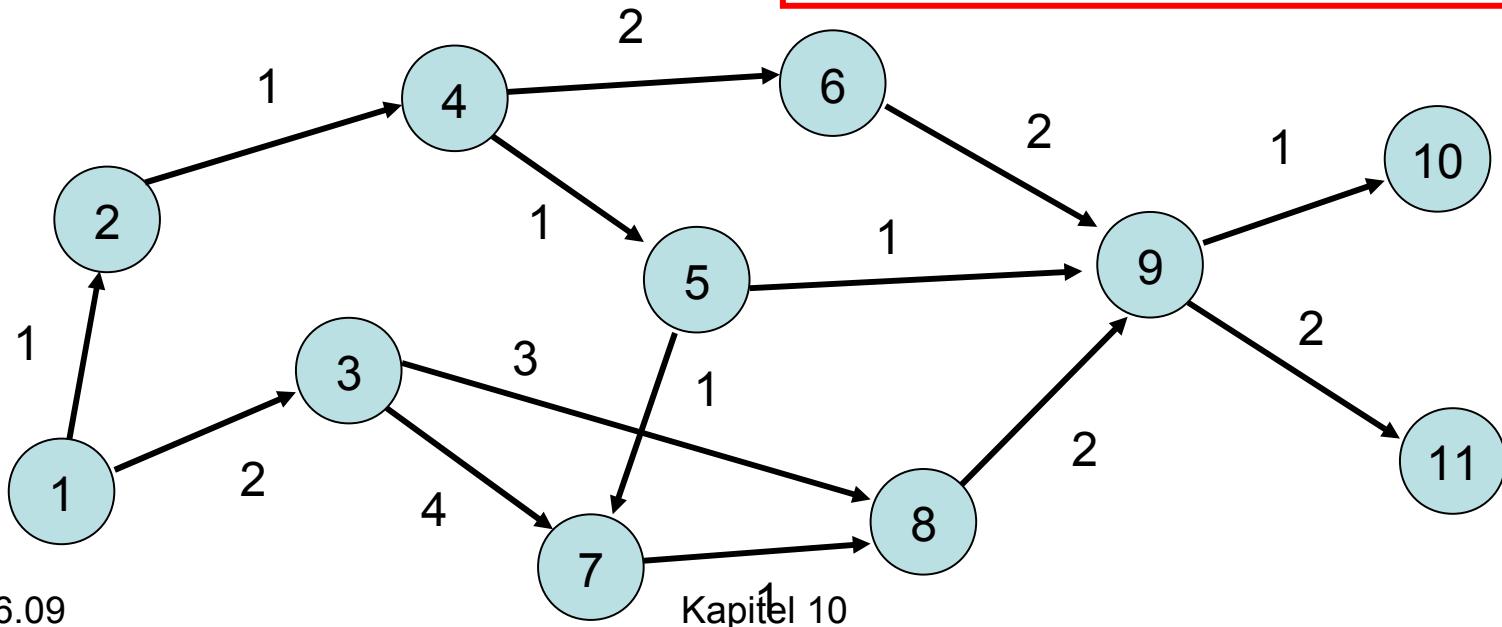
Laufzeit: Zur Bestimmung der Anzahlen der eingehenden Kanten aller Knoten muss Graph einmal durchlaufen werden. Danach wird jeder Knoten und jede Kante genau einmal betrachtet, also Zeit $O(n+m)$.



Kürzeste Wege in DAGs

Bemerkung: topologische Sortierung kann nicht alle Knoten nummerieren genau dann, wenn Graph gerichteten Kreis enthält (kein DAG ist)

Test auf DAG-Eigenschaft



Kürzeste Wege in DAGs

DAG-Strategie:

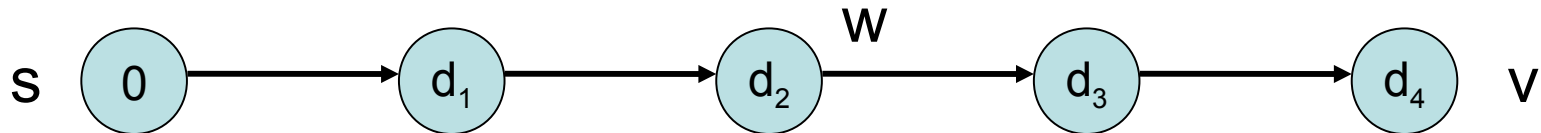
1. Topologische Sortierung der Knoten
Laufzeit $O(n+m)$
2. Aktualisierung der Distanzen gemäß der topologischen Sortierung
Laufzeit $O(n+m)$

Insgesamt Laufzeit $O(n+m)$.

Dijkstras Algorithmus

Nächster Schritt: Kürzeste Wege für beliebige Graphen mit positiven Kanten.

Problem: besuche Knoten eines kürzesten Weges in richtiger Reihenfolge



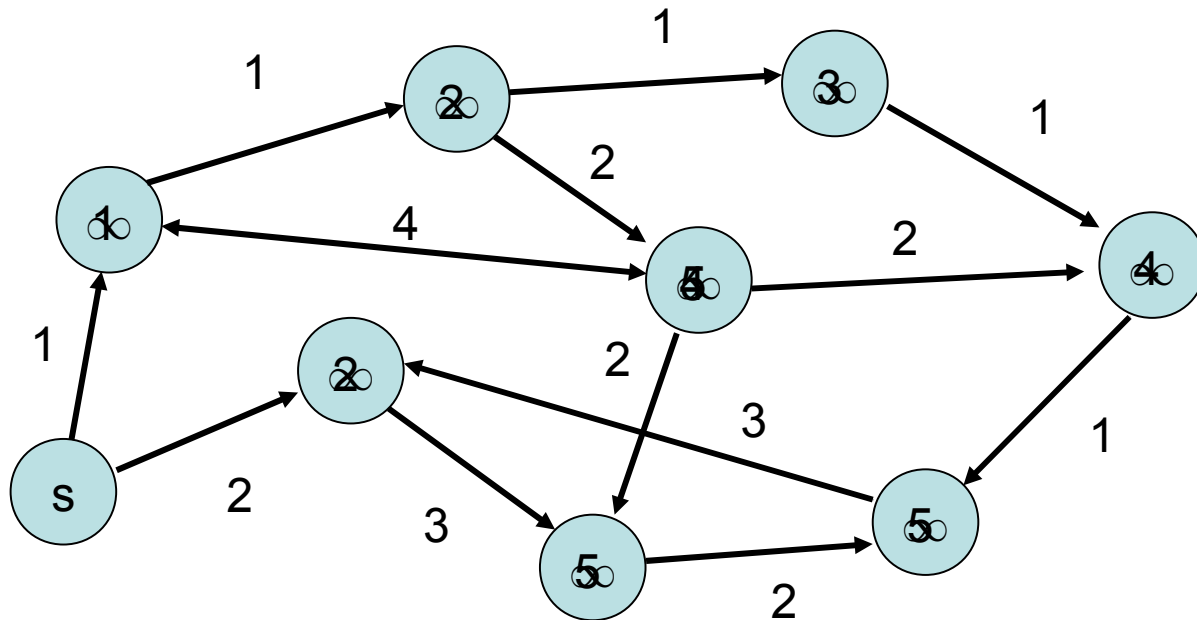
Lösung: besuche Knoten in der Reihenfolge der kürzesten Distanz zur Quelle s

Dijkstras Algorithmus

- Am Anfang, setze $d[s] = 0$; und $d[v] = \infty$; für alle andern Knoten. Füge s in Priority Queue q ein, wobei die Prioritäten in q gemäß der aktuellen Distanzen $d[v]$ definiert sind.
- Wiederhole, bis q leer ist:
Entferne aus q (deleteMin) den Knoten v mit niedrigstem $d[v]$. Für alle $(v,w) \in E$, setze $d[w] = \min\{d[w], d[v]+c(v,w)\}$. Falls w noch nicht in q war, füge w in q ein.

Dijkstras Algorithmus

Beispiel: (● : aktuell, ● : fertig)



Dijkstras Algorithmus

```
void Dijkstra(Node s) {  
    d = new double[n]; Arrays.fill(d,∞);  
    parent = new Node[n];  
    d[s] = 0; parent[s] = s;  
    PriorityQueue<Node> q = <s>;  
    while (q != <>) {  
        u = q.deleteMin(); // u: min. Distanz zu s in q  
        foreach (e=(u,v) ∈ E)  
            if (d[v] > d[u]+c(e)) { // aktualisiere d[v]  
                if (d[v]==∞) q.insert(v); // v schon in q?  
                d[v] = d[u]+c(e); parent[v] = u;  
                q.decreaseKey(v); // nur PQ q reparieren  
            }  
    }  
}
```

Dijkstras Algorithmus

Korrektheit:

- Angenommen, Algo sei inkorrekt.
- Sei v der Knoten mit kleinstem $\mu(s, v)$ der aus q entfernt wird mit $d[v] > \mu(s, v)$ realisiert durch einen kanten-minimalen Pfad.
- Sei $p = (s = v_1, v_2, \dots, v_k = v)$ ein solcher von s nach v . Weil alle $c(e) \geq 0$ sind, steigt minimales $d[w]$ in q monoton an. Da $d[v_{k-1}] \leq d[v_k]$, muss v_{k-1} vor v_k aus q entfernt worden sein oder gleiche Distanz haben. Entweder gilt auch $d[v_{k-1}] > \mu(s, v_{k-1})$, dann haben wir einen Widerspruch für einen kürzeren Pfad, oder $d[v_{k-1}] = \mu(s, v_{k-1})$
- Bei Entfernung von v_{k-1} hat Algo überprüft, ob $d[v_{k-1}] + c(v_{k-1}, v_k) < d[v_k]$. Das muss bei Annahme oben der Fall gewesen sein, aber dann hätte Algo $d[v]$ auf $d[v_{k-1}] + c(v_{k-1}, v) = \mu(s, v)$ gesetzt, ein Widerspruch.

Dijkstras Algorithmus

Laufzeit:

$$T_{\text{Dijkstra}} = O(n (T_{\text{DeleteMin}}(n) + T_{\text{Insert}}(n)) + m \cdot T_{\text{decreaseKey}}(n))$$

Binärer Heap: alle Operationen $O(\log n)$, also $T_{\text{Dijkstra}} = O((m+n) \log n)$

Fibonacci Heap (nicht in Vorlesung behandelt):

- $T_{\text{DeleteMin}}(n) = T_{\text{Insert}}(n) = O(\log n)$
- $T_{\text{decreaseKey}}(n) = O(1)$

Damit $T_{\text{Dijkstra}} = O(n \log n + m)$

Monotone Priority Queues

Einsicht: Dijkstras Algorithmus braucht keine allgemeine Priority Queue, sondern nur eine monotone Priority Queue.

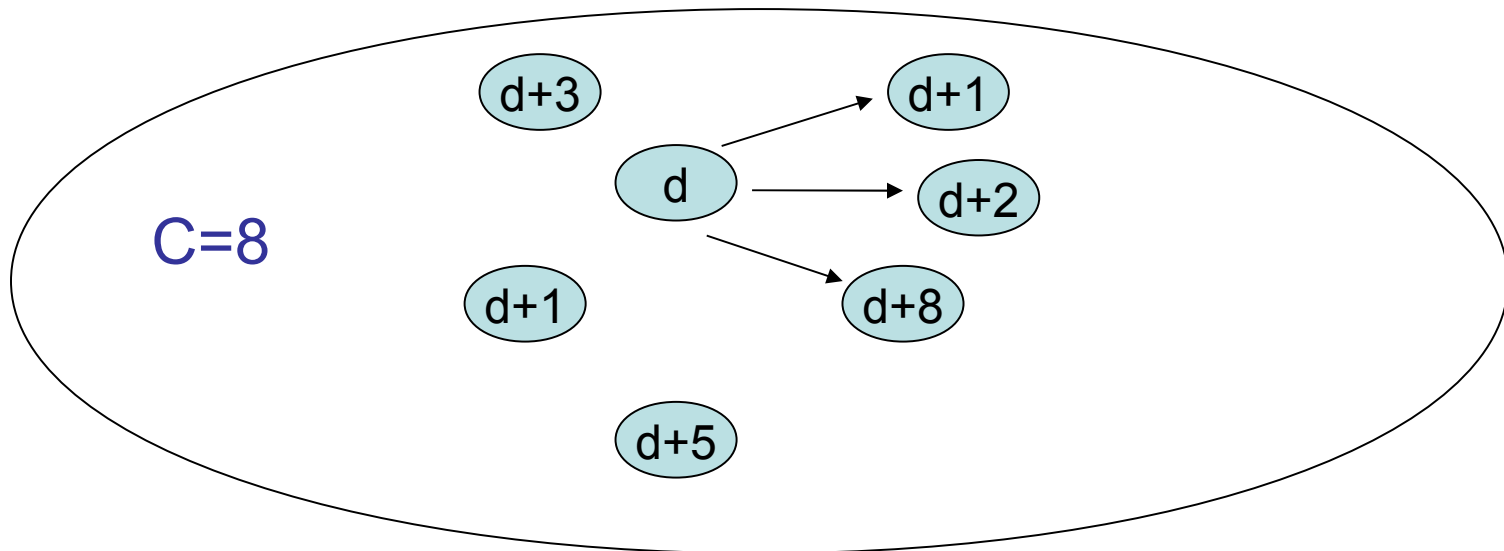
Monotone Priority Queue: Folge der gelöschten Elemente hat monoton steigende Werte.

Effiziente Implementierungen von monotonen Priority Queues möglich, falls Kantenkosten ganzzahlig.

Bucket Queue

Annahme: alle Kantenkosten im Bereich $[0, C]$.

Konsequenz: zu jedem Zeitpunkt enthält q Distanzen im Bereich $[d, d+C]$ für ein d .

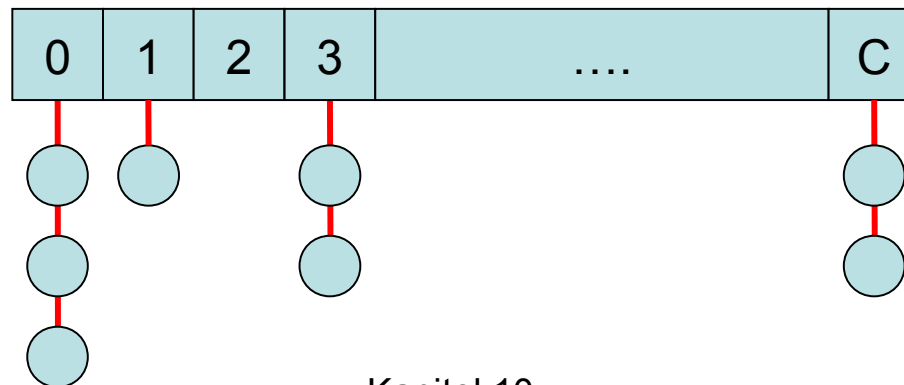


Bucket Queue

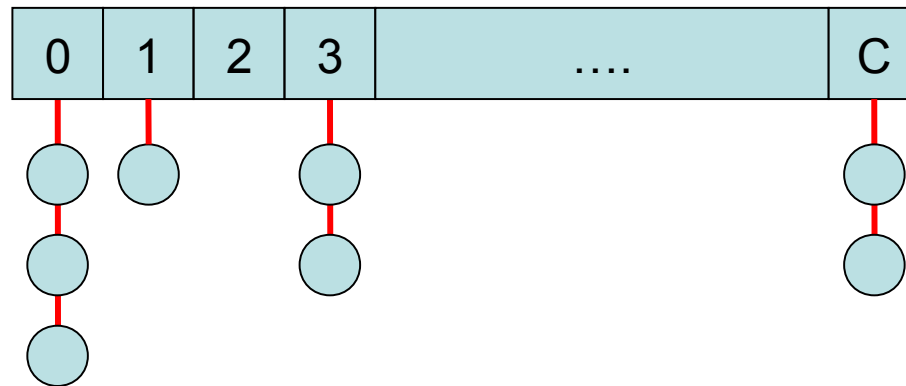
Annahme: alle Kantenkosten im Bereich $[0, C]$.

Konsequenz: zu jedem Zeitpunkt enthält q Distanzen im Bereich $[d, d+C]$ für ein d .

Bucket Queue: Array B aus $C+1$ Listen und Variable d_{\min} für aktuell minimale Distanz ($\text{mod } C+1$)

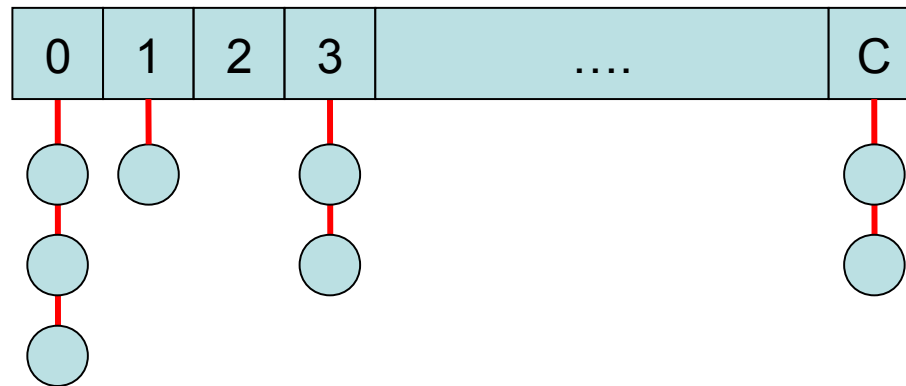


Bucket Queue



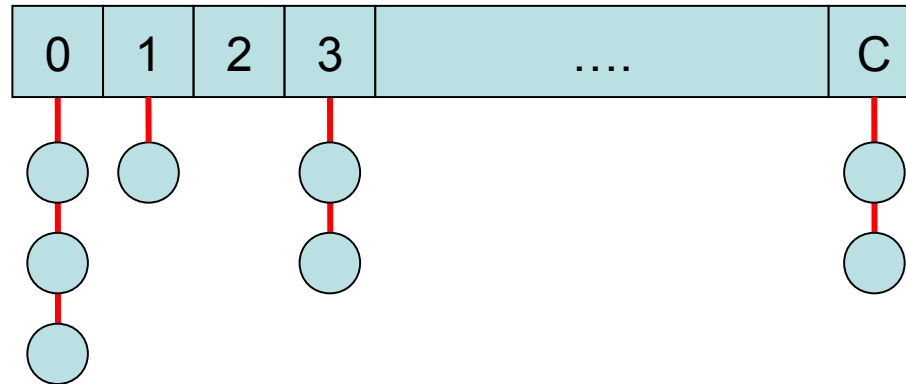
- Jeder Knoten v mit momentaner Distanz $d[v]$ wird in Liste $B[d[v] \bmod (C+1)]$ gespeichert
- Da momentane $d[v]$'s im Bereich $[d, d+C]$ für ein d sind, haben alle v in einem $B[d]$ dasselbe $d[v]$.

Bucket Queue



- **Insert(v)**: fügt v in $B[d[v] \bmod (C+1)]$ ein. Laufzeit $O(1)$.
- **decreaseKey(v)**: entfernt v aus momentaner Liste und fügt v in $B[d[v] \bmod (C+1)]$ ein. Falls in v Position in der Liste speichert, Laufzeit $O(1)$.
- **deleteMin()**: solange $B[d_{\min}] = \emptyset$, setze $d_{\min} := (d_{\min} + 1) \bmod (C+1)$. Nimm dann einen Knoten u aus $B[d_{\min}]$ heraus. Laufzeit $O(C)$.

Bucket Queue



- $\text{Insert}(v)$, $\text{decreaseKey}(v)$: Laufzeit $O(1)$.
- $\text{deleteMin}()$: Laufzeit $O(C)$.
- Laufzeit von Dijkstras Algo mit Bucket Queue: $O(m+n \cdot C)$

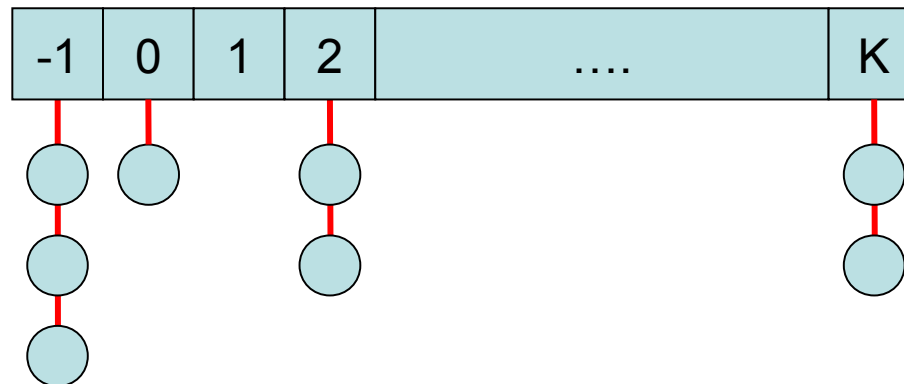
Radix Heap

Radix Heaps sind eine verbesserte Form der Bucket Queues.

Laufzeit von Dijkstras Algo mit Radix Heap:
 $O(m + n \log C)$

Radix Heap

Array B mit Listen $B[-1]$ bis $B[K]$, $K=1+\lfloor \log C \rfloor$.



Regel: Knoten v in $B[\min(\text{msd}(d_{\min}, d[v]), K)]$

$\text{msd}(d_{\min}, d[v])$: höchstes Bit, in dem sich Binärdarstellungen von d_{\min} und $d[v]$ unterscheiden

(-1 : kein Unterschied)

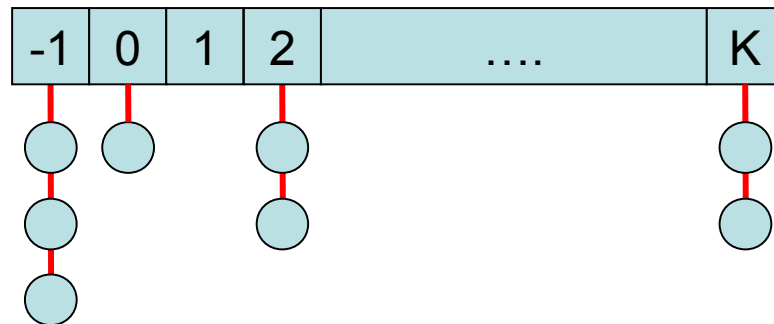
Radix Heap

Beispiel für $\text{msd}(d_{\min}, d)$:

- sei $d_{\min} = 17$ oder binär 10001
- $d = 17$: $\text{msd}(d_{\min}, d) = -1$
- $d = 18$: binär 10010, also $\text{msd}(d_{\min}, d) = 1$
- $d = 21$: binär 10101, also $\text{msd}(d_{\min}, d) = 2$
- $d = 52$: binär 110100, also $\text{msd}(d_{\min}, d) = 5$

Radix Heap

- Berechnung von msd für $a=b$:
 $\text{msd}(a,b) = \lfloor \log(a \oplus b) \rfloor$
Zeit $O(1)$ (mit entspr. Maschinenbefehlen)



- **insert, decreaseKey**: wie vorher (mit neuer Regel), Laufzeit $O(1)$

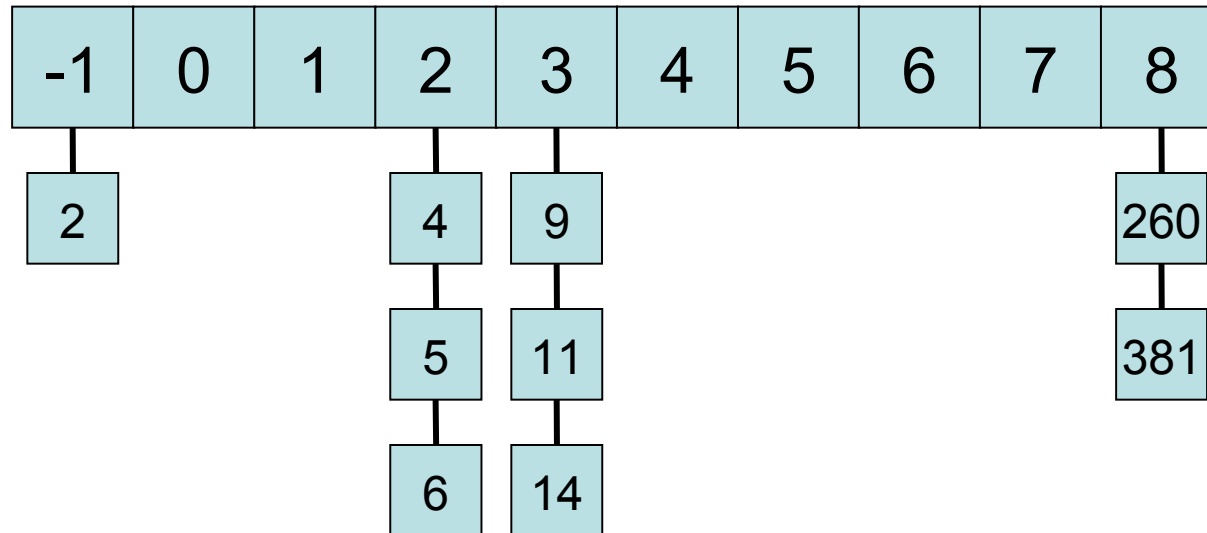
Radix Heap

deleteMin Operation:

- Falls $B[-1]$ besetzt, entnehme ein v aus $B[-1]$ (sonst kein Element mehr in Heap und fertig)
- finde minimales i , so dass $B[i] \neq \emptyset$ (falls kein solches i , dann fertig)
- bestimme d_{\min} in $B[i]$ (in $O(1)$ Zeit möglich, falls z.B. d_{\min} -Werte in extra Feld $\text{min}[-1..K]$ gehalten)
- verteile Knoten in $B[i]$ über $B[-1], \dots, B[i-1]$ gemäß neuem d_{\min}

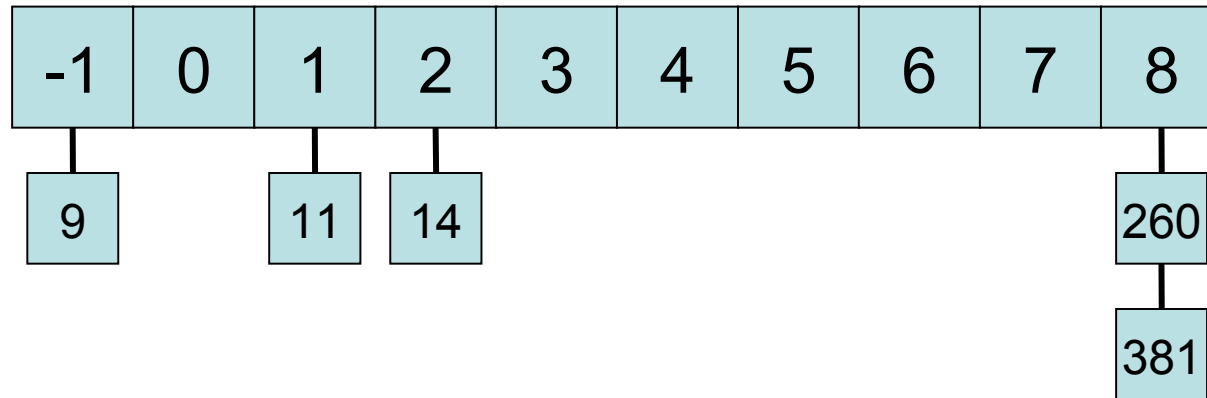
Entscheidend: für alle v in $B[j]$, $j > i$, gilt nach wie vor $\text{msd}(d_{\min}, d[v]) = j$, d.h. sie müssen **nicht** verschoben werden.

Radix Heap



Wir betrachten Sequenz von deleteMin Operationen

Radix Heap



Wir betrachten Sequenz von deleteMin Operationen

Radix Heap

Lemma 10.6: Sei $B[i]$ die minimale nichtleere Liste, $i > 0$. Sei d_{\min} das kleinste Element in $B[i]$. Dann ist $\text{msd}(d_{\min}, x) < i$ für alle $x \in B[i]$.

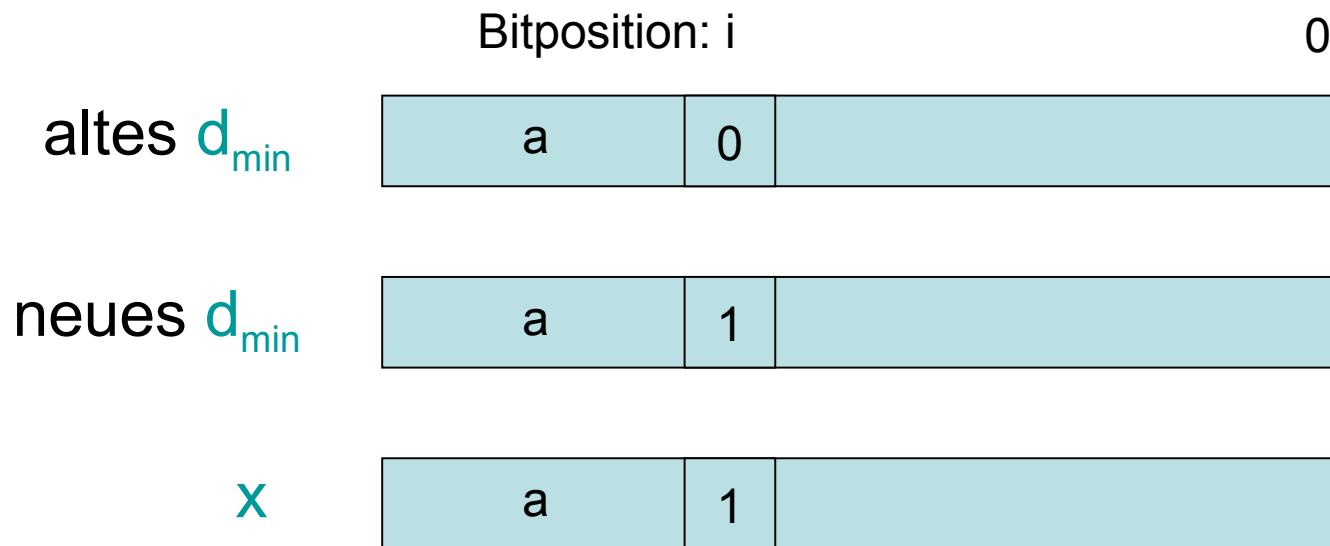
Alle Elemente in $B[i]$ nach links

Beweis:

- $x \neq d_{\min}$: klar
- $x = d_{\min}$: wir unterscheiden zwei Fälle:
1) $i < K$, 2) $i = K$

Radix Heap

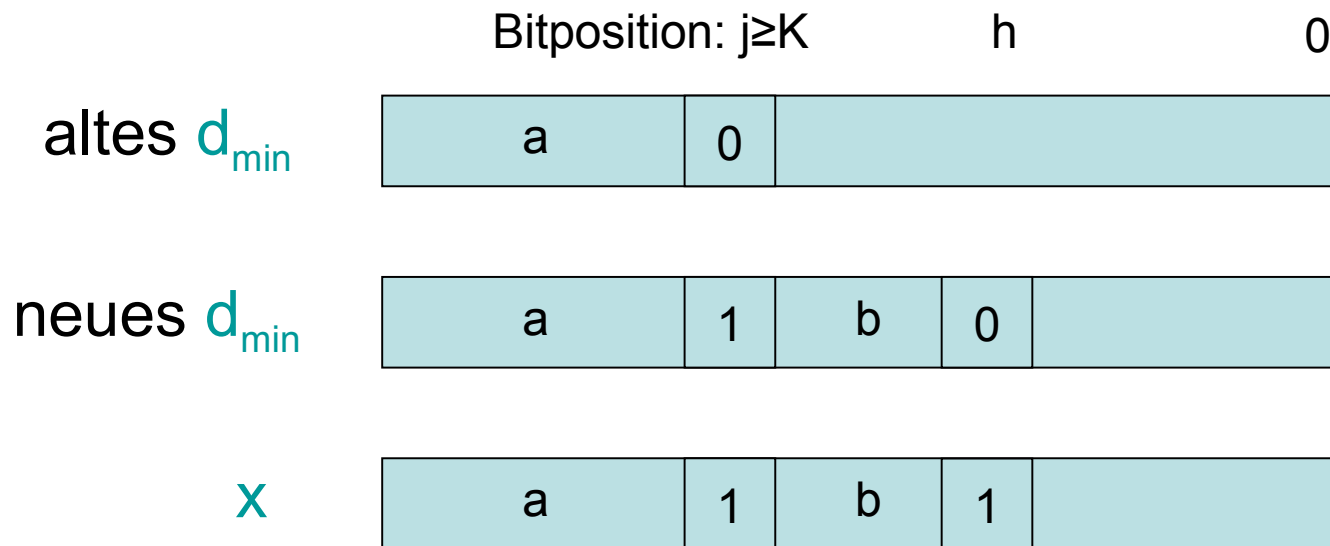
Fall $i < K$:



Also muss $\text{msd}(d_{\min}, x) < i$ sein.

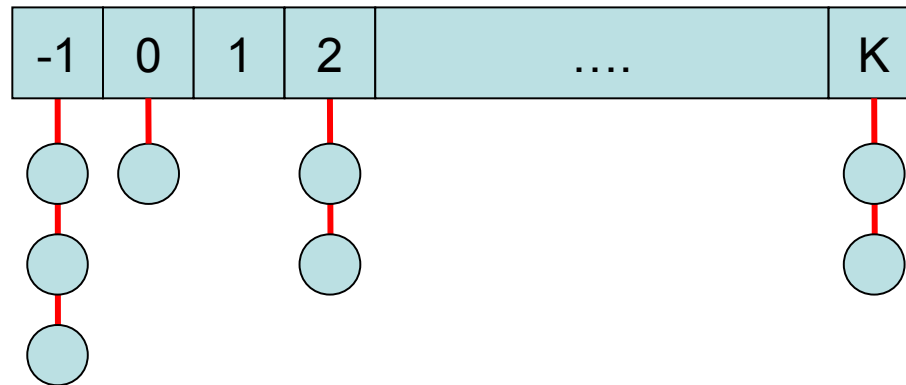
Radix Heap

Fall $i=K$:



- Für alle x : $d_{\min}(\text{alt}) < d_{\min}(\text{neu}) < x < d_{\min}(\text{alt}) + C$
- $j = \text{msd}(d_{\min}(\text{alt}), d_{\min}(\text{neu})), h = \text{msd}(\bar{d}_{\min}(\bar{\text{neu}}), x)$

Radix Heap

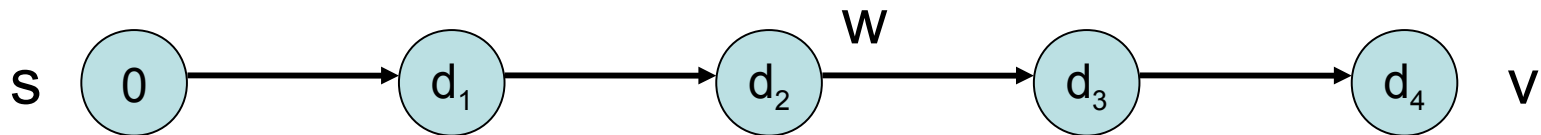


- $\text{Insert}(v)$, $\text{decreaseKey}(v)$: Laufzeit $O(1)$.
- $\text{deleteMin}()$: amortisierte Laufzeit $O(\log C)$.
- Laufzeit von Dijkstras Algo mit Radix Heap: $O(m + n \log C)$

Bellman-Ford Algorithmus

Nächster Schritt: Kürzeste Wege für beliebige Graphen mit beliebigen Kantenkosten.

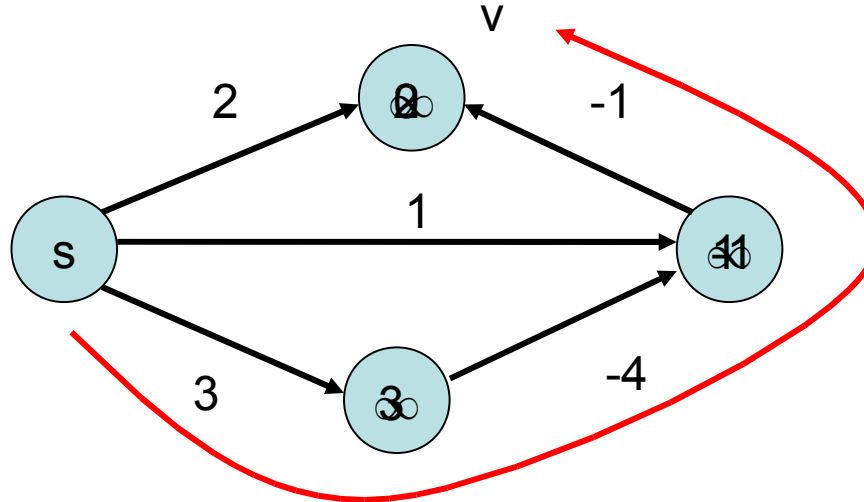
Problem: besuche Knoten eines kürzesten Weges in richtiger Reihenfolge



Dijkstra Algo kann nicht mehr verwendet werden, da er im Allgemeinen nicht mehr Knoten in der Reihenfolge ihrer Distanz zu s besucht.

Bellman-Ford Algorithmus

Beispiel für Problem mit Dijkstra Algo:



Knoten v hat falschen Distanzwert!

Bellman-Ford Algorithmus

Lemma: Für jeden Knoten v mit $\mu(s,v) > -\infty$ zu s gibt es **einfachen** Weg (ohne Kreis!) von s nach v der Länge $\mu(s,v)$.

Beweis:

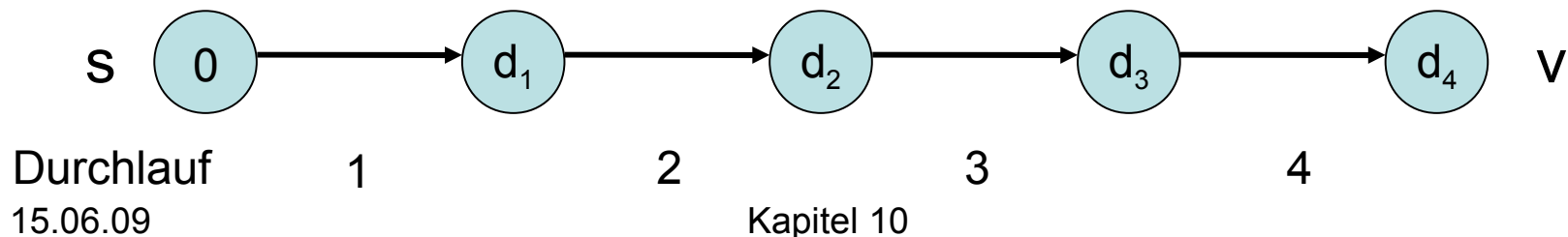
- Weg mit Kreis mit Kantenkosten ≥ 0 :
Kreisentfernung erhöht nicht die Kosten
- Weg mit Kreis mit Kantenkosten < 0 :
Distanz zu s ist $-\infty$!

Bellman-Ford Algorithmus

Folgerung: (Graph mit n Knoten)

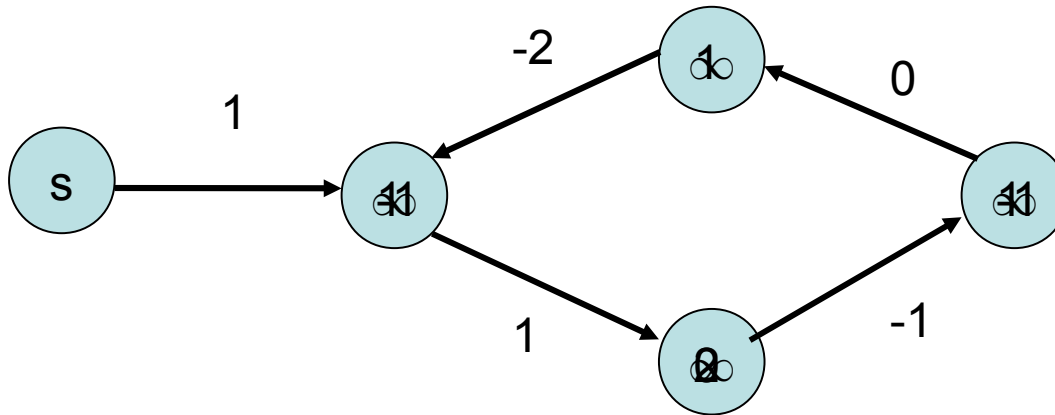
Für jeden erreichbaren Knoten v mit $\mu(s,v) > -\infty$ gibt es kürzesten Weg der Länge $< n$ zu v .

Strategie: Durchlaufe $(n-1)$ -mal **sämtliche Kanten** in Graph und aktualisiere Distanz. Dann alle kürzesten Wege berücksichtigt.



Bellman-Ford Algorithmus

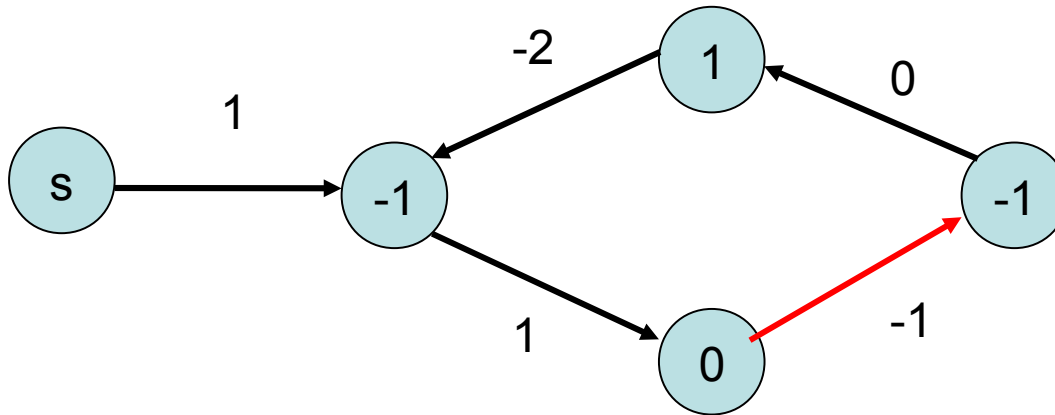
Problem: Erkennung negativer Kreise



Einsicht: in negativem Kreis **erniedrigt sich Distanz**
in jeder Runde bei mindestens einem Knoten

Bellman-Ford Algorithmus

Problem: Erkennung negativer Kreise



Zeitpunkt: kontinuierliche Distanzniedrigung
startet spätestens in n -ter Runde (dann Kreis
mindestens einmal durchlaufen)

Bellman-Ford Algorithmus

Keine Distanzniedrigung möglich:

- Angenommen wir erreichen Zeitpunkt mit $d[v] + c(v, w) \geq d[w]$ für alle Knoten w .

Dann gilt (über Induktion) für jeden Weg p , dass $d[s] + c(p) \geq d[w]$ für alle Knoten w .

Falls sichergestellt ist, dass für den kürzesten Weg p nach w , $d[w] \geq c(p)$ zu jedem Zeitpunkt ist, dann gilt am Ende $d[w] = \mu(s, w)$.

Bellman-Ford Algorithmus

Zusammenfassung:

- **Keine Distanzniedrigung** mehr möglich ($d[v] + c(v,w) \geq d[w]$ für alle w):
Fertig, $d[w] == \mu(s,w)$ für alle w
- **Distanzniedrigung möglich** selbst noch in n -ter Runde ($d[v] + c(v,w) < d[w]$ für ein w):
Dann gibt es negative Kreise, also Knoten w mit Distanz $\mu(s,w) == -\infty$. Ist das wahr für ein w , dann für alle von w erreichbaren Knoten.

Bellman-Ford Algorithmus

```
void BellmanFord(Node s) {  
    d = new double[n]; Arrays.fill(d,∞);  
    parent = new Node [n];  
    d[s] = 0; parent[s] = s;  
    for(int i=0;i< n-1;i++) { // aktualisiere Kosten für n-1 Runden  
        foreach (e=(v,w) ∈ E)  
            if (d[w] > d[v]+c(e)) { // bessere Distanz möglich?  
                d[w] =d[v]+c(e); parent[w] = v; }}  
        foreach (e=(v,w) ∈ E) // in n-ter Runde noch besser?  
            if (d[w] > d[v]+c(e)) infect(w);  
    }  
}  
void infect(Node v) { // setze  $-\infty$ -Kosten von v aus  
    if (d[v] >  $-\infty$ ) {  
        d[v] =  $-\infty$ ;  
        foreach ((v,w) ∈ E) infect(w);  
    }  
}
```

Bellman-Ford Algorithmus

Laufzeit: $O(n \cdot m)$

Verbesserungsmöglichkeiten:

- Überprüfe in jeder Aktualisierungsrunde, ob noch irgendwo $d[v] + c[v, w] < d[w]$ ist.
Nein: fertig!
- Besuche in jeder Runde nur die Knoten w , für die Test $d[v] + c[v, w] < d[w]$ sinnvoll (d.h. $d[v]$ hat sich in letzter Runde geändert).

All Pairs Shortest Paths

Annahme: Graph mit beliebigen Kantenkosten, aber keine negativen Kreise

Naive Strategie für Graph mit n Knoten: lass n -mal Bellman-Ford Algorithmus (einmal für jeden Knoten) laufen

Laufzeit: $O(n^2 m)$

All Pairs Shortest Paths

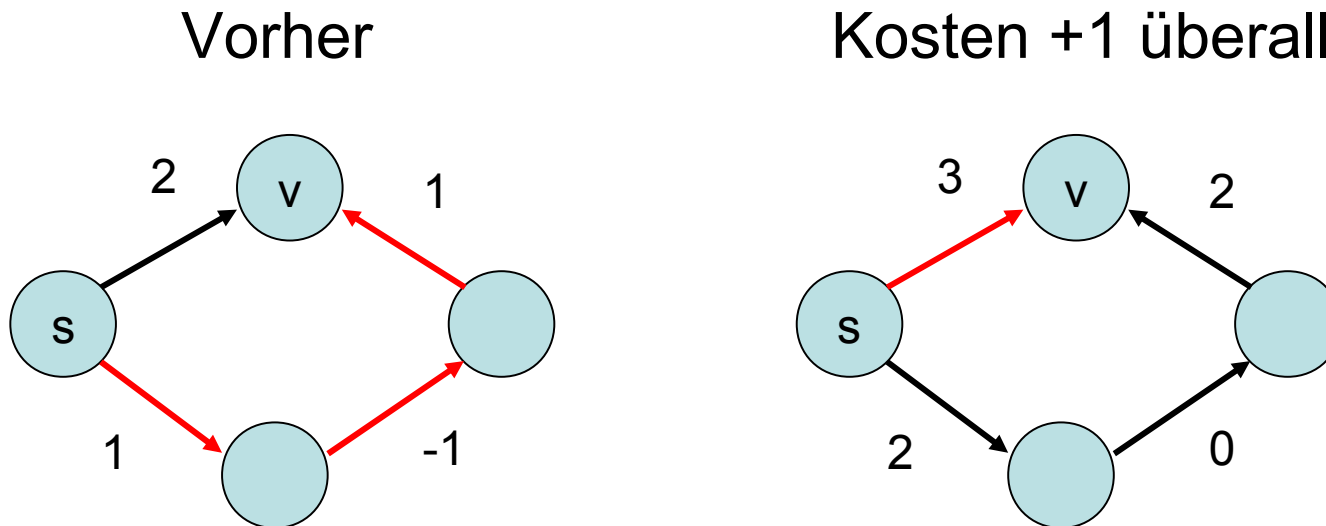
Bessere Strategie: Reduziere n Bellman-Ford Anwendungen auf n Dijkstra Anwendungen

Problem: wir brauchen dazu **nichtnegative** Kantenkosten

Lösung: Umwandlungsstrategie in nichtnegative Kantenkosten, ohne kürzeste Wege zu verfälschen (nicht so einfach!)

All Pairs Shortest Paths

Gegenbeispiel zur Erhöhung um Wert c :



— : kürzester Weg

All Pairs Shortest Paths

- Sei $\Phi: V \rightarrow \mathbb{R}$ eine Funktion, die jedem Knoten ein **Potenzial** zuweist.

Die **reduzierten Kosten** von $e=(v,w)$ sind:

$$r(e) := \Phi(v) + c(e) - \Phi(w)$$

Lemma 10.8: Seien p und q Wege in G .

Dann gilt für jedes Potenzial Φ : $r(p) < r(q)$ genau dann wenn $c(p) < c(q)$.

All Pairs Shortest Paths

Lemma 10.8: Seien p und q Wege in G .

Dann gilt für jedes Potenzial Φ : $r(p) < r(q)$
genau dann wenn $c(p) < c(q)$.

Beweis: Sei $p = (v_1, \dots, v_k)$ ein beliebiger Weg
und $e_i = (v_i, v_{i+1})$ für alle i . Es gilt:

$$\begin{aligned} r(p) &= \sum_i r(e_i) \\ &= \sum_i (\Phi(v_i) + c(e_i) - \Phi(v_{i+1})) \\ &= \Phi(v_1) + c(p) - \Phi(v_k) \end{aligned}$$

All Pairs Shortest Paths

Lemma 10.9: Angenommen, G habe keine negativen Kreise und dass alle Knoten von s erreicht werden können. Sei $\Phi(v) = \mu(s,v)$ für alle $v \in V$. Mit diesem Φ ist $r(e) \geq 0$ für alle e .

Beweis:

- nach Annahme ist $\mu(s,v) \in \mathbb{R}$ für alle v

wir wissen: für jede Kante $e=(v,w)$ ist $\mu(s,v)+c(e) \geq \mu(s,w)$ (Abbruchbedingung!)

also ist $r(e) = \mu(s,v) + c(e) - \mu(s,w) \geq 0$

All Pairs Shortest Paths

1. Füge **neuen** Knoten **s** und Kanten (s,v) für alle **v** hinzu mit $c(s,v) = 0$ (**alle erreichbar!**)

Berechne $\mu(s,v)$ nach **Bellman-Ford** und setze $\Phi(v) = \mu(s,v)$; für alle **v**

Berechne die reduzierten Kosten $r(e)$

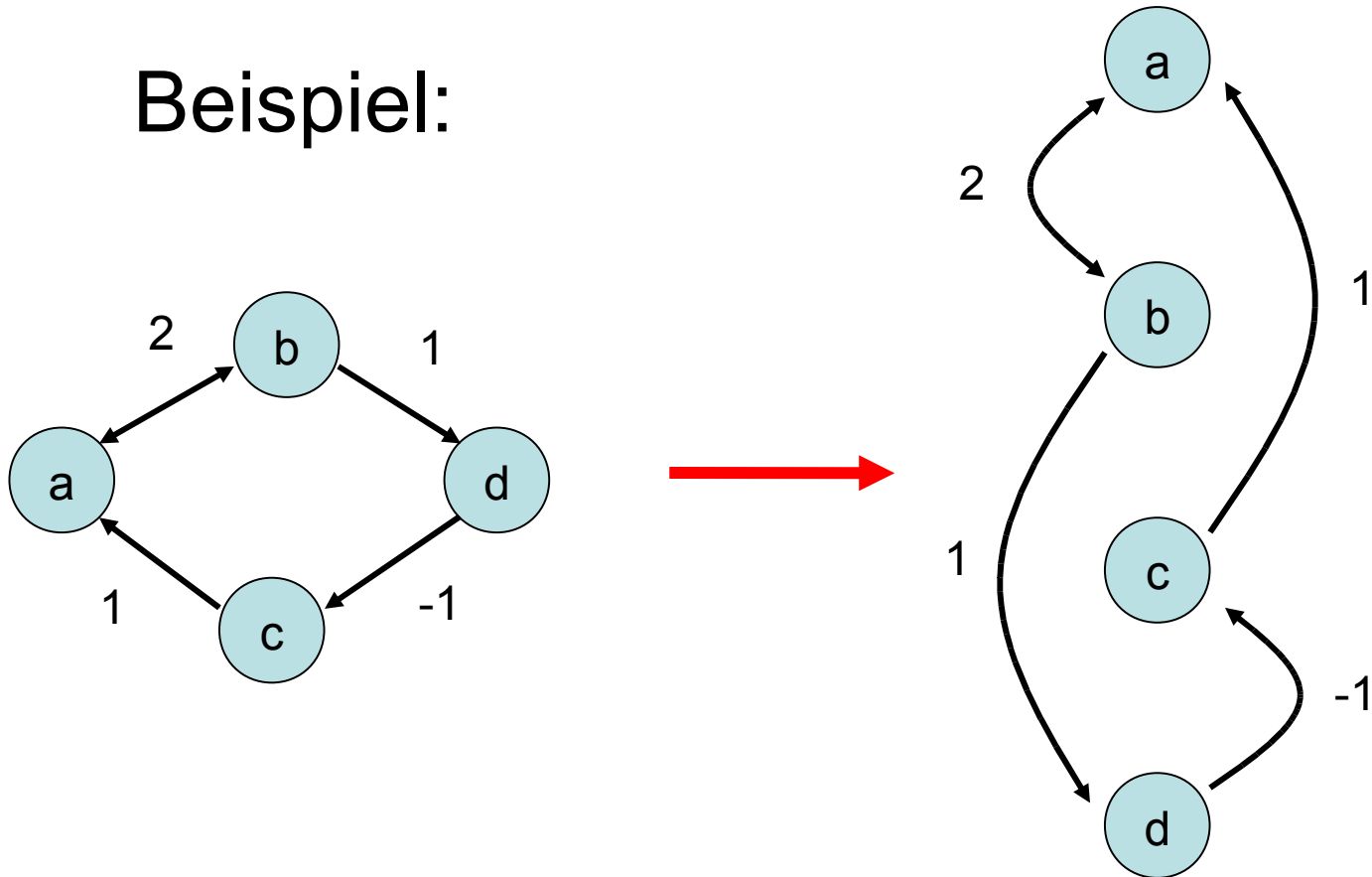
1. Berechne für alle Knoten **v** die Distanzen $\bar{\mu}(v,w)$ mittels **Dijkstra Algo** mit reduzierten Kosten auf Graph **ohne Knoten s**

Berechne korrekte Distanzen $\mu(v,w)$ durch

$$\bar{\mu}(v,w) = \mu(v,w) + \Phi(w) - \Phi(v)$$

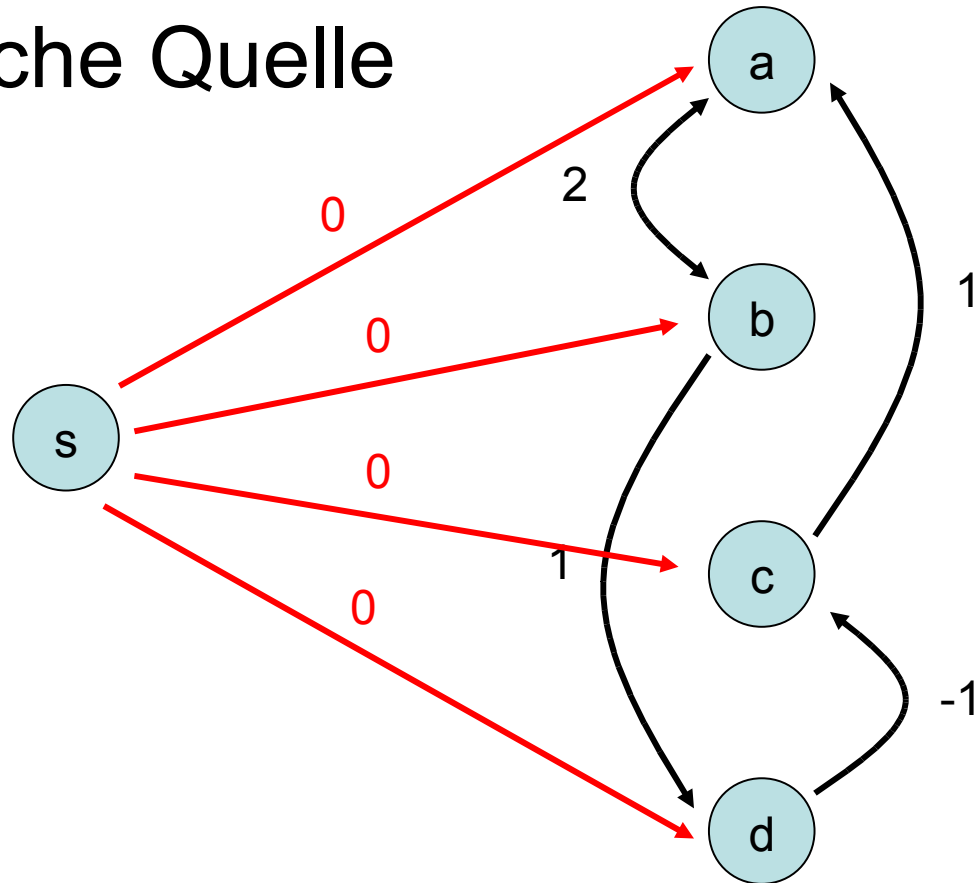
All Pairs Shortest Paths

Beispiel:



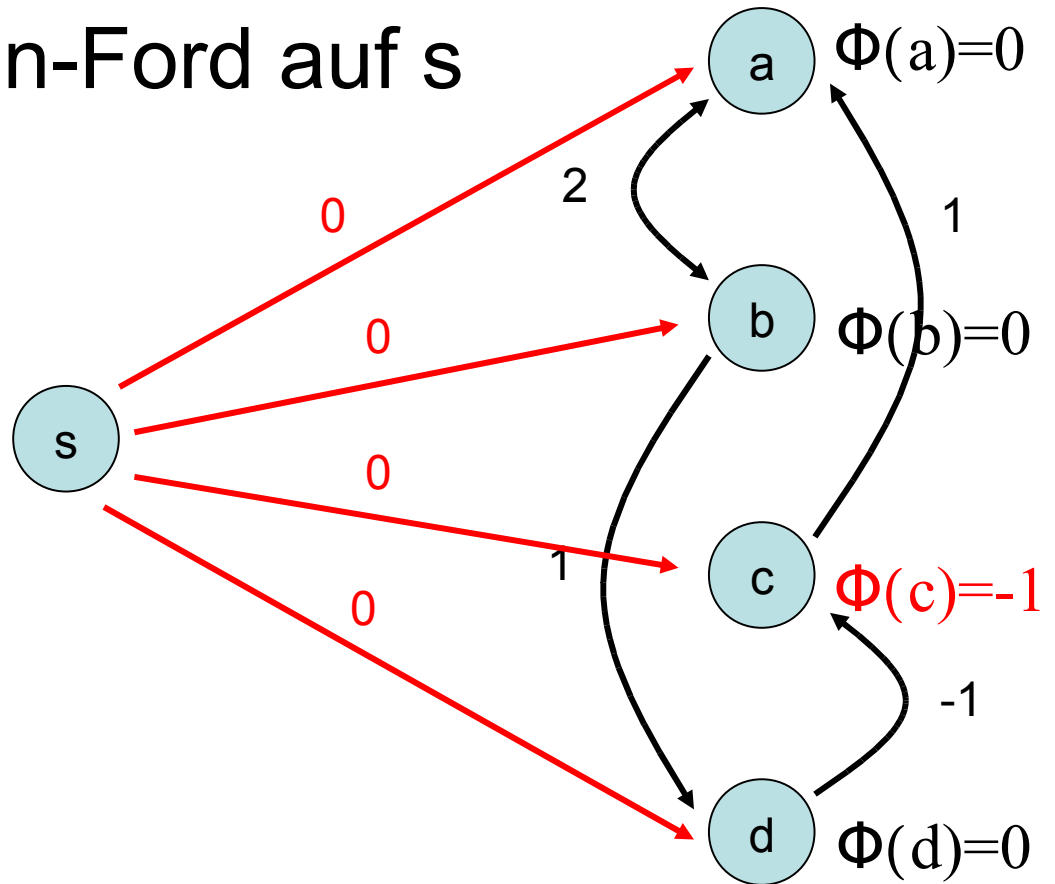
All Pairs Shortest Paths

Schritt 1: künstliche Quelle



All Pairs Shortest Paths

Schritt 2: Bellman-Ford auf s

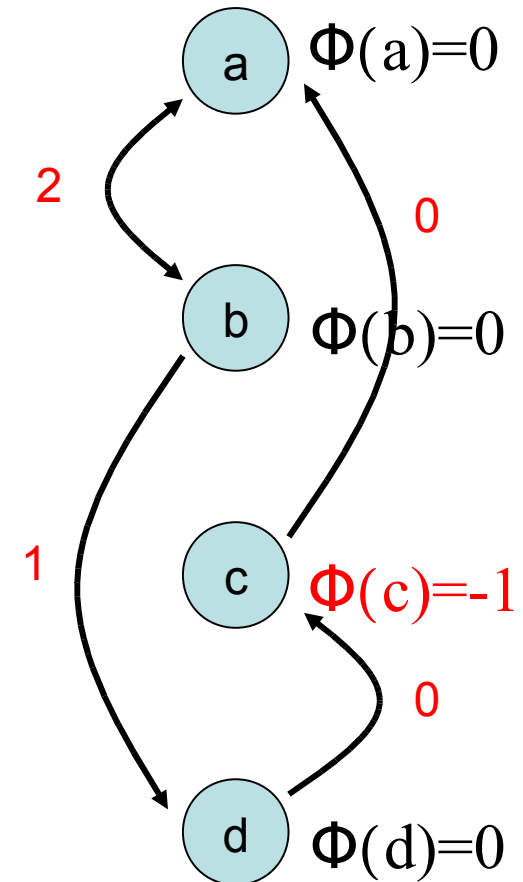


All Pairs Shortest Paths

Schritt 3: $r(e)$ -Werte berechnen

Die **reduzierten Kosten** von $e=(v,w)$ sind:

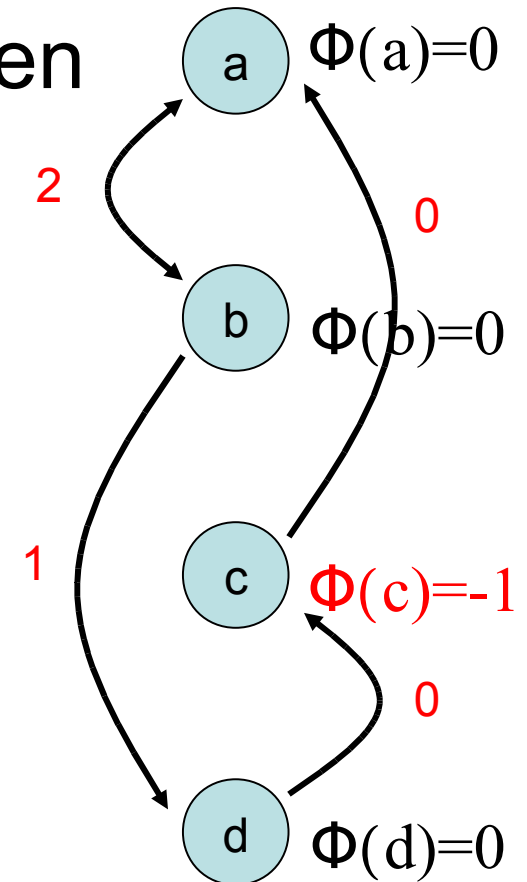
$$r(e) := \Phi(v) + c(e) - \Phi(w)$$



All Pairs Shortest Paths

Schritt 4: berechne alle Distanzen $\bar{\mu}(v,w)$ via Dijkstra

$\bar{\mu}$	a	b	c	d
a	0	2	3	3
b	1	0	1	1
c	0	2	0	3
d	0	2	0	0

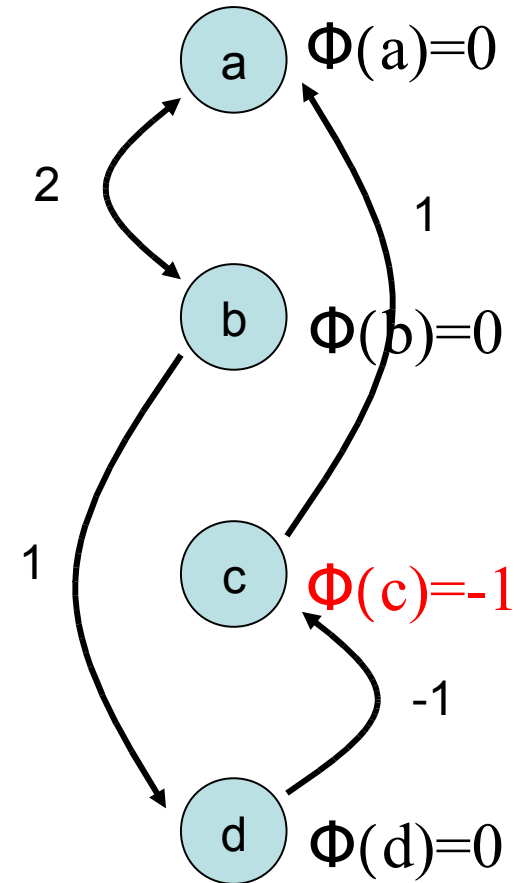


All Pairs Shortest Paths

Schritt 5: berechne korrekte Distanzen durch die Formel

$$\mu(v,w) = \mu^-(v,w) + \Phi(w) - \Phi(v)$$

μ^-	a	b	c	d
a	0	2	2	3
b	1	0	0	1
c	1	3	0	4
d	0	2	-1	0



All Pairs Shortest Paths

Laufzeit des APSP-Algorithmus:

$$\begin{aligned} &O(T_{\text{Bellman-Ford}}(n,m) + n \cdot T_{\text{Dijkstra}}(n,m)) \\ &= O(n \cdot m + n(n \log n + m)) \\ &= O(n \cdot m + n^2 \log n) \end{aligned}$$

unter Verwendung von Fibonacci Heaps.