

Informatik II

Übung 11

FS 2019

Heutiges Programm

- 1 Letzte Woche: BFS mit Lazy Deletion
- 2 Adjazenzlisten in Java, Fortsetzung
- 3 Wiederholung Vorlesung
 - Algorithmus von Dijkstra
 - Algorithmus von Bellman-Ford
- 4 In-Class-Exercise (theoretisch)
- 5 In-Class-Exercise (praktisch)

BFS mit Lazy Deletion

```
public void BFS2(int s) {
    boolean visited[] = new boolean[V];
    LinkedList<Integer> queue = new LinkedList<Integer>();
    queue.add(s);
    while (!queue.isEmpty()) {
        int u = queue.poll();
        if (!visited[u]) {
            visited[u] = true;
            System.out.print(u + " ");
            for (int v : adj.get(u))
                queue.add(v);
        }
    }
}
```

BFS mit Lazy Deletion

```
public void BFS2(int s) {  
    boolean visited[] = new boolean[V];  
    LinkedList<Integer> queue = new LinkedList<Integer>();  
    queue.add(s);  
    while (!queue.isEmpty()) {  
        int u = queue.poll();  
        if (!visited[u]) {  
            visited[u] = true;  
            System.out.print(u + " ");  
            for (int v : adj.get(u))  
                queue.add(v);  
        }  
    }  
}
```

Knoten kommt für jede Eingangskante genau einmal auf die Queue.

BFS mit Lazy Deletion

```
public void BFS2(int s) {  
    boolean visited[] = new boolean[V];  
    LinkedList<Integer> queue = new LinkedList<Integer>();  
    queue.add(s);  
    while (!queue.isEmpty()) {  
        int u = queue.poll();  
        if (!visited[u]) {  
            visited[u] = true;  
            System.out.print(u + " ");  
            for (int v : adj.get(u))  
                queue.add(v);  
        }  
    }  
}
```

Knoten wird als besucht markiert, weitere Einträge in Queue nicht sofort gelöscht. ("Lazy Deletion")

Knoten kommt für jede Eingangskante genau einmal auf die Queue.

Adjazenzliste ungewichteter Graph

```
class Graph { // G = (V,E) as adjacency list
    private int V; // number of vertices
    private ArrayList<LinkedList<Integer>> adj; // adj. list
    // Constructor
    public Graph(int n) {
        V = n;
        adj = new ArrayList<LinkedList<Integer>>(V);
        for (int i=0; i<V; ++i)
            adj.add(i,new LinkedList<Integer>());
    }
    // Edge adder method
    public void addEdge(int u, int v) {
        adj.get(u).add(v);
    }
}
```

Adjazenzliste gewichteter Graph

```
class Graph { // G = (V,E) as adjacency list
    private int V; // number of vertices
    private ArrayList<LinkedList<Pair>> adj; // adj. list
    // Constructor
    public Graph(int n) {
        V = n;
        adj = new ArrayList<LinkedList<Pair>>(V);
        for (int i=0; i<V; ++i)
            adj.add(i,new LinkedList<Pair>());
    }
    // Edge adder method, (u,v) has weight w
    public void addEdge(int u, int v, int w) {
        adj.get(u).add(new Pair(v,w));
    }
}
```

Adjazenzliste gewichteter Graph

```
public class Pair implements Comparable<Pair> {
    public int key;
    public int value;
    // Constructor
    public Pair(int key, int value) {
        this.key = key;
        this.value = value;
    }
    @Override // we need this later...
    public int compareTo(Pair other) {
        return this.value - other.value;
    }
    // for general usage of pairs we would also need
    // to provide equals(), hashCode(), ...
}
```


3. Wiederholung Vorlesung

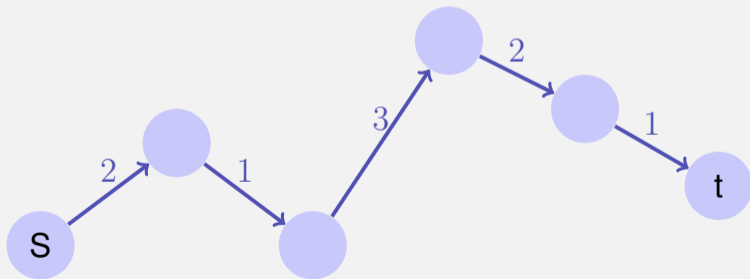
Gewichtete Graphen

Gegeben: $G = (V, E, c)$, $c : E \rightarrow \mathbb{R}$, $s, t \in V$.

Gesucht: Länge (Gewicht) eines kürzesten Weges von s nach t .

Weg: $p = \langle s = v_0, v_1, \dots, v_k = t \rangle$, $(v_i, v_{i+1}) \in E$ ($0 \leq i < k$)

Gewicht: $c(p) := \sum_{i=0}^{k-1} c((v_i, v_{i+1}))$.



Weg mit Gewicht 9

Kürzeste Wege

Gewicht eines kürzesten Weges von u nach v :

$$\delta(u, v) = \begin{cases} \infty & \text{kein Weg von } u \text{ nach } v \\ \min\{c(p) : u \overset{p}{\rightsquigarrow} v\} & \text{sonst} \end{cases}$$

Zutaten für einen Algorithmus

Gesucht: Kürzeste Wege von einem Startknoten s aus.

- Gewicht des kürzesten bisher gefundenen Pfades

$$d_s : V \rightarrow \mathbb{R}$$

Zu Beginn: $d_s[v] = \infty$ für alle Knoten $v \in V$.

Ziel: $d_s[v] = \delta(s, v)$ für alle $v \in V$.

- Vorgänger eines Knotens

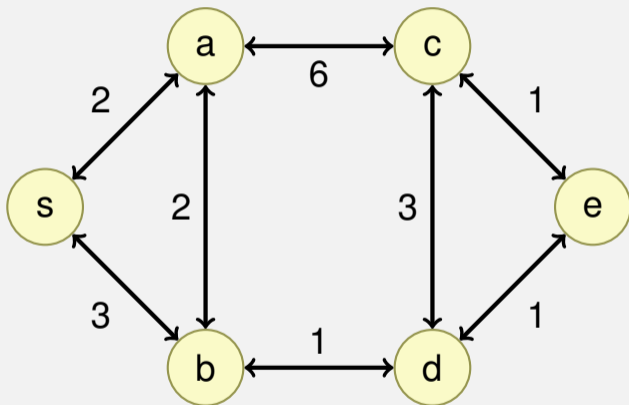
$$\pi_s : V \rightarrow V$$

Zu Beginn $\pi_s[v]$ undefiniert für jeden Knoten $v \in V$

Allgemeiner Algorithmus

- 1 Initialisiere d_s und π_s : $d_s[v] = \infty$, $\pi_s[v] = \text{null}$ für alle $v \in V$
- 2 Setze $d_s[s] \leftarrow 0$
- 3 Wähle eine Kante $(u, v) \in E$
Relaxiere (u, v) :
if $d_s[v] > d_s[u] + c(u, v)$ then
 $d_s[v] \leftarrow d_s[u] + c(u, v)$
 $\pi_s[v] \leftarrow u$
- 4 Wiederhole 3 bis nichts mehr relaxiert werden kann.
(bis $d_s[v] \leq d_s[u] + c(u, v) \quad \forall (u, v) \in E$)

Annahme

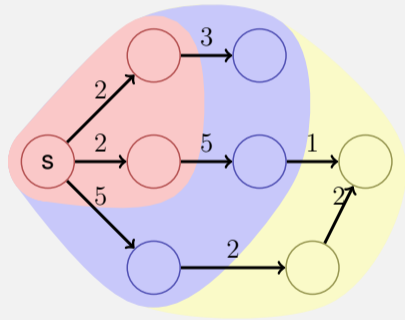


Alle Gewichte von G sind *positiv*.

Grundidee

Menge V aller Knoten wird unterteilt in

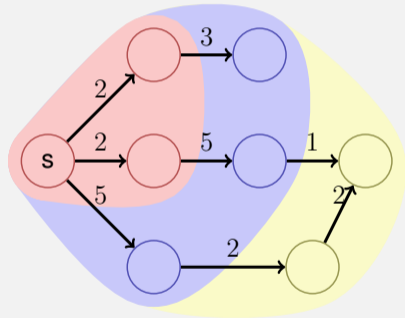
- die Menge M von Knoten, für die schon ein kürzester Weg von s bekannt ist
- die Menge $R = \bigcup_{v \in M} N^+(v) \setminus M$ von Knoten, für die kein kürzester Weg bekannt ist, die jedoch von M direkt erreichbar sind.
- die Menge $U = V \setminus (M \cup R)$ von Knoten, die noch nicht berücksichtigt wurden.



Induktion

Induktion über $|M|$: Wähle Knoten aus R mit kleinster oberer Schranke. Nimm r zu M hinzu, und update R und U .

Korrektheit: Ist innerhalb einer “Wellenfront” einmal ein Knoten mit minimalem Pfadgewicht w gefunden, kann kein Pfad über später gefundene Knoten (mit Gewicht $\geq w$) zu einer Verbesserung führen.



Algorithmus Dijkstra(G, s)

Input: Positiv gewichteter Graph $G = (V, E, c)$, Startpunkt $s \in V$

Output: Minimale Gewichte d der kürzesten Pfade und Vorgängerknoten für jeden Knoten.

foreach $u \in V$ **do**

$d_s[u] \leftarrow \infty; \pi_s[u] \leftarrow \text{null}$

$d_s[s] \leftarrow 0; R \leftarrow \{s\}$

while $R \neq \emptyset$ **do**

$u \leftarrow \text{ExtractMin}(R)$

foreach $v \in N^+(u)$ **do**

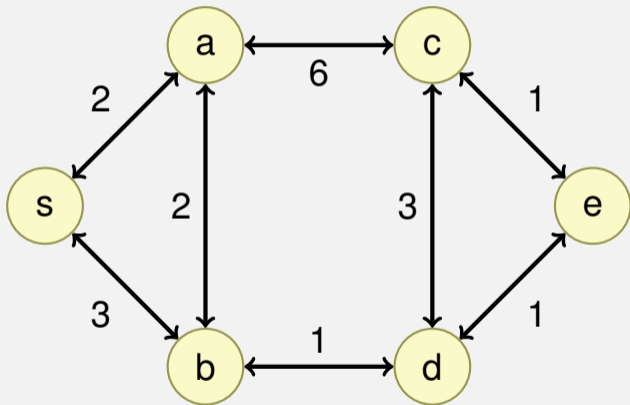
if $d_s[u] + c(u, v) < d_s[v]$ **then**

$d_s[v] \leftarrow d_s[u] + c(u, v)$

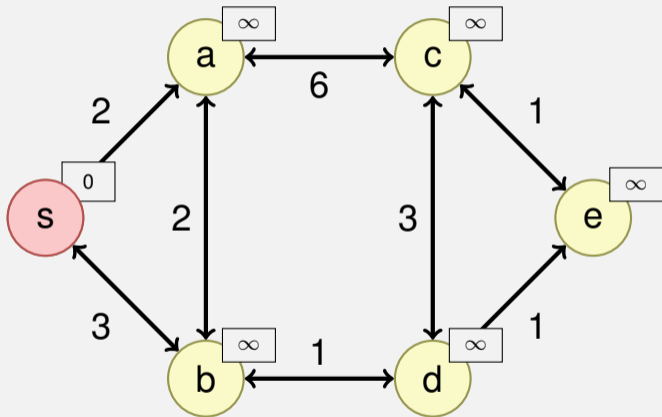
$\pi_s[v] \leftarrow u$

$R \leftarrow R \cup \{v\}$

Beispiel



Beispiel

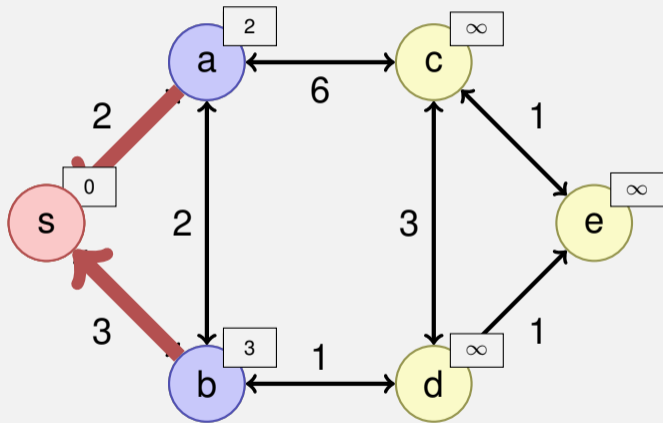


$$M = \{s\}$$

$$R = \{\}$$

$$U = \{a, b, c, d, e\}$$

Beispiel

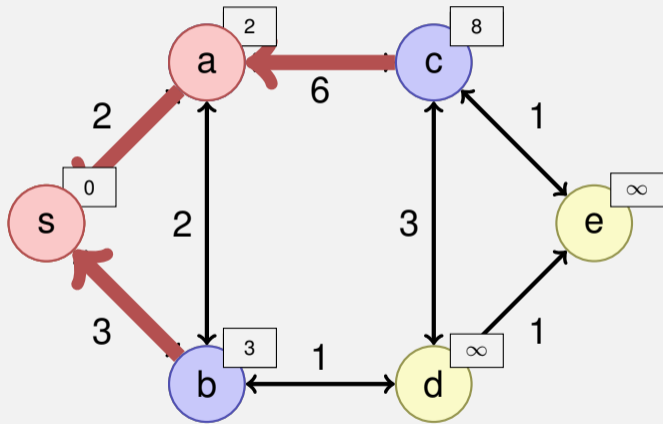


$$M = \{s\}$$

$$R = \{a, b\}$$

$$U = \{c, d, e\}$$

Beispiel

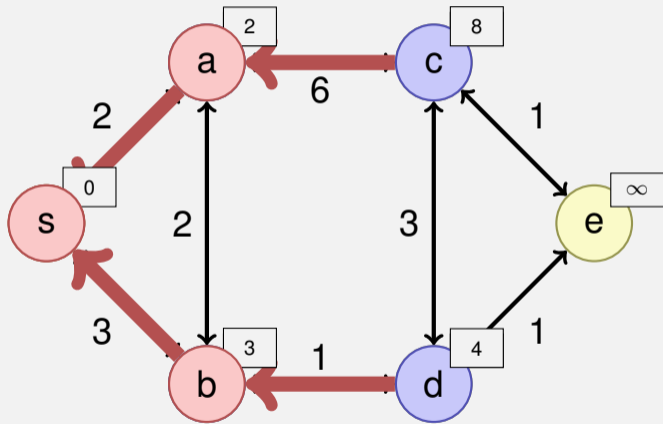


$$M = \{s, a\}$$

$$R = \{b, c\}$$

$$U = \{d, e\}$$

Beispiel

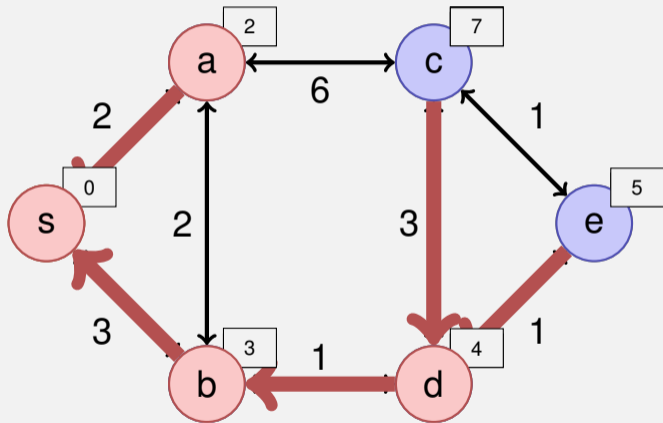


$$M = \{s, a, b\}$$

$$R = \{c, d\}$$

$$U = \{e\}$$

Beispiel

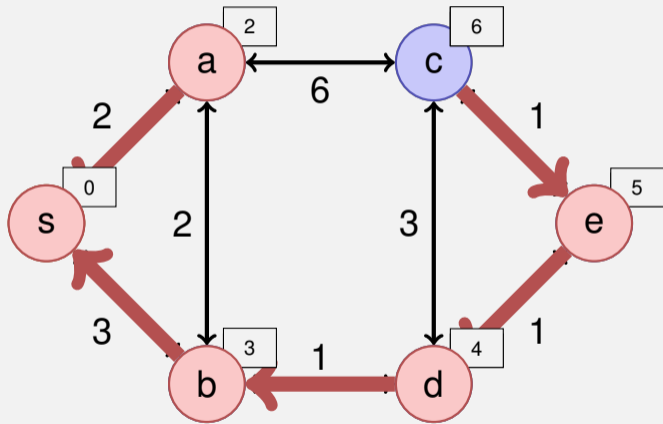


$$M = \{s, a, b, d\}$$

$$R = \{c, e\}$$

$$U = \{\}$$

Beispiel

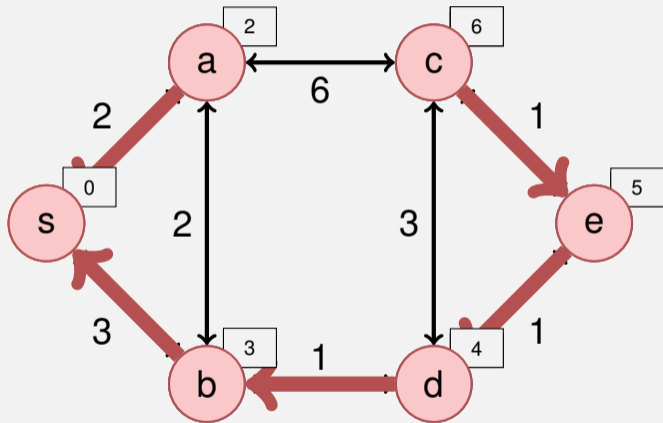


$$M = \{s, a, b, d, e\}$$

$$R = \{c\}$$

$$U = \{\}$$

Beispiel



$$M = \{s, a, b, d, e, c\}$$

$$R = \{\}$$

$$U = \{\}$$

Zur Implementation: Datenstruktur für R ?

Benötigte Operationen:

- Insert (Hinzunehmen zu R)
- ExtractMin (über R) und DecreaseKey (Update in R)

```
foreach  $v \in N^+(u)$  do
  if  $d_s[u] + c(u, v) < d_s[v]$  then
     $d_s[v] \leftarrow d_s[u] + c(u, v)$ 
     $\pi_s[v] \leftarrow u$ 
    if  $v \in R$  then
      DecreaseKey( $R, v$ )           // Update eines  $d(v)$  im Heap zu  $R$ 
    else
       $R \leftarrow R \cup \{v\}$     // Einfügen eines neuen  $d(v)$  im Heap zu  $R$ 
```

MinHeap!

DecreaseKey

- DecreaseKey: Aufsteigen im MinHeap in $\mathcal{O}(\log |V|)$
- Position im Heap (das heisst Arrayindex des Elements im Heap)?

DecreaseKey

- DecreaseKey: Aufsteigen im MinHeap in $\mathcal{O}(\log |V|)$
- Position im Heap (das heisst Arrayindex des Elements im Heap)?
 - Möglichkeit (a): Speichern am Knoten

DecreaseKey

- DecreaseKey: Aufsteigen im MinHeap in $\mathcal{O}(\log |V|)$
- Position im Heap (das heisst Arrayindex des Elements im Heap)?
 - Möglichkeit (a): Speichern am Knoten
 - Möglichkeit (b): Hashtabelle über Knoten

DecreaseKey

- DecreaseKey: Aufsteigen im MinHeap in $\mathcal{O}(\log |V|)$
- Position im Heap (das heisst Arrayindex des Elements im Heap)?
 - Möglichkeit (a): Speichern am Knoten
 - Möglichkeit (b): Hashtabelle über Knoten
 - Möglichkeit (c): Knoten nach Update-Operation immer wieder erneut einfügen. Knoten beim Entnehmen als visited ("deleted") kennzeichnen (Lazy Deletion)

Laufzeit

- $|V| \times$ ExtractMin: $\mathcal{O}(|V| \log |V|)$
- $|E| \times$ Insert oder DecreaseKey: $\mathcal{O}(|E| \log |V|)$
- $1 \times$ Init: $\mathcal{O}(|V|)$
- Insgesamt: $\mathcal{O}(|E| \log |V|)$.

Allgemeine Bewertete Graphen

Verbesserungsschritt wie bei Dijkstra:

Relax(u, v)

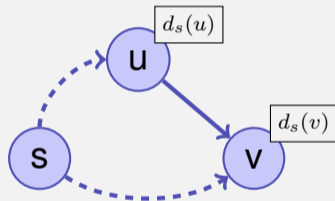
if $d_s(v) > d_s(u) + c(u, v)$ **then**

$d_s(v) \leftarrow d_s(u) + c(u, v)$

$\pi_s(v) \leftarrow u$

return true

return false



Problem: Zyklen mit negativen Gewichten können Weg verkürzen:
es muss keinen kürzesten Weg mehr geben

Beobachtungen

- **Beobachtung 1:** Teilpfade von kürzesten Pfaden sind kürzeste Pfade: Sei $p = \langle v_0, \dots, v_k \rangle$ ein kürzester Pfad von v_0 nach v_k . Dann ist jeder der Teilpfade $p_{ij} = \langle v_i, \dots, v_j \rangle$ ($0 \leq i < j \leq k$) ein kürzester Pfad von v_i nach v_j .
Beweis: wäre das nicht so, könnte man einen der Teilpfade kürzen, Widerspruch zur Voraussetzung.
- **Beobachtung 2:** Wenn es einen kürzesten Weg gibt, dann ist dieser einfach, hat also keine doppelten Knoten.
Folgt direkt aus Beobachtung 1.

Dynamic Programming Ansatz (Bellman)

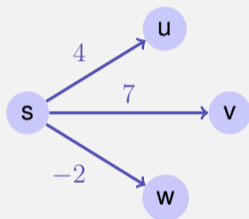
Induktion über Anzahl Kanten. $d_s[i, v]$: Kürzeste Weglänge von s nach v über maximal i Kanten.

$$d_s[i, v] = \min\{d_s[i - 1, v], \min_{(u,v) \in E} (d_s[i - 1, u] + c(u, v))\}$$

$$d_s[0, s] = 0, d_s[0, v] = \infty \quad \forall v \neq s.$$

Dynamic Programming Ansatz (Bellman)

	s	\dots	v	\dots	w
0	0	∞	∞	∞	∞
1	0	∞	7	∞	-2
\vdots	\vdots	\vdots	\vdots	\vdots	\vdots
$n - 1$	0	\dots	\dots	\dots	\dots



Algorithmus: Iteriere über letzte Zeile bis die Relaxationsschritte keine Änderung mehr ergeben, maximal aber $n - 1$ mal. Wenn dann noch Änderungen, dann gibt es keinen kürzesten Pfad.

Algorithmus Bellman-Ford(G, s)

Input: Graph $G = (V, E, c)$, Startpunkt $s \in V$

Output: Wenn Rückgabe true, Minimale Gewichte d der kürzesten Pfade zu jedem Knoten, sonst kein kürzester Pfad.

$d(v) \leftarrow \infty \forall v \in V; d(s) \leftarrow 0$

for $i \leftarrow 1$ **to** $|V|$ **do**

$f \leftarrow \text{false}$

foreach $(u, v) \in E$ **do**

$f \leftarrow f \vee \text{Relax}(u, v)$

if $f = \text{false}$ **then return** true

return false;

// Negativer Zyklus!

Laufzeit $\mathcal{O}(|E| \cdot |V|)$.

Zusammenfassung

$$n := |V|, m := |E|$$

Problem	Methode	Laufzeit	dicht $m \in \mathcal{O}(n^2)$	dünn $m \in \mathcal{O}(n)$
$c \equiv 1$	BFS	$\mathcal{O}(m + n)$	$\mathcal{O}(n^2)$	$\mathcal{O}(n)$
DAG	Top-Sort	$\mathcal{O}(m + n)$	$\mathcal{O}(n^2)$	$\mathcal{O}(n)$
$c \geq 0$	Dijkstra	$\mathcal{O}((m + n) \log n)$	$\mathcal{O}(n^2 \log n)$	$\mathcal{O}(n \log n)$
allgemein	Bellman-Ford	$\mathcal{O}(m \cdot n)$	$\mathcal{O}(n^3)$	$\mathcal{O}(n^2)$

4. In-Class-Exercise (theoretisch)

In-Class-Exercises: Längster Pfad in DAGs

Das Kürzeste-Pfad-Problem hat einfache Lösungen (BFS, Dijkstra, Bellman-Ford). Das Längste-Pfad-Problem hingegen ist sehr schwierig! Für gerichtete Graphen gibt es vermutlich keinen schnellen Algorithmus, um Pfade der Länge $\gg \log^2 n$ zu finden.

In-Class-Exercises: Längster Pfad in DAGs

Das Kürzeste-Pfad-Problem hat einfache Lösungen (BFS, Dijkstra, Bellman-Ford). Das Längste-Pfad-Problem hingegen ist sehr schwierig! Für gerichtete Graphen gibt es vermutlich keinen schnellen Algorithmus, um Pfade der Länge $\gg \log^2 n$ zu finden.

Aufgabe:

Gegeben sei ein gerichteter, **kreisfreier** Graph (DAG) $G = (V, E)$.

Entwerfen Sie einen $\mathcal{O}(|V| + |E|)$ -Laufzeit Algorithmus, um den *längsten Pfad* zu finden.

In-Class-Exercises: Längster Pfad in DAGs

Das Kürzeste-Pfad-Problem hat einfache Lösungen (BFS, Dijkstra, Bellman-Ford). Das Längste-Pfad-Problem hingegen ist sehr schwierig! Für gerichtete Graphen gibt es vermutlich keinen schnellen Algorithmus, um Pfade der Länge $\gg \log^2 n$ zu finden.

Aufgabe:

Gegeben sei ein gerichteter, **kreisfreier** Graph (DAG) $G = (V, E)$.

Entwerfen Sie einen $\mathcal{O}(|V| + |E|)$ -Laufzeit Algorithmus, um den *längsten Pfad* zu finden.

Tipp: G ist kreisfrei, Sie können also zuerst topologisch sortieren.

In-Class-Exercises: Längster Pfad in DAGs

Lösung:

- 1 Topologisch Sortieren. Laufzeit: $\mathcal{O}(|V| + |E|)$.

In-Class-Exercises: Längster Pfad in DAGs

Lösung:

- 1 Topologisch Sortieren. Laufzeit: $\mathcal{O}(|V| + |E|)$.
- 2 Berechne für jeden Knoten alle eingehenden Kanten:
 $\mathcal{O}(|V| + |E|)$.

In-Class-Exercises: Längster Pfad in DAGs

Lösung:

- 1 Topologisch Sortieren. Laufzeit: $\mathcal{O}(|V| + |E|)$.
- 2 Berechne für jeden Knoten alle eingehenden Kanten:
 $\mathcal{O}(|V| + |E|)$.
- 3 Besuche jeden Knoten v in Reihenfolge der topologischen Sortierung und betrachte die Eingangs-Kanten: $\mathcal{O}(|V| + |E|)$.

In-Class-Exercises: Längster Pfad in DAGs

Lösung:

- 1 Topologisch Sortieren. Laufzeit: $\mathcal{O}(|V| + |E|)$.
- 2 Berechne für jeden Knoten alle eingehenden Kanten: $\mathcal{O}(|V| + |E|)$.
- 3 Besuche jeden Knoten v in Reihenfolge der topologischen Sortierung und betrachte die Eingangs-Kanten: $\mathcal{O}(|V| + |E|)$.

$$\text{dist}[v] = \begin{cases} 0 & \text{keine Kanten,} \\ \max_{(u,v) \in E} \{\text{dist}[u] + c(u, v)\} & \text{sonst.} \end{cases}$$

In-Class-Exercises: Längster Pfad in DAGs

Lösung:

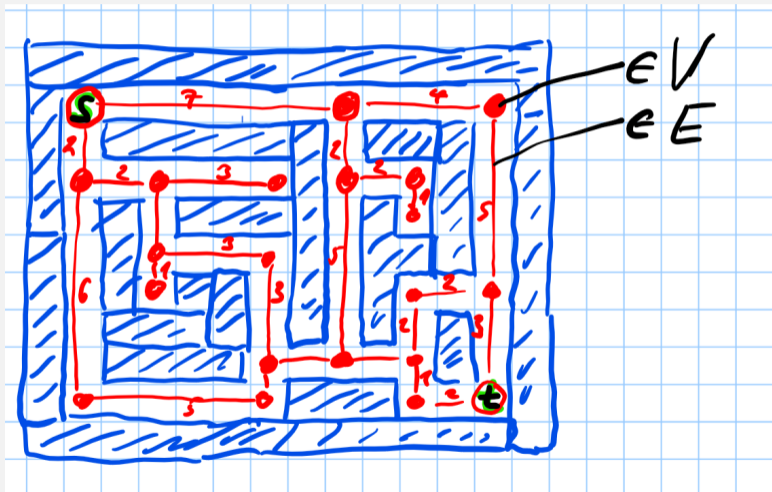
- 1 Topologisch Sortieren. Laufzeit: $\mathcal{O}(|V| + |E|)$.
- 2 Berechne für jeden Knoten alle eingehenden Kanten: $\mathcal{O}(|V| + |E|)$.
- 3 Besuche jeden Knoten v in Reihenfolge der topologischen Sortierung und betrachte die Eingangs-Kanten: $\mathcal{O}(|V| + |E|)$.

$$\text{dist}[v] = \begin{cases} 0 & \text{keine Kanten,} \\ \max_{(u,v) \in E} \{\text{dist}[u] + c(u, v)\} & \text{sonst.} \end{cases}$$

Vorgänger merken!

5. In-Class-Exercise (praktisch)

Wege in einem Labyrinth



Fragen oder Anregungen?