### ICPC Teilnehmervortrag: Graphenalgorithmen II

Markus Schneckenburger, Moritz Uehling, Florian Weber, Cora Weidner

KIT ICPC-Teilnehmervortrag

28.05.15

### Übersicht

```
Minimum Spanning Tree (MST)
   Problem
   Lösung: Kruskal
SSSP (Single Source Shortest Path)
   Dijkstra
   Belllman-Ford
All Pairs Shortest Paths (APSP)
   Idee
   Code
   Beurteilung
```

Zusammenfassung

#### Code und mehr

Den kompletten Code (inklusive dem der Folien) findet ihr unter: https://github.com/Florianjw/ICPC-Graphen

## Minimum Spanning Tree (MST)

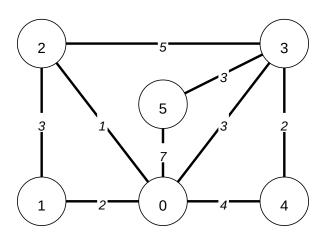
## Minimum Spanning Tree (MST)

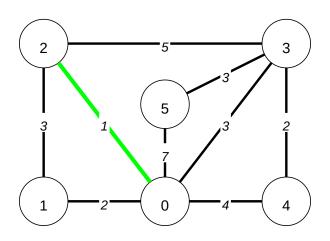
#### Problemstellung

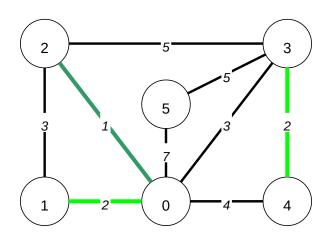
- "finde das billigste Netzwerk"
- genau:
   Gegeben sei ein zusammenhängender ungerichteter
   gewichteter Graph, gesucht ist ein zusammenhgängender
   Teilgraph mit geringstem Gesamtgewicht.

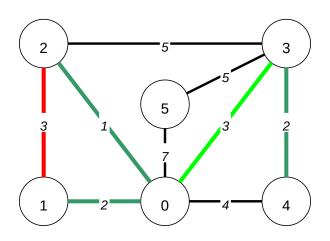
### Minimum Spanning Tree (MST)

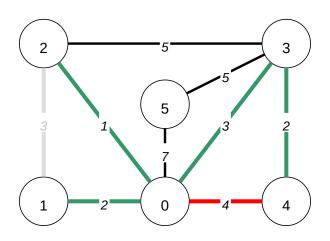
- Ansatz: baue einen Baum mit greedy Algorithmus:
  - 1. betrachte Kante mit niedrigstem Gewicht
  - 2. untersuche: führt hinzufügen der Kante zu einem Zyklus?
    - ▶ Ja: verwerfe Kante
    - Nein: füge Kante zum Baum hinzu
  - 3. starte bei 1. mit restlichen Kanten bis alle abgearbeitet sind
  - 4.  $\implies$  Baum ist ein MST

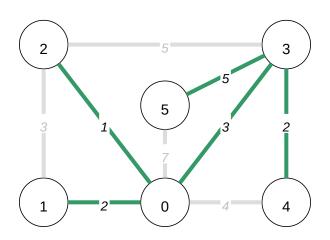












#### Kruskal

### Implementierung - Algorithmus von Kruskal

- sortiere Kanten nach Gewicht.
- benutze Union-Find um Zyklen zu detektieren
- ► Laufzeit:

$$O(E \log(E) + E \cdot \alpha) = O(E \log(E)) = O(E \log(V^2)) = O(2E \log(V)) = O(E \log(V))$$

#### Kruskal

```
double kruskal(std::vector<edge>& edges, int maxnode) {
   double fullweight = 0;
   UnionFind ufind(maxnode + 1);
   std::sort(edges.begin(), edges.end());
   for (const auto& e : edges) {
      if(!ufind.sameSet(e.from, e.to)) {
            ufind.unify(e.from, e.to);
            fullweight += e.weight;
      }
   }
   return fullweight;
}
```

#### Kruskal

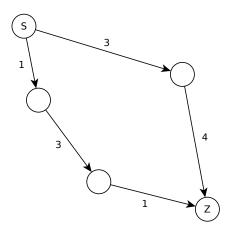
#### Weitere lösbare Probleme

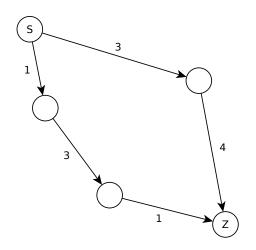
- "MST" finden, wenn Kanten vorgegeben sind
- ▶ Minimum Spanning Forest: mehrere getrennte Bäume
- Minimax-Problem

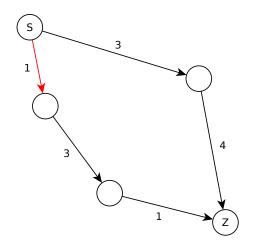
## SSSP (Single Source Shortest Path)

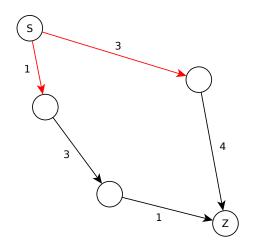
#### Das Problem

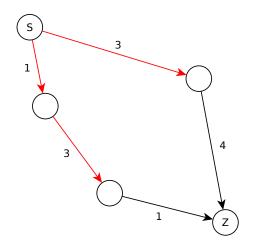
Breitensuche schlägt bei gewichteten Graphen fehl:

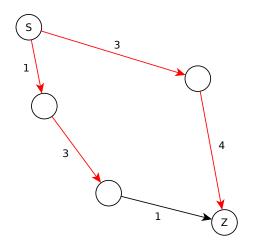


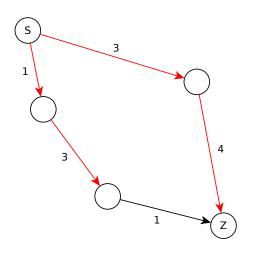












⇒ Es wird ein Weg der Länge 7 gefunden, obwohl 5 das Optimum ist

### Djikstras Algorithmus

- ► Grundsätzliche Idee: Breitensuche mit Priortiy-Queue (so dass "nähere" Knoten zuerst behandelt werden)
- Dynamic Programming um doppeltes Untersuchen von Knoten zu vermeiden.
- ▶ std:: priority\_queue verwendet binären Heap
- ightharpoonup Laufzeit von Dijkstra ist  $\Theta((|E|+|V|)\log|V|)$
- Theoretisch mit Fibonacci-Heap bessere Laufzeit, aber
  - ▶ Praktisch langsamer für ICPC-Problemgrößen
  - Und dann auch nur bei sehr dichten Graphen
  - ▶ Nicht in der C++-Standardbibliothek

#### Code

#### Header:

```
#include <vector>
#include <algorithm>
#include <queue>
#include <iostream>

using namespace std;

struct edge {
    size.t to;
    double weight;
};

bool operator < (const edge& e1, const edge& e2) {
        // inversed, because priority_queue returns biggest element
        return e1.weight > e2.weight;
}

using node = vector <edge>;
```

### Code

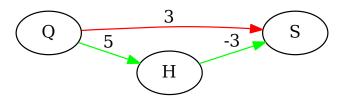
```
vector < double > dijkstra (vector < node > & nodes, size_t startnode) {
  // initialize all distances with infinity
  vector < double > distances (nodes.size(), 10000000000);
  priority_queue <edge> todo;
  todo.push({startnode, 0});
  while(!todo.empty()) {
    auto current = todo.top();
   todo.pop();
    if(current.weight < distances[current.to]) {</pre>
      distances [current.to] = current.weight;
      for(size_t i = 0; i < nodes[current.to].size(); i++) {
        edge next = nodes[current.to][i];
        next.weight += current.weight;
        todo.push(next);
  return distances;
```

### Code

```
int dijkstra_to_target(vector<node>& nodes, size_t startnode, size_t target) {
  vector < double > distances (nodes.size(), 10000000000);
  priority_queue <edge> todo;
  todo.push({startnode, 0});
  while(!todo.empty()) {
    auto current = todo.top();
    todo.pop():
   // Early return
    if(current.to == target) return current.weight;
    if (current.weight < distances [current.to]) {
      distances [current.to] = current.weight;
     for (size_t i = 0; i < nodes[current.to].size(); <math>i++) {
        edge next = nodes[current.to][i];
        next.weight += current.weight;
        todo.push(next);
     }
  // target not found
  return -1;
```

## Übersicht

▶ Problem: Dijkstra kommt nicht mit negativen Kanten zurecht



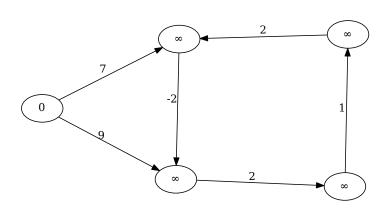
#### Ansätze

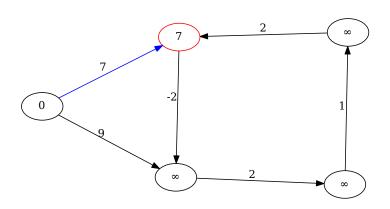
- Lösung: rohe Rechenleistung
- Wichtige Einschränkung: negative Kreise auf irgendeinem Pfad von Q zu S bedeuten Nichtexistenz eines kürzesten Pfades
- Idee 1: vollständige Tiefensuche.
  - ► selbst für Brute-Force-Verhältnisse zu langsam (exponentielle Laufzeit)

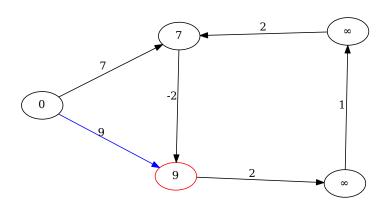
#### Ansätze

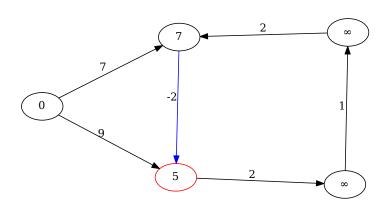
- ▶ Idee 2:
  - lacktriangle kürzester Pfad enthält maximal |V|-1 Kanten
  - ▶ Enthalte der kürzeste Pfad i Kanten. Falls wir alle kürzesten Pfade mit bis zu i-1 Knoten kennen:
    - Zu den kürzesten Pfaden mit bis zu i Kanten fehlt höchstens eine Kante.
    - Probiere für alle Kanten, ob sie irgendwo einen kürzeren Pfad erzeugen
  - ► Für *i* = 0 ist die Distanz der Quelle zu sich selbst 0, und die zu allen anderen Knoten inf
- Idee 2 ist offensichtlich vielversprechender, sie führt zum Algorithmus von Belllman und Ford.

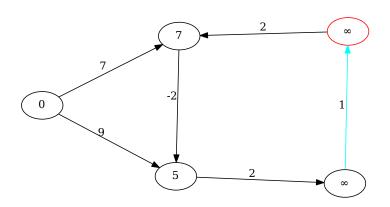
## Initialisierung

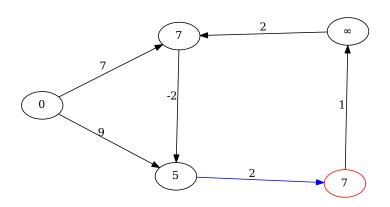


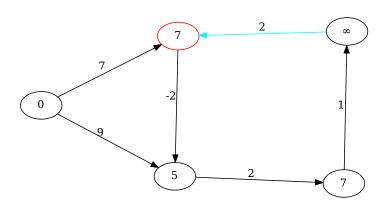


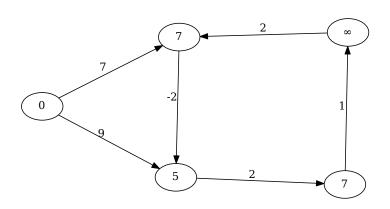


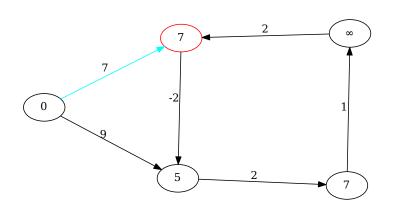


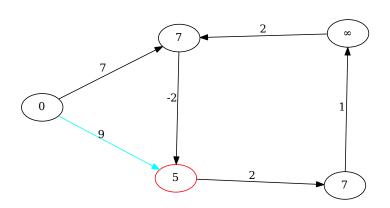


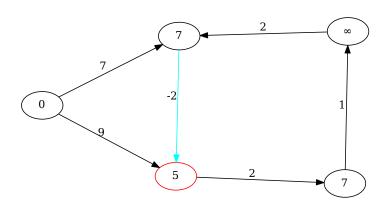


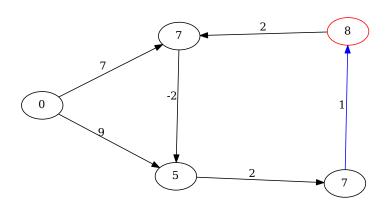


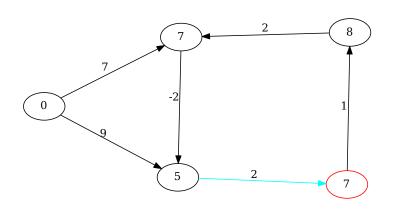


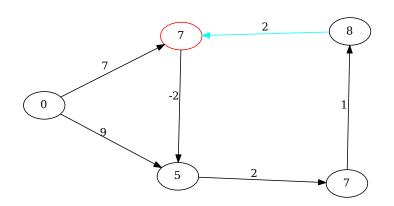




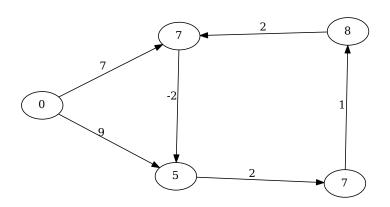








# Runde 3 (keine Änderungen $\rightarrow$ fertig)



```
using node = std::size_t;
using dist = double;

struct edge {
    node from;
    node to;
    dist weight;
};

const auto inf_dist = std::numeric_limits < dist >::
    infinity();
```

```
std::vector<dist> bellman_ford(
        std::size_t node_count,
        const std::vector<edge>& edges,
        node source
    std::vector<dist> min_dists(node_count, inf_dist);
    min_dists[source] = 0;
    for (std::size_t i = 0; i < node_count + 1; ++i) {
        auto changes = false;
        for(const auto& e: edges) {
            const auto old_dist = min_dists[e.to];
            const auto new_dist = min_dists[e.from]
                                   + e.weight;
            if (new_dist < old_dist) {</pre>
                min_dists[e.to] = new_dist;
                changes = true;
```

```
// ...
if (!changes) { break; }
if (i == node_count) {
    throw std::runtime_error{
        "negative_cycle"};
}
return min_dists;
```

```
int main() try {
    const auto edges = std::vector<edge>{
        \{0, 1, 7\}, \{0, 4, -1\},
        \{1, 0, 10\}, \{1, 3, -4\},
       {2, 4, 1},
        \{3, 0, 0\}, \{3, 2, 2.5\},\
        {4, 1, 23}
    const auto min_dists = bellman_ford(5, edges, 0);
    std::copy(min_dists.begin(), min_dists.end(),
        std::ostream_iterator<dist>{std::cout, "\n"});
} catch (std::runtime_error& e) {
    std::cerr << "Error:" << e.what() << '\n';
```

### Weitere Eigenschaften

- Negative Kreise lassen sich durch eine weitere Anwendung detektieren
- Negative Kreise die nicht auf dem Weg zum Ziel liegen, verfälschen das Ergebnis nicht
  - ightharpoonup Die Detektion aller problemlosen Knoten ist mit V-1 weiteren Anwendungen möglich

## Beurteilung

- ▶ Assymptotische Komplexität  $\in O(|V| \cdot |E|)$
- Profitiert nicht von kurzen Distanzen zwischen Quelle und Senke
- Relativ leicht zu implementieren

#### **Fazit**

Kann man schon so machen, meistens will man das aber nicht

## All Pairs Shortest Paths (APSP)

#### APSP - All Pairs Shortest Paths

#### Problemstellung

Man hat einen Graphen gegeben, der gewichtet ist. Nun möchte man den kürzesten Pfad zwischen allen Knoten i zu allen Knoten j herausfinden.

#### APSP - Erster Ansatz

#### Lösungsansatz

Man verwendet den bereits bekannten SSSP-Algorithmus, und führe diesen nach bedarf aus, d.h. in diesem Fall |V|-mal.

#### Laufzeit

```
\begin{split} |V| \cdot O(|E| + |V| \cdot log(|V|)) \\ &= |V| \cdot O(|V|^2 + |V| \cdot log(|V|)) \\ \textit{fehler} &= |V| \cdot O((|V|^2) \cdot log(|V|)) \\ \textit{fehler} &= O((|V|^3) \cdot log(|V|)) \\ &\implies \text{geht es einfacher in etwa der selben Zeit?} \end{split}
```

### APSP - Zweiter Ansatz

#### Lösungsansatz

Wir wissen: jeder Pfad zwischen zwei Knoten ist entweder bereits der kürzeste, oder es gibt einen Kürzeren Pfad als zwei Verknüpfung anderer Pfade über mindestens einen dritten Knoten.

#### Genauer

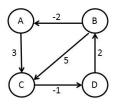
Systematisch in einer Adjazenzmatrix A: Nehme für jeden Pfad  $A[i][j] = \min(A[i][j], A[i][k] + A[i][k])$ , d.h. entweder der Pfad ist bereits minimal, oder ein Pfad über Knoten k ist kürzer und wird als neues Minimum übernommen. Wenn man nun richtig iteriert, erhält man alle minimalen Pfade.

 $\implies$  der Aufwand liegt in  $O(|V|^3)$ 

## Beispiel - Urzustand

#### Anfang

ij	Α	В	С	D
Α	œ	œ	3	œ
В	-2	œ	5	œ
С	œ	œ	œ	-1
D	œ	2	œ	œ



## Beispiel - Über Knoten A

K = A (i über A nach j)

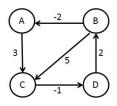
ij	Α	В	С	D
Α	œ	œ	3	œ
В	-2	œ	1	œ
С	œ	œ	œ	-1
D	œ	2	œ	oc



## Beispiel - Über Knoten B

K = B (i über B nach j)

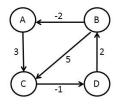
ij	Α	В	С	D
Α	œ	œ	3	œ
В	-2	œ	1	œ
С	œ	œ	œ	-1
D	0	2	3	œ



## Beispiel - Über Knoten C

K = C (i über C nach j)

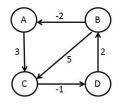
ij	Α	В	С	D
Α	œ	œ	3	2
В	-2	œ	1	0
С	œ	œ	œ	-1
D	0	2	3	2



# Beispiel - Über Knoten D (1)

(1) K = D (i über D nach j)

ij	Α	В	С	D
Α	2	œ	3	2
В	-2	œ	1	0
С	œ	œ	œ	-1
D	0	2	3	2



# Beispiel - Über Knoten D (2)

(2) K = D (i über D nach j)

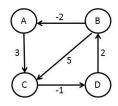
ij	Α	В	С	D
Α	2	4	3	2
В	-2	œ	1	0
С	œ	œ	œ	-1
D	0	2	3	2



# Beispiel - Über Knoten D (3)

(3) K = D (i über D nach j)

ij	Α	В	С	D
Α	2	4	3	2
В	-2	2	1	0
С	œ	œ	œ	-1
D	0	2	3	2



# Beispiel - Über Knoten D (4)

(4) K = D (i über D nach j)

ij	Α	В	С	D
Α	2	4	3	2
В	-2	2	1	0
С	-1	œ	œ	-1
D	0	2	3	2



# Beispiel - Über Knoten D (5)

(5) K = D (i über D nach j)

ij	Α	В	С	D
Α	2	4	3	2
В	-2	2	1	0
С	-1	1	œ	-1
D	0	2	3	2



# Beispiel - Über Knoten D (6)

(6) K = D (i über D nach j)

ij	Α	В	С	D
Α	2	4	3	2
В	-2	2	1	0
С	-1	1	2	-1
D	0	2	3	2



## Weitere Anwendungen

- ▶ Auch für SSSP Probleme anwendbar (wenn |V| < 400)
- ▶ Detektion von negativen oder günstigsten Zyklen möglich ⇒ ein negativer Zyklus existiert genau dann, wenn ein Diagonaleintrag negativ ist
- ► Finden des Durchmessers eines Graphen (der längste der kürzesten Pfade)
- ► Minimax, Maximin

## Beurteilung

- + Asymptotische Komplexität  $\in O(|V|^3)$  und mit Speicher  $\in O(|V|^2)$
- + Sehr leicht zu implementieren (Vierzeiler)
- + Für andere Probleme günstig anzuwenden, wenn |V| < 400
- Für andere Probleme **nur** günstig anzuwenden, wenn |V| < 400
- ⇒ Gut für das ursprüngliche Problem
- $\implies$  Auch nützlich für andere Probleme, solange |V| < 400

## Zusammenfassung

## Zusammenfassung

Kriterium	Dijkstra	Bellman Ford	Floyd Warshall
Laufzeit	$O(V+E)\log(V)$	$O(V \cdot E)$	$O(V^3)$
Max. Größe	$V, E \leq 300K$	$V, E \leq 10M$	<i>V</i> ≤ 400
Ungewichtet	Ok	Schlecht	I.A. Schlecht
Gewichtet	Bestes	Ok	I.A. Schlecht
Neg. Gewichte	Ok	Ok	I.A. Schlecht
Neg. Zyklen	Nein	Aufspürbar	Aufspürbar
Kleine Graphen	Overkill	Overkill	Bestes

Tabelle: Übersicht

Anmerkung: Lese V als |V| und E als |E|

