

# Informatik II - SS 2014

## (Algorithmen & Datenstrukturen)

Vorlesung 19 (22.7.2014)

Kürzeste Wege:  
Negative Gewichte, alle Paare



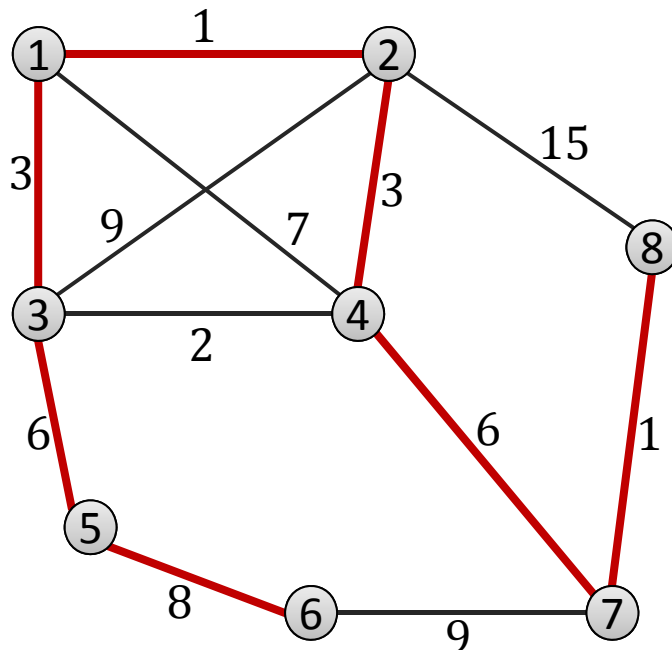
**UNI  
FREIBURG**

Fabian Kuhn

Algorithmen und Komplexität

## Problem

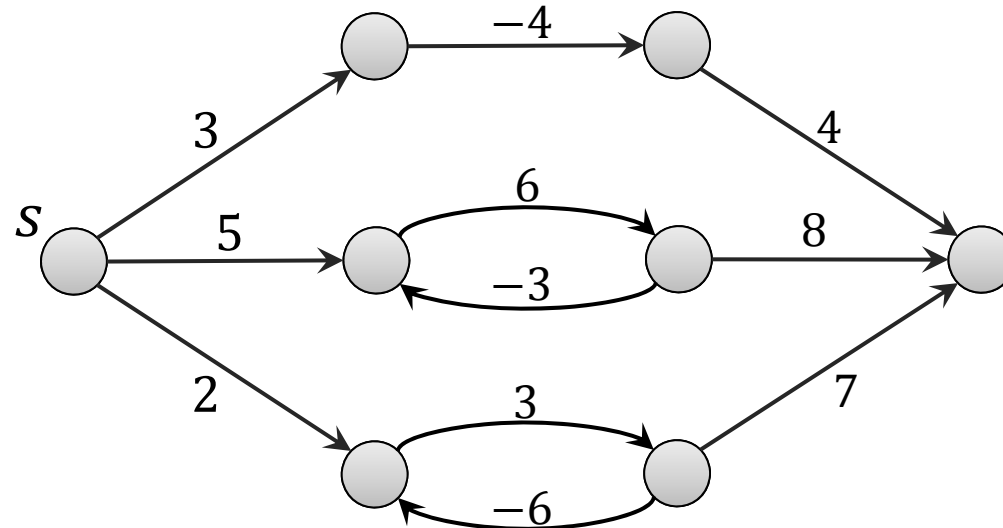
- Gegeben: gewichteter Graph  $G = (V, E, w)$ , Startknoten  $s \in V$ 
  - Wir bezeichnen Gewicht einer Kante  $(u, v)$  als  $w(u, v)$
  - Annahme:  $\forall e \in E: w(e) \geq 0$
- Ziel: Finde kürzeste Pfade / Distanzen von  $s$  zu allen Knoten
  - Distanz von  $s$  zu  $v$ :  $d_G(s, v)$  (Länge eines kürzesten Pfades)



# Negative Kantengewichte

- Kürzeste Pfade können auch in Graphen mit negativen Kantengewichten definiert werden

## Beispiel



# Negative Kantengewichte

---

**Satz:** In einem gerichteten, gewichteten Graphen  $G$  hat es genau dann einen kürzesten Pfad von  $u$  nach  $v$ , falls es keinen negativen Kreis gibt, welcher von  $u$  erreichbar ist und von welchem  $v$  erreichbar ist.

- gilt auch für ungerichtete Graphen, falls Kanten  $\{u, v\}$  als 2 gerichtete Kanten  $(u, v)$  und  $(v, u)$  betrachtet werden

# Optimalität von Teilpfaden

---

**Lemma:** Falls  $v_0, v_1, \dots, v_k$  ein kürzester Pfad von  $v_0$  nach  $v_k$  ist, dann gilt für alle  $0 \leq i \leq j \leq k$ , dass der Teilpfad  $v_i, v_{i+1}, \dots, v_j$  ein kürzester Pfad von  $v_i$  nach  $v_j$  ist.

- **gilt auch bei negativen Kantengewichten...**

# Zur Erinnerung: Dijkstras Algorithmus

---

- Algorithmus kennt zu jedem Zeitpunkt einen Teilbaum  $T'$  eines Shortest Path Trees
- Man merkt sich zudem für jeden Knoten, wie er über  $\leq 1$  Kante von  $T'$  am besten erreicht werden kann und nimmt in jedem Schritt den besten solchen Knoten zu  $T'$  hinzu.

# Dijkstras Algorithmus

**Initialisierung**  $T = (\emptyset, \emptyset)$

- $\delta(s, s) = 0$ , sowie  $\delta(s, v) = \infty$  für alle  $v \in V \setminus S$
- $\alpha(v) = \text{NULL}$  für alle  $v \in V \setminus S$  (braucht's nicht für  $s$ )

**Iterationsschritt**

- Wähle Knoten  $v$  mit kleinstem

$$\delta(s, v) := \min_{u \in T \cap N_{\text{in}}(v)} d_G(s, u) + w(u, v)$$

- Gehe durch die Ausgangsnachbarn  $x \in V \setminus T$  und setze

$$\delta(s, x) := \min\{\delta(s, x), \delta(s, v) + w(v, x)\}$$

– Falls nötig, setze auch  $\alpha(x) = v$

- **Füge Kante  $(\alpha(v), v)$  zum Baum  $T$  hinzu.**

# Dijkstras Algorithmus und negative Gewichte

---

Funktioniert Dijkstras Algorithmus auch bei negativen Kantengewichten?

- Antwort: nein



# Bellman-Ford Algorithmus

---

- Zur Vereinfachung beschränken wir uns darauf, die Distanzen zu berechnen

## Annahme:

- Für alle Knoten  $v$ : Algorithmus hat Wert  $\delta(s, v) \geq d_G(s, v)$
- Initialisierung:  $\delta(s, s) = 0$ ,  $\delta(s, v) = \infty$  für  $v \neq s$

## Beobachtung:

- Falls  $(u, v) \in E$ , so dass  $\delta(s, u) + w(u, v) < \delta(s, v)$ , dann gilt:

$$d_G(s, v) \leq \delta(s, u) + w(u, v)$$

# Bellman-Ford

- Betrachte alle Kanten  $(u, v)$  und versuche  $\delta(s, v)$  zu verbessern
  - solange, bis alle Distanzen korrekt sind ( $\forall v \in V: \delta(s, v) = d_G(s, v)$ )

**repeat**

**for all**  $(u, v) \in E$  **do**

**if**  $\delta(s, u) + w(u, v) < \delta(s, v)$  **then**

$\delta(s, v) := \delta(s, u) + w(u, v)$

**until**  $\forall v \in V: \delta(s, v) = d_G(s, v)$

- Wieviele Wiederholungen sind nötig?

# Bellman-Ford

- Betrachte alle Kanten  $(u, v)$  und versuche  $\delta(s, v)$  zu verbessern
  - solange, bis alle Distanzen korrekt sind ( $\forall v \in V: \delta(s, v) = d_G(s, v)$ )

**for**  $i := 1$  to  $n-1$  **do**

**for all**  $(u, v) \in E$  **do**

**if**  $\delta(s, u) + w(u, v) < \delta(s, v)$  **then**

$\delta(s, v) := \delta(s, u) + w(u, v)$

Nach  $i$  Wiederholungen ist  $\delta(s, v) \leq d_G^{(i)}(s, v)$ , wobei  $d_G^{(i)}(s, v)$  die Länge des kürzesten Pfades aus höchstens  $i$  Kanten bezeichnet.

# Bellman-Ford

---

**Lemma:** Falls der Graph keine negativen Kreise enthält, sind am Schluss alle Distanzen korrekt berechnet.

# Negative Kreise erkennen

- Wir werden sehen: Falls es einen (von  $s$  erreichbaren) negativen Kreis hat, dann gibt es für irgendeine Kante eine Verbesserung.

$$\exists (u, v) \in E : \delta(s, u) + w(u, v) < \delta(u, v)$$

## Bellman-Ford Algorithmus

```
for i := 1 to n-1 do
  for all (u, v) ∈ E do
    if  $\delta(s, u) + w(u, v) < \delta(s, v)$  then
       $\delta(s, v) := \delta(s, u) + w(u, v)$ 
for all (u, v) ∈ E do
  if  $\delta(s, u) + w(u, v) < \delta(s, v)$  then
    return false
return true
```

# Negative Kreise erkennen

---

**Lemma:** Falls  $G$  einen von  $s$  erreichbaren negativen Kreis enthält, dann gibt der Bellman-Ford Algorithmus false zurück.

# Kürzeste Pfade

Ein Shortest Path Tree kann in der üblichen Art konstruiert werden.

## Initialisierung:

- $\delta(s, s) = 0$ , für  $v \neq s : \delta(s, v) = \text{NULL}$
- $\alpha(s) = s$  (Wurzel zeigt auf sich selbst), für  $v \neq s : \alpha(v) = \text{NULL}$

## In jedem Schleifendurchlauf:

...

```
if  $\delta(s, u) + w(u, v) < \delta(s, v)$  then  
     $\delta(s, v) := \delta(s, u) + w(u, v)$   
     $\alpha(v) := u$ 
```

- Am Schluss zeigt  $\alpha(v)$  zum Parent in einem Shortest Path Tree
  - falls es keine negativen Kreise hat...

# Bellman-Ford Alg.: Zusammenfassung

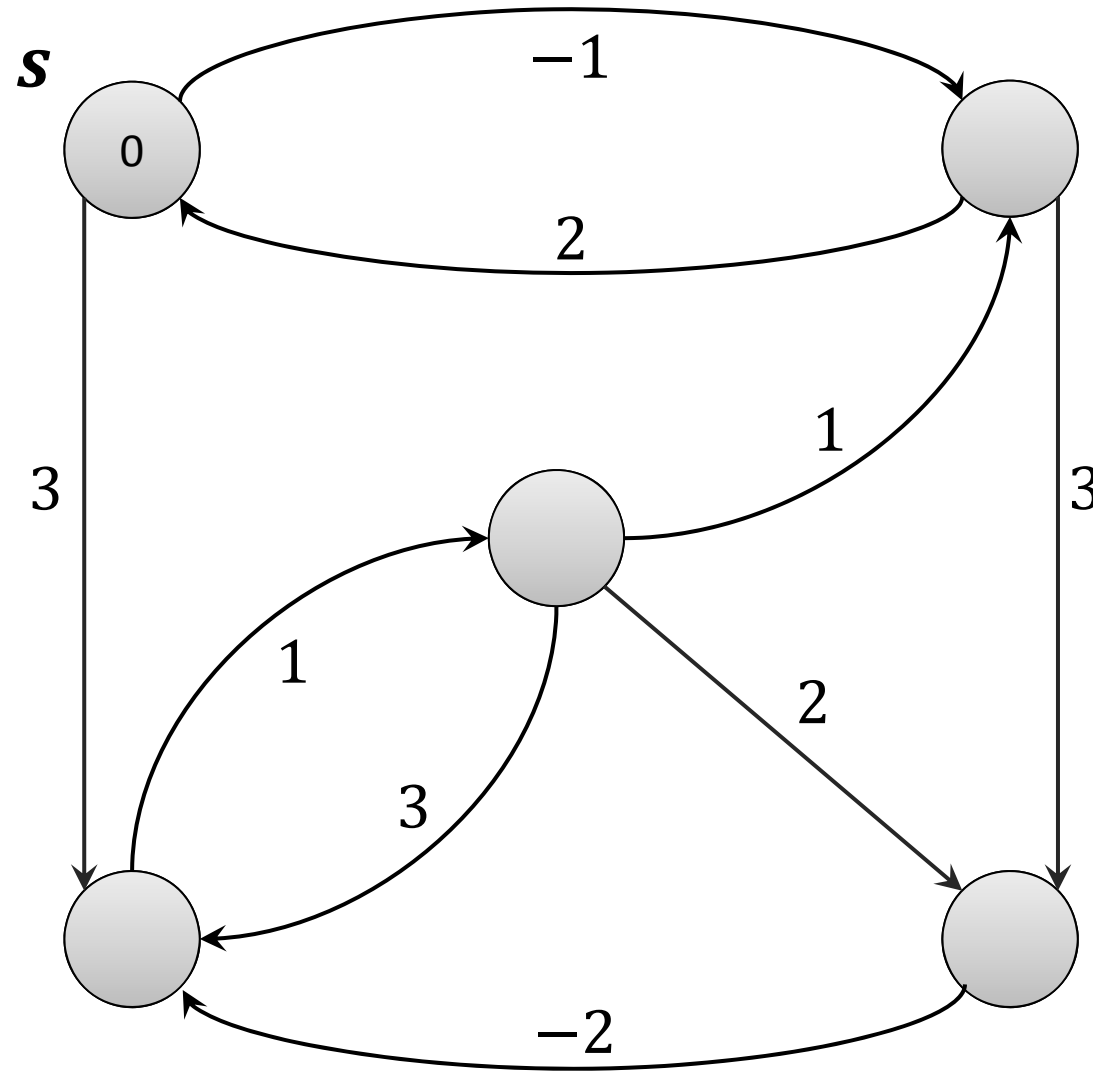
---

**Theorem:** Falls es einen von  $s$  erreichbaren negativen Kreis hat, wird dieser vom Bellman-Ford Algorithmus erkannt. Falls kein solcher negativer Kreis existiert, berechnet der Bellman-Ford Algorithmus in Zeit  $O(|V| \cdot |E|)$  einen Shortest Path Tree.

- Man kann den Algorithmus einfach so abändern, dass er für alle  $v$ , für welche ein kürzester Pfad von  $s$  existiert, einen solchen Pfad berechnet.



# Bellman-Ford Algorithmus: Beispiel



**Ziel:** Optimale Routing-Pfade zu einer Destination  $t$

- Von jedem Knoten aus wollen wir wissen, zu welchem Nachbar eine Nachricht geschickt werden muss.
- Entspricht einem Shortest Path Tree, falls alle Kanten umgedreht werden (transponierter Graph)

## Algorithmus:

- Knoten merken sich aktuelle Distanz  $\delta(u, t)$  und den aktuell besten Nachbar
- Alle Knoten schauen gleichzeitig (parallel), ob's bei irgendeinem Nachbar eine Verbesserung gibt
$$\exists (u, v) \in E : w(u, v) + \delta(v, t) < \delta(u, t)$$
- entspricht einer parallelen Version des Bellman-Ford Algorithmus

# Kürzeste Wege zw. allen Knotenpaaren

---

- all pairs shortest paths problem

## Berechne single-source shortest paths für alle Knoten

- Dijkstras Algorithmus mit allen Knoten:

Laufzeit:  $n \cdot O(\text{Laufzeit Dijkstra}) \in O(mn + n^2 \log n)$

- Problem: funktioniert nur bei nichtnegativen Kantengewichten

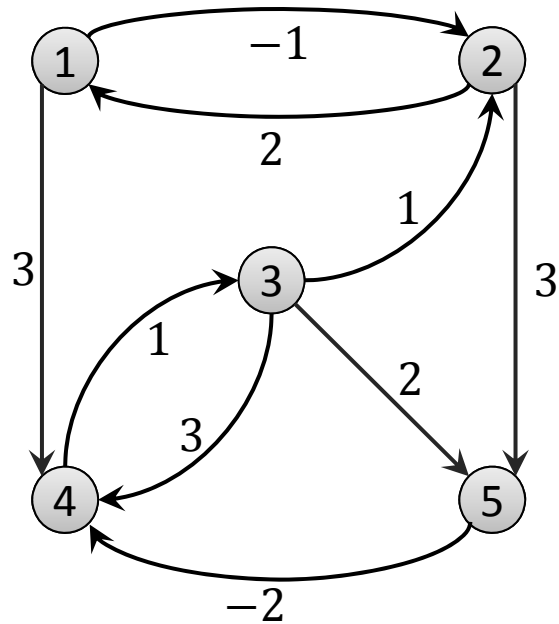
- Bellman-Ford Algorithmus mit allen Knoten:

Laufzeit:  $n \cdot O(\text{Laufzeit BF}) \in O(mn^2) \in O(n^4)$

- Problem: langsam...

# Distanzen zw. allen Knotenpaaren

- Wir beschränken uns zur Einfachheit auf Distanzen
- Anstatt mit Adjazenzlisten werden wir dieses Mal mit der Adjazenzmatrix arbeiten
- Oder etwas genauer, mit einer Distanzmatrix
- **Initialisierung:**



## Nach Initialisierung:

- Matrix  $W = L_1$ : Distanzen, falls man nur Pfade bestehend aus  $\leq 1$  Kante verwenden darf

## Pfade aus $\leq 2$ Kanten?

- Ziel: Matrix  $L_2$ : Distanzen durch Pfade aus  $\leq 2$  Kanten

## Pfade aus $\leq t$ Kanten?

- Matrix  $L_t$ : Distanzen, falls nur Pfade aus  $\leq 2$  Kanten benutzt werden dürfen

## Rekursive Berechnung:

# Distanzmatrix und Matrixmultiplikation

---

Berechnung von  $L_t$  (aus  $L_{t-1}$  und  $W$ ):

Matrixmultiplikation von  $L_t$  und  $W$ :

**Definition:**  $L_t = L_{t-1} \odot W$

- Matrixmultiplikation in der sogenannten Min-Plus-Algebra

# Distanzmatrix berechnen

## Algorithmus zum Berechnen der Distanzmatrix

$L_1 := W$

**for**  $t := 2$  **to**  $n - 1$  **do**

$L_t := L_{t-1} \odot W$

oder ausgeschrieben...

$L_1 := W$

**for**  $t := 2$  **to**  $n - 1$  **do**

**for**  $i := 1$  **to**  $n$  **do**

**for**  $j := 1$  **to**  $n$  **do**

$L_t(i, j) := L_{t-1}(i, j)$

**for**  $k := 1$  **to**  $n$  **do**

**if**  $L_{t-1}(i, k) + W(k, j) < L_t(i, j)$  **then**

$L_t(i, k) := L_{t-1}(i, k) + W(k, j)$