



Algorithmen für Routenplanung

1. Vorlesung, Sommersemester 2021

Tim Zeitz | 12. April 2021



Vorlesung

- Montags 14:00–15:30 Uhr
- Mittwochs 12:00–13:30 Uhr

Prüfung

- Prüfbar im Master
- Im Master: 5 ECTS
- VF: Algorithmentechnik

Vorlesungsaufzeichnungen

- Nach der Vorlesung im ILIAS
- Nur Folien und Dozent werden aufgezeichnet

Dozenten



Torsten
Ueckerdt



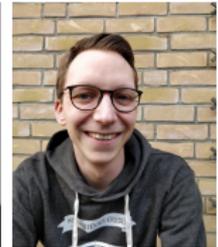
Valentin
Buchhold



Adrian
Feilhauer



Jonas
Sauer



Tim
Zeitz

Vorlesungswebseite

www.iti.kit.edu/teaching/sommer2021/routenplanung/index

Terminübersicht:

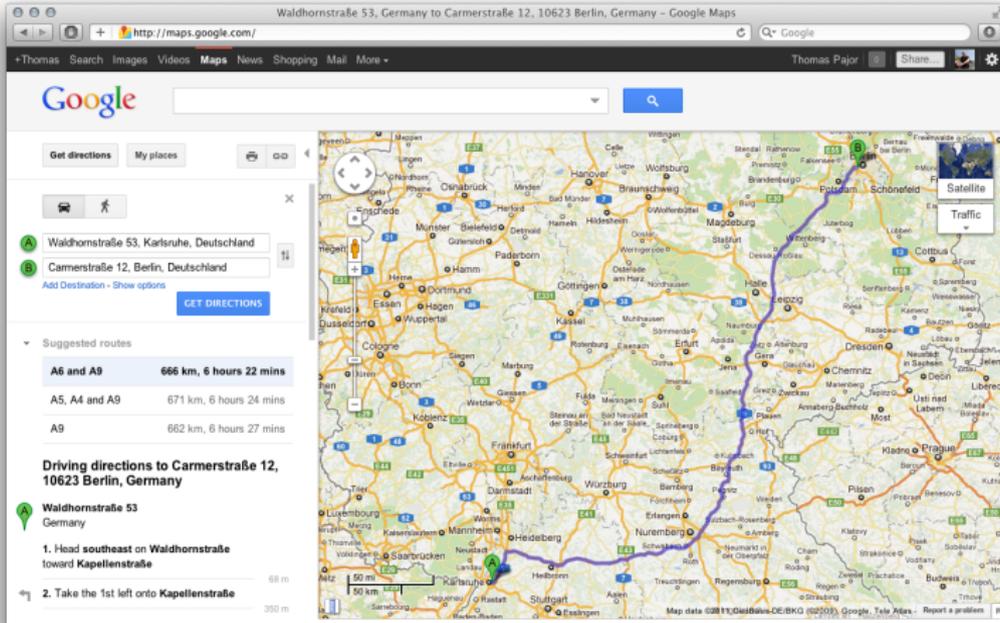
Montag	12.4.	Tim	Einführung, Grundlagen, Dijkstras Algorithmus
Mittwoch	14.4.	Tim	Kontraktion & TopoCore
Montag	19.4.	Tim	A*, ALT, CALT
Mittwoch	21.4.	Tim	Arc-Flags, SHARC
Montag	26.4.	Valentin	Reach, MLO/CRP

...

Routenplanung in der Anwendung



Routenplanung in der Anwendung



Waldhornstraße 53, Germany to Carmerstraße 12, 10623 Berlin, Germany - Google Maps

http://maps.google.com/

Thomas Search Images Videos Maps News Shopping Mail More - Thomas Pajot Share

Google

Get directions My places

Waldhornstraße 53, Karlsruhe, Deutschland

Carmerstraße 12, Berlin, Deutschland

Add Destination - Show options GET DIRECTIONS

Suggested routes

Route	Distance	Time
A6 and A9	666 km	6 hours 22 mins
A5, A4 and A9	671 km	6 hours 24 mins
A9	682 km	6 hours 27 mins

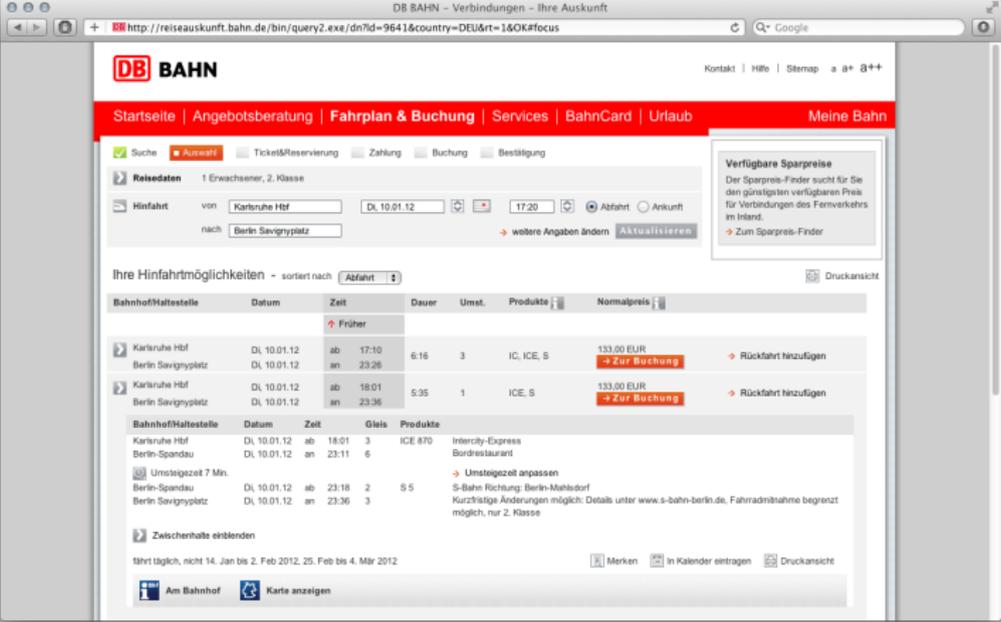
Driving directions to Carmerstraße 12, 10623 Berlin, Germany

Waldhornstraße 53 Germany

- Head southeast on Waldhornstraße toward Kapellenstraße 68 m
- Take the 1st left onto Kapellenstraße 350 m

Map data © 2011 Google DE/BKG (2011) Google, Tele Atlas - Report a problem

Routenplanung in der Anwendung



DB BAHN

Startseite | Angebotsberatung | Fahrplan & Buchung | Services | BahnCard | Urlaub | Meine Bahn

Suche **Auswahl** Tickets/Reservierung Zahlung Buchung Bestätigung

Reisedaten 1 Erwachsener, 2. Klasse

Hinfahrt von Karlsruhe Hbf Di, 10.01.12 17:20 Abfahrt Ankunft
nach Berlin Savignyplatz [weitere Angaben ändern](#) [Aktualisieren](#)

Verfügbare Sparpreise
Der Sparpreis-Finder sucht für Sie den günstigsten verfügbaren Preis für Verbindungen des Fernverkehrs im Inland.
[Zum Sparpreis-Finder](#)

Ihre Hinfahrtmöglichkeiten - sortiert nach Abfahrt [Druckansicht](#)

Bahnhof/Haltestelle	Datum	Zeit	Dauer	Ums.	Produkte	Normalpreis
Karlsruhe Hbf	Di, 10.01.12	ab 17:10	6:16	3	IC, ICE, S	133,00 EUR
Berlin Savignyplatz	Di, 10.01.12	an 23:26				Zur Buchung
Karlsruhe Hbf	Di, 10.01.12	ab 18:01	5:35	1	ICE, S	133,00 EUR
Berlin Savignyplatz	Di, 10.01.12	an 23:36				Zur Buchung

Bahnhof/Haltestelle	Datum	Zeit	Gleis	Produkte
Karlsruhe Hbf	Di, 10.01.12	ab 18:01	3	ICE 870
Berlin-Spandau	Di, 10.01.12	an 23:11	6	Intercity-Express Bordrestaurant
Umsteigezeit 7 Min.				
Berlin-Spandau	Di, 10.01.12	ab 23:18	2	S 55
Berlin Savignyplatz	Di, 10.01.12	an 23:36	3	S-Bahn Richtung Berlin-Mahldorf Kurzfristige Änderungen möglich: Details unter www.s-bahn-berlin.de . Fahrradmitnahme begrenzt möglich, nur 2. Klasse

Zwischenhalte einblenden

fährt täglich, nicht 14. Jan bis 2. Feb 2012, 25. Feb bis 4. Mär 2012

[Merken](#) [In Kalender eintragen](#) [Druckansicht](#)

[Am Bahnhof](#) [Karte anzeigen](#)

Routenplanung in der Anwendung



Wichtiger Anwendungsbereich

- Navigationssysteme
- Kartendienste: Google Maps, Bing Maps, ...
- Fahrplanauskunftssysteme



Viele kommerzielle Systeme

- Nutzen heuristische Methoden
- Betrachten nur Teile des Transportnetzwerkes
- Geben keine Qualitätsgarantien

Wir untersuchen Methoden zur Routenplanung in Transportnetzwerken mit beweisbar optimalen Lösungen

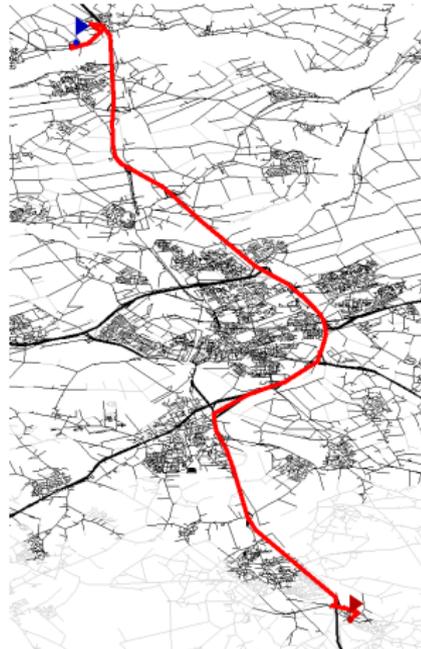
Problemstellung

Anfrage:

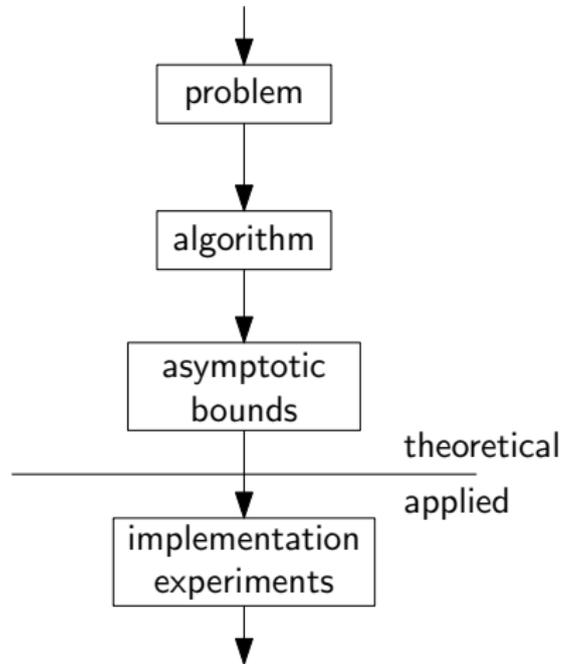
- Finde beste Verbindung in Transportnetz

Modellierung:

- Netzwerk als Graph $G = (V, E)$
- Kantengewichte sind Reisezeit
- Kürzeste Wege in G entsprechen schnellsten Verbindungen



Klassischer Algorithmenentwurf



Problemstellung

Anfrage:

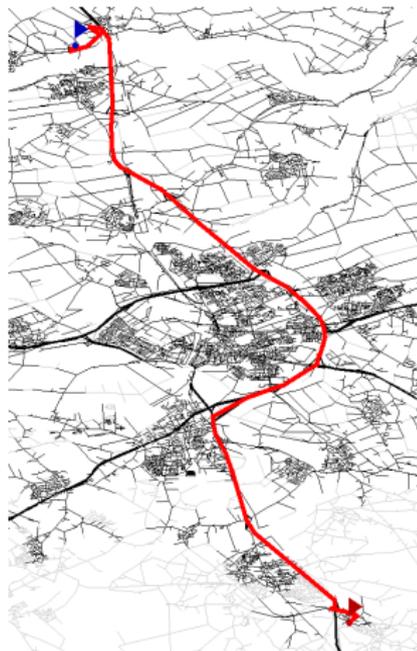
- Finde beste Verbindung in Transportnetz

Modellierung:

- Netzwerk als Graph $G = (V, E)$
- Kantengewichte sind Reisezeit
- Kürzeste Wege in G entsprechen schnellsten Verbindungen
- Klassisches Problem (Dijkstra [Dij59])

Probleme:

- Transportnetzwerke sind riesig
- Dijkstras Algorithmus zu langsam
(> 1 Sekunde)



Lücke Theorie vs. Praxis

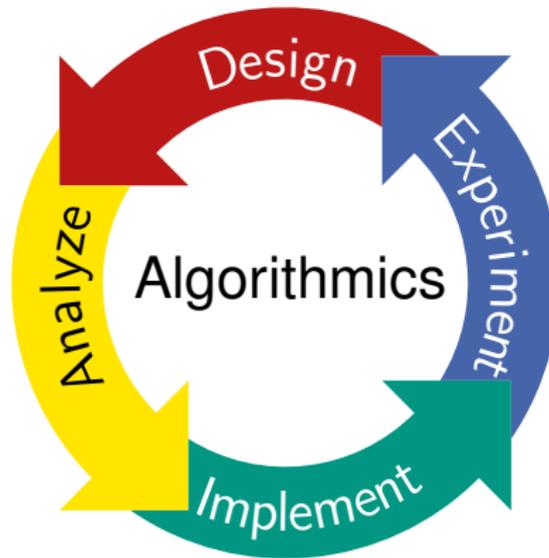
Theorie	vs.	Praxis
einfach einfach	Problem-Modell Maschinenmodell	komplex komplex
komplex fortgeschritten	Algorithmen Datenstrukturen	einfach einfach
worst-case asymptotisch	Komplexitäts-Messung Effizienz	typische Eingaben konstante Faktoren

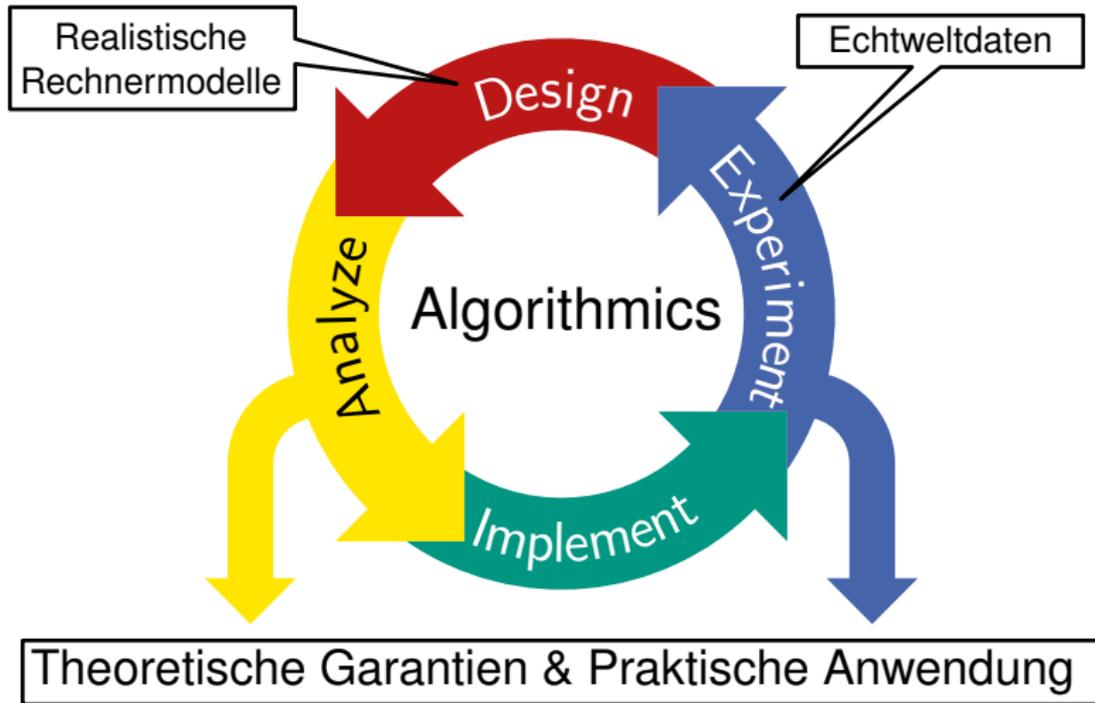
Lücke Theorie vs. Praxis

Theorie	vs.	Praxis
einfach einfach	Problem-Modell Maschinenmodell	komplex komplex
komplex fortgeschritten	Algorithmen Datenstrukturen	einfach einfach
worst-case asymptotisch	Komplexitäts-Messung Effizienz	typische Eingaben konstante Faktoren

Routenplanung:

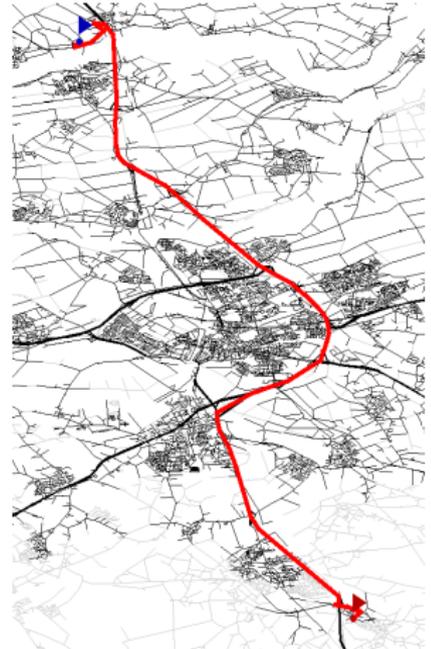
- sehr anwendungsnahe Gebiet
- Eingaben sind echte Daten
 - Straßengraphen
 - Eisenbahn (Fahrpläne)
 - Flugpläne





Beobachtung:

- Viele Anfragen in (statischem) Netzwerk
- „Unnötige“ Berechnungen

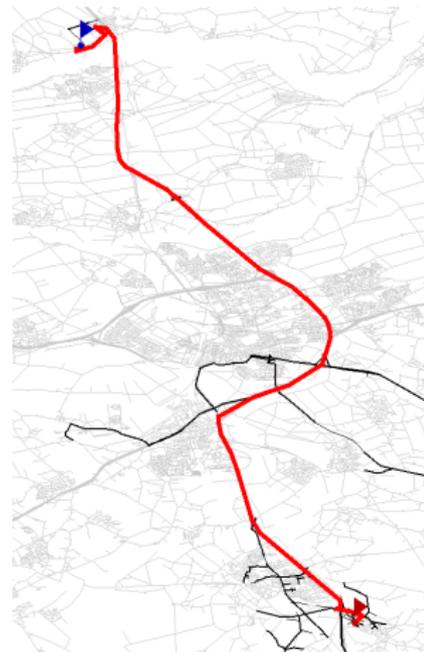


Beobachtung:

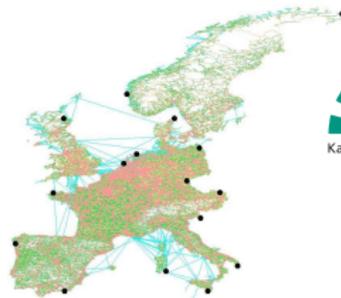
- Viele Anfragen in (statischem) Netzwerk
- „Unnötige“ Berechnungen

Idee:

- Zwei Phasen
 - Offline: Generiere Zusatzinformation in Vorberechnung
 - Online: Beschleunige Anfrage mit dieser Information
- Drei Kriterien: Vorberechnungsplatz, Vorberechnungszeit, Beschleunigung



Experimentelle Evaluation

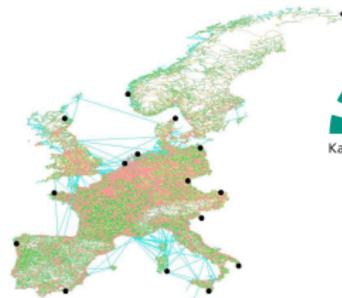


Eingabe: Straßennetzwerk von Europa

- 18 Mio. Knoten, 42 Mio. Kanten

Algorithmus	Vorbereitung		Anfragen	
	Zeit [h:m]	Platz [GiB]	Zeit [μ s]	Beschleun.
Dijkstra [Dij59]	—	—	2 550 000	—
ALT [GH05, GW05]	0:42	2.2	24 521	104
CRP [DGPW11]	\ll 0:01	$<$ 0.1	1 650	1 545
Arc-Flags [Lau04]	0:20	0.3	408	6 250
CH [GSSD08]	0:05	0.2	110	23 181
TNR [ALS13]	0:20	2.1	1.25	2 040 000
HL [ADGW12]	0:37	18.4	0.56	4 553 571

Experimentelle Evaluation



Eingabe: Straßennetzwerk von Europa

- 18 Mio. Knoten, 42 Mio. Kanten

Algorithmus	Vorbereitung		Anfragen	
	Zeit [h:m]	Platz [GiB]	Zeit [μ s]	Beschleun.
Dijkstra [Dij59]	—	—	2 550 000	—
ALT [GH05, GW05]	0:42	2.2	24 521	104
CRP [DGPW11]	\ll 0:01	$<$ 0.1	1 650	1 545
Arc-Flags [Lau04]	0:20	0.3	408	6 250
CH [GSSD08]	0:05	0.2	110	23 181
TNR [ALS13]	0:20	2.1	1.25	2 040 000
HL [ADGW12]	0:37	18.4	0.56	4 553 571

Mittlerweile im Einsatz bei Bing, Google, Apple, Tomtom, ...

- Algorithm Engineering + ein bisschen Theorie
- Beschleunigungstechniken
- Implementierungsdetails
- Ergebnisse auf Real-Welt Daten
- Aktuellster Stand der Forschung (Veröffentlichungen bis 2019)
- Ideale Grundlage für Masterarbeiten

Was diese Vorlesung nicht ist

keine Algorithmen III

- Vertiefung von kürzesten Wegen (Dijkstra)
 - Grundlage ist der Stoff von Algo I;
heute nochmal Crashkurs
- Grundvorlesung “vereinfachen” Wahrheit oft
- Implementierung
- Betonung auf Messergebnisse

keine reine Theorievorlesung

- relativ wenig Beweise (wenn doch, eher kurz)
- reale Leistung vor Asymptotik
- Vielen vorkommende Optimierungsproblemen sind \mathcal{NP} -schwer

1. Grundlagen

- Algorithm Engineering
- Graphen, Modelle, usw.
- Kürzeste Wege
- Dijkstra's Algorithmus

2. Beschleunigung von (statischen) Punkt-zu-Punkt Anfragen

- Zielgerichtete Verfahren
- Hierarchische Techniken
- Many-to-many-Anfragen und Distanztabelle
- Kombinationen

3. Theorie

- Theoretische Charakterisierung von Straßennetzwerken
- Highway-Dimension
- Komplexität von Beschleunigungstechniken

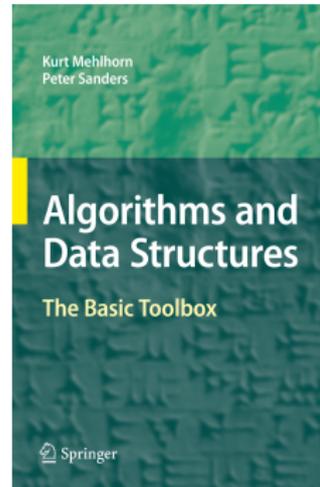
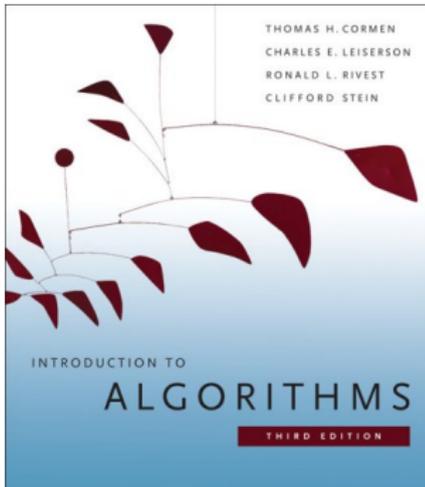
4. Fortgeschrittene Szenarien

- Schnelle many-to-many und all-pairs shortest-paths
- Alternativrouten
- Zeitabhängige Routenplanung
- Fahrplanauskunft
- Routenplanung für Elektroautos
- Multi-modale Routenplanung

- Informatik I/II oder Algorithmen I
- Algorithmentechnik oder Algorithmen II (muss aber nicht sein)
- ein bisschen Rechnerarchitektur
- passive Kenntnisse von C++/Java

Vertiefungsgebiet: Algorithmentechnik, Theoretische Grundlagen

- Folien
- wissenschaftliche Aufsätze (siehe Vorlesunghomepage)
- Basiskenntnisse:

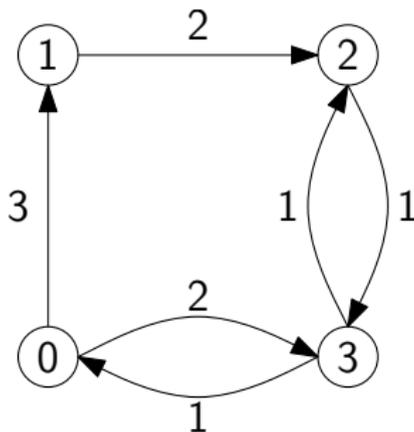


1. Grundlagen

Graph-Repräsentationen

Drei klassische Ansätze:

- Adjazenzmatrix
- Adjazenzlisten
- Adjazenzarray

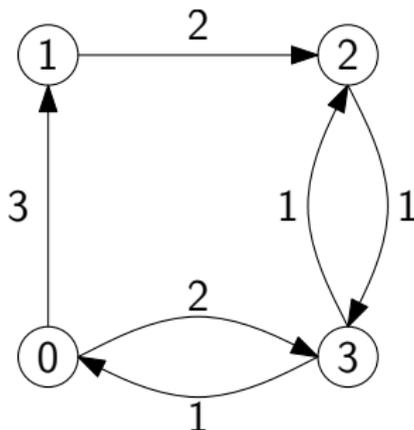


Graph-Repräsentationen

Drei klassische Ansätze:

- Adjazenzmatrix
- Adjazenzlisten
- Adjazenzarray

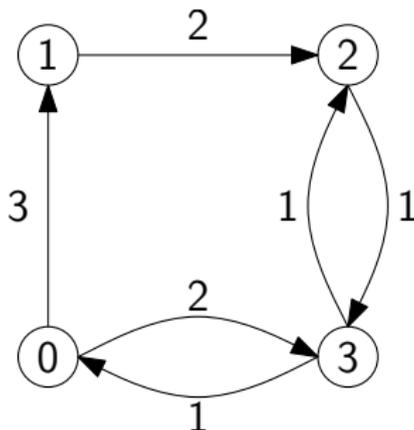
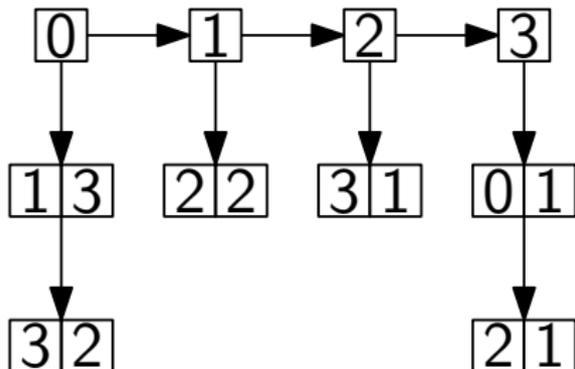
	0	1	2	3
0	—	3	—	2
1	—	—	2	—
2	—	—	—	1
3	1	—	1	—



Graph-Repräsentationen

Drei klassische Ansätze:

- Adjazenzmatrix
- Adjazenzlisten
- Adjazenzarray

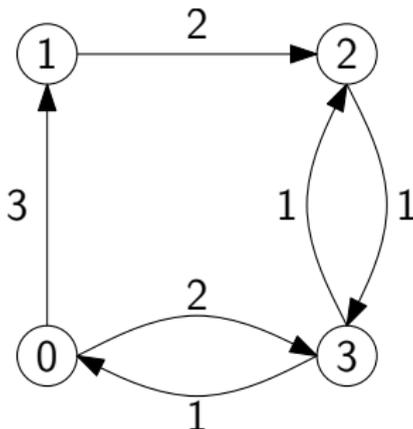
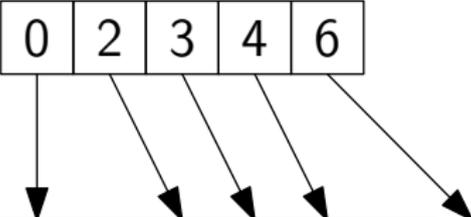


Graph-Repräsentationen

Drei klassische Ansätze:

- Adjazenzmatrix
- Adjazenzlisten
- Adjazenzarray

firstEdge	0	2	3	4	6
targetNode	1	3	2	3	2
weight	3	2	2	1	1



Was brauchen wir?

Eigenschaften:	Matrix	Liste	Array
Speicher	$\mathcal{O}(n^2)$	$\mathcal{O}(n + m)$	$\mathcal{O}(n + m)$
Ausgehende Kanten iterieren	$\mathcal{O}(n)$	$\mathcal{O}(\deg u)$	$\mathcal{O}(\deg u)$
Kantenzugriff (u, v)	$\mathcal{O}(1)$	$\mathcal{O}(\deg u)$	$\mathcal{O}(\deg u)$
Effizienz (Speicherlayout)	+	-	+
Updates (neue Kante)	+	+	-
Updates (Gewicht)	+	+	+

Was brauchen wir?

Eigenschaften:	Matrix	Liste	Array
Speicher	$\mathcal{O}(n^2)$	$\mathcal{O}(n + m)$	$\mathcal{O}(n + m)$
Ausgehende Kanten iterieren	$\mathcal{O}(n)$	$\mathcal{O}(\deg u)$	$\mathcal{O}(\deg u)$
Kantenzugriff (u, v)	$\mathcal{O}(1)$	$\mathcal{O}(\deg u)$	$\mathcal{O}(\deg u)$
Effizienz (Speicherlayout)	+	-	+
Updates (neue Kante)	+	+	-
Updates (Gewicht)	+	+	+

Fragen:

- Was brauchen wir?
- Was muss nicht super effizient sein?
- erstmal Modelle anschauen!

Modellierung (Straßengraphen)

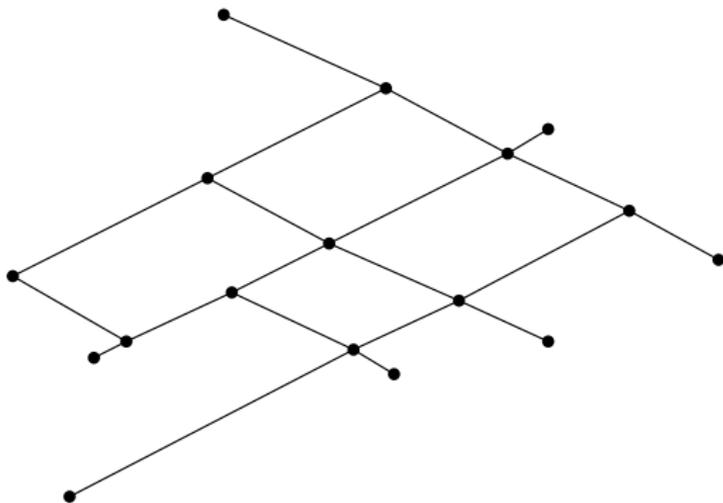


Modellierung (Straßengraphen)



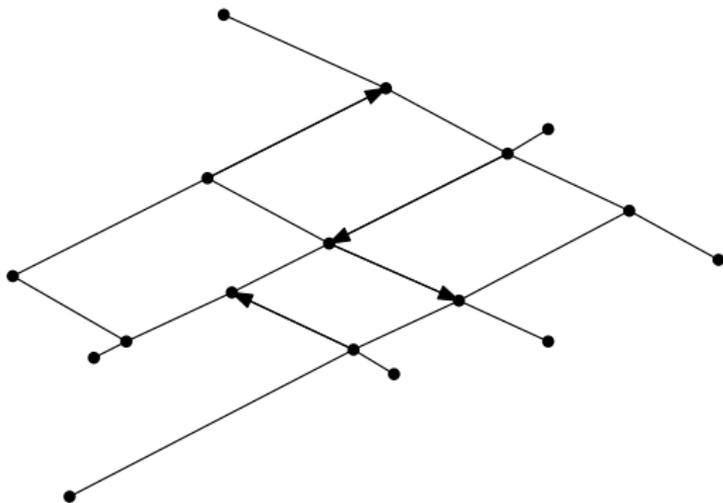
Modellierung (Straßengraphen)

- Knoten sind Kreuzungen
- Kanten sind Straßen



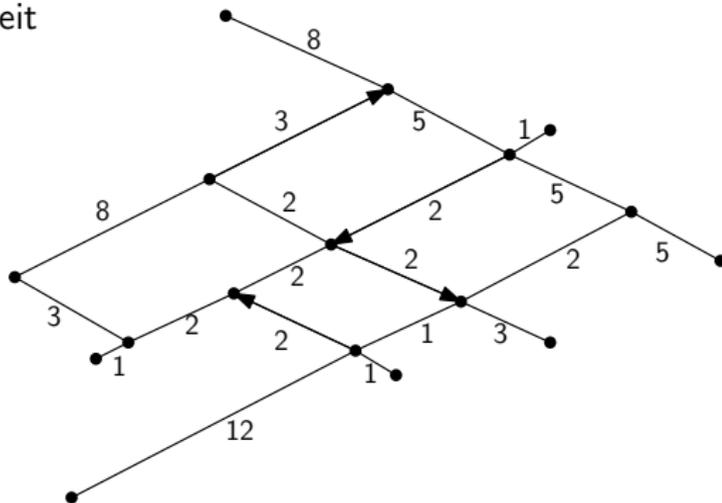
Modellierung (Straßengraphen)

- Knoten sind Kreuzungen
- Kanten sind Straßen
- Einbahnstraßen



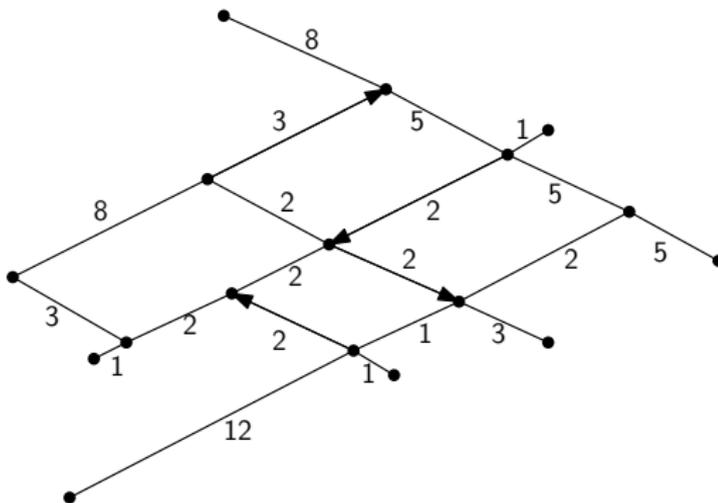
Modellierung (Straßengraphen)

- Knoten sind Kreuzungen
- Kanten sind Straßen
- Einbahnstraßen
- Metrik ist Reisezeit



Modellierung (Straßengraphen)

Eigenschaften (sammeln):



Modellierung (Eisenbahngraphen)

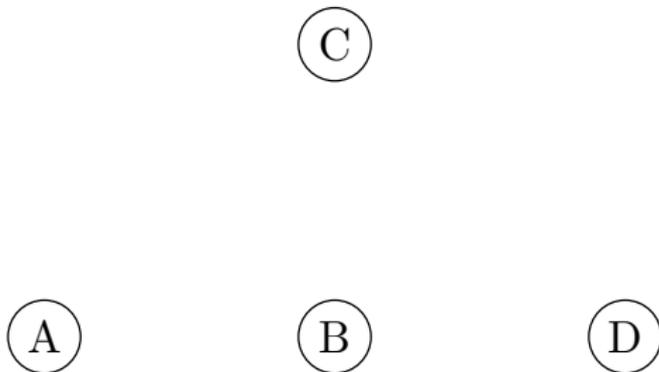
Beispiel:

- 4 Stationen (A,B,C,D)
- Zug 1: Station A \rightarrow B \rightarrow C \rightarrow A
- Zug 2: Station A \rightarrow B \rightarrow D \rightarrow C \rightarrow A
- Züge operieren alle 10 Minuten

Modellierung (Eisenbahngraphen)

Beispiel:

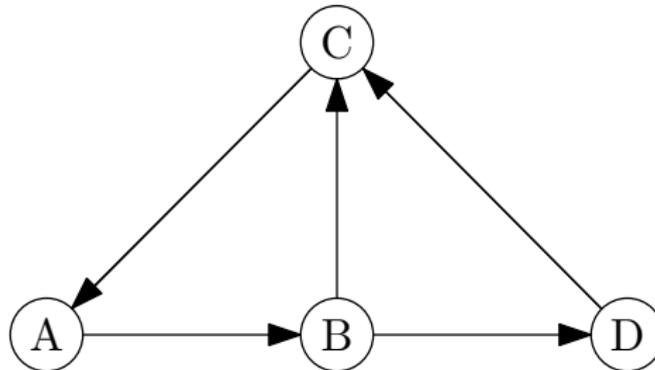
- 4 Stationen (A,B,C,D)
- Zug 1: Station A \rightarrow B \rightarrow C \rightarrow A
- Zug 2: Station A \rightarrow B \rightarrow D \rightarrow C \rightarrow A
- Züge operieren alle 10 Minuten



Modellierung (Eisenbahngraphen)

Beispiel:

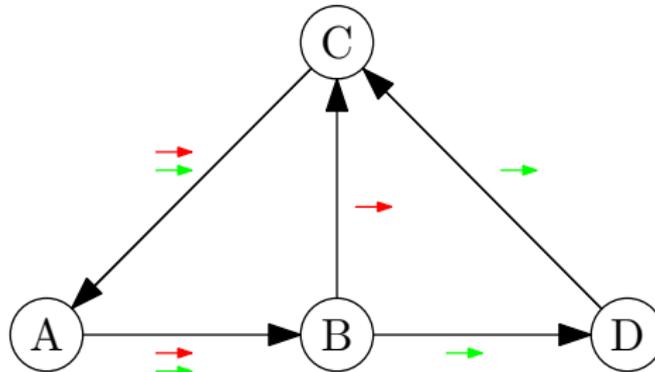
- 4 Stationen (A,B,C,D)
- **Zug 1:** Station A → B → C → A
- **Zug 2:** Station A → B → D → C → A
- Züge operieren alle 10 Minuten



Modellierung (Eisenbahngraphen)

Beispiel:

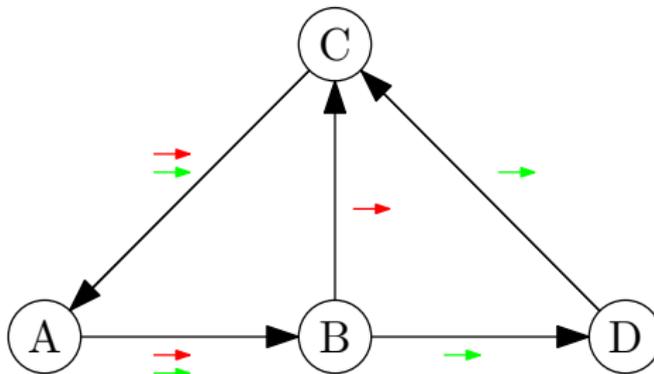
- 4 Stationen (A,B,C,D)
- **Zug 1:** Station A → B → C → A
- **Zug 2:** Station A → B → D → C → A
- Züge operieren alle 10 Minuten



Modellierung (Eisenbahngraphen)

Beispiel:

- 4 Stationen (A,B,C,D)
- **Zug 1:** Station A → B → C → A
- **Zug 2:** Station A → B → D → C → A
- Züge operieren alle 10 Minuten

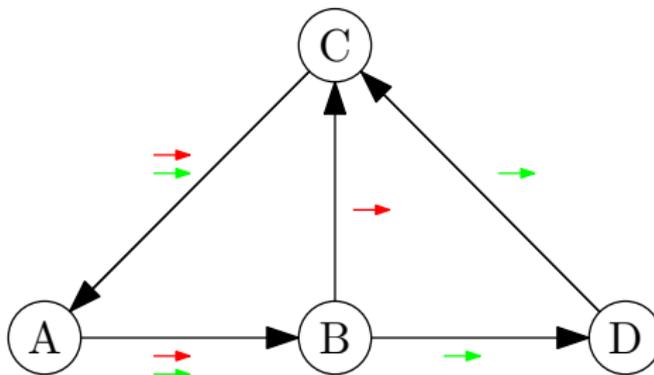


Kanten sind zeitabhängig!
(wann fährt ein Zug wie lange?)

Modellierung (Eisenbahngraphen)

Beispiel:

- 4 Stationen (A,B,C,D)
- **Zug 1:** Station A → B → C → A
- **Zug 2:** Station A → B → D → C → A
- Züge operieren alle 10 Minuten



Kanten sind zeitabhängig!
(wann fährt ein Zug wie lange?)

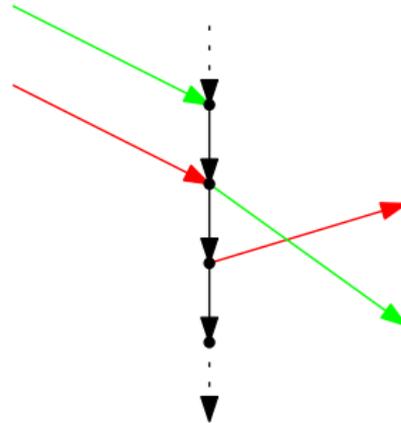
oder roll die Zeit aus

Zeitexpandiertes Modell

Vorgehen:

- Knoten sind Abfahrts-/Ankunftsereignisse
- Kanten für die Fahrt von Station zu Station
- Wartekanten an den Stationen für Umstiege

Station B:

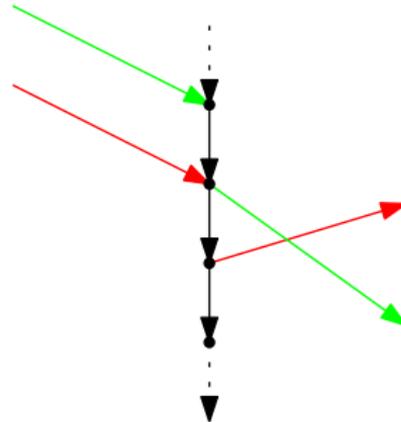


Zeitexpandiertes Modell

Vorgehen:

- Knoten sind Abfahrts-/Ankunftsereignisse
- Kanten für die Fahrt von Station zu Station
- Wartekanten an den Stationen für Umstiege

Station B:



Diskussion:

- + keine zeitabhängigen Kanten
- Graph größer

Eigenschaften der Graphen

- zusammenhängend
- dünn
- gerichtet
- geringer Knotengrad
- meist verborgene Hierarchie (Autobahnen, ICE)
- Einbettung vorhanden (fast planar?)
- Kantengewichte nicht-negativ
- teilweise zeitabhängig
- dünne Separatoren?

- zusammenhängend
- dünn
- gerichtet
- geringer Knotengrad
- meist verborgene Hierarchie (Autobahnen, ICE)
- Einbettung vorhanden (fast planar?)
- Kantengewichte nicht-negativ
- teilweise zeitabhängig
- dünne Separatoren?

Diskussion:

- berechne beste Verbindungen in solchen Netzwerken
- Adjazenzarray als Graphdatenstruktur

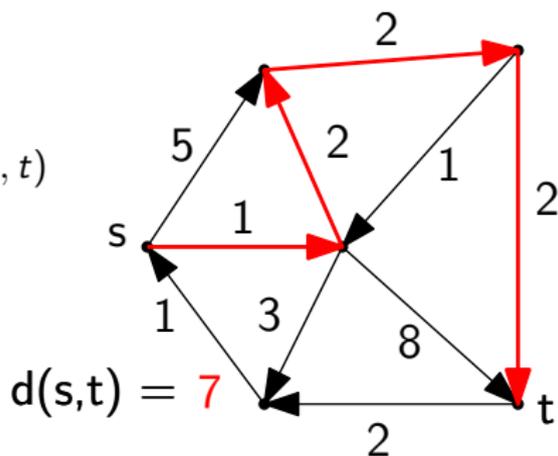
2. Kürzeste Wege

Gegeben:

Graph $G = (V, E, \text{len})$ mit positiver Kantenfunktion $\text{len}: E \rightarrow \mathbb{R}_{\geq 0}$,
Knoten $s, t \in V$

Mögliche Aufgaben

- Berechne Distanz $d(s, t)$
- Finde kürzesten s - t -Pfad $P := (s, \dots, t)$



Azyklität:

- Kürzeste Wege sind zyklenfrei

Aufspannungseigenschaft:

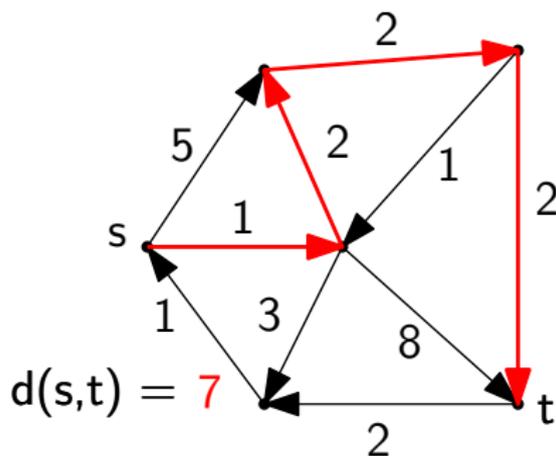
- Alle kürzesten Wege von s aus bilden DAG bzw. Baum

Vererbungseigenschaft:

- Teilwege von kürzesten Wegen sind kürzeste Wege

Abstand:

- Steigender Abstand von Wurzel zu Blättern



Komplexität von **Single-Source Shortest Paths** abhängig vom Eingabegraphen.

- In dieser Vorlesung: Kantengewichte (fast) immer nicht-negativ.
- Ein negativer Zyklus ist ein Kreis mit negativem Gesamtgewicht.
- Ein einfacher Pfad ist ein Pfad bei dem sich kein Knoten wiederholt.

Problemvarianten

- Kantengewichte alle positiv:
Dijkstra's Algorithmus anwendbar (Laufzeit $|V| \log |V| + |E|$)
- Kantengewichte auch negativ, aber kein negativer Zyklus:
Algorithmus von Bellmann-Ford anwendbar (Laufzeit $|V| \cdot |E|$)
- Kantengewichte beliebig, suche kürzesten einfachen Pfad:
 \mathcal{NP} -schwer, Reduktion von „Problem Longest Path“

Der Bellman-Ford Algorithmus

Bellman-Ford(G, s)

```
1 for  $v \in V$  do  $d[v] \leftarrow \infty$ 
2  $d[s] \leftarrow 0$ 
3 for  $i = 1$  to  $|V| - 1$  do
4   forall  $\text{edges } (u, v) \in E$  do
5     if  $d[u] + \text{len}(u, v) < d[v]$  then
6        $d[v] \leftarrow d[u] + \text{len}(u, v)$ 
```

Der Bellman-Ford Algorithmus

Bellman-Ford(G, s)

```
1 for  $v \in V$  do  $d[v] \leftarrow \infty$ 
2  $d[s] \leftarrow 0$ 
3 for  $i = 1$  to  $|V| - 1$  do
4   forall  $\text{edges } (u, v) \in E$  do
5     if  $d[u] + \text{len}(u, v) < d[v]$  then
6        $d[v] \leftarrow d[u] + \text{len}(u, v)$ 
7 forall  $\text{edges } (u, v) \in E$  do
8   if  $d[v] > d[u] + \text{len}(u, v)$  then
9     negative cycle found
```

Problem Longest Path

Gegeben:

- Gerichteter, gewichteter Graph $G = (V, E)$ mit gewicht len: $E \rightarrow \mathbb{N}$
- Zahl $K \in \mathbb{N}$
- Knoten $s, t \in V$

Frage:

- Gibt es einen einfachen s - t -Pfad der Länge mindestens K ?

Problem Longest Path ist \mathcal{NP} -schwer (siehe [Garey & Johnson 79])

Dijkstra($G = (V, E), s$)

```
1 forall nodes  $v \in V$  do
2    $d[v] = \infty, p[v] = \text{NULL}$  // distances, parents
3  $d[s] = 0$ 
4  $Q.\text{clear}(), Q.\text{insert}(s, 0)$  // container
5 while  $!Q.\text{empty}()$  do
6    $u \leftarrow Q.\text{deleteMin}()$  // settling node u
7   forall edges  $e = (u, v) \in E$  do
8     // relaxing edges
9     if  $d[u] + \text{len}(e) < d[v]$  then
10       $d[v] \leftarrow d[u] + \text{len}(e)$ 
11       $p[v] \leftarrow u$ 
12      if  $v \in Q$  then  $Q.\text{decreaseKey}(v, d[v])$ 
13      else  $Q.\text{insert}(v, d[v])$ 
```

Dijkstras Algorithmus

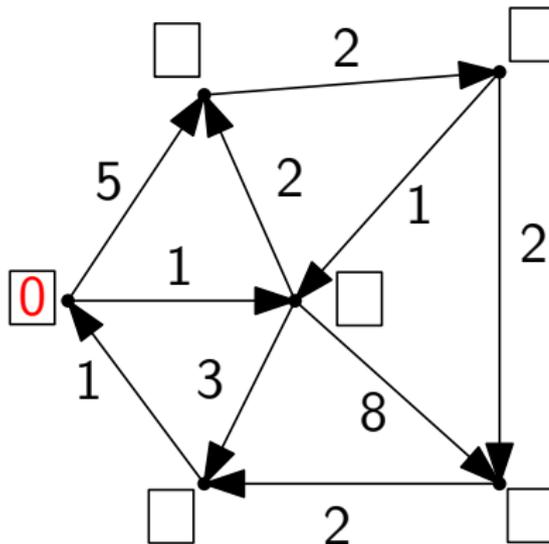
Gegeben: Graph G , Startknoten.

Idee: Suche in G mit zunehmender Distanz von s .

Dijkstras Algorithmus

Gegeben: Graph G , Startknoten.

Idee: Suche in G mit zunehmender Distanz von s .

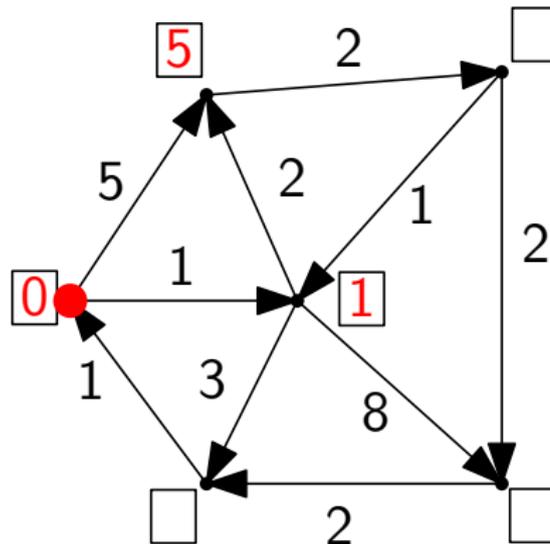


Invariante: Pfade zu roten Knoten sind optimal.

Dijkstras Algorithmus

Gegeben: Graph G , Startknoten.

Idee: Suche in G mit zunehmender Distanz von s .

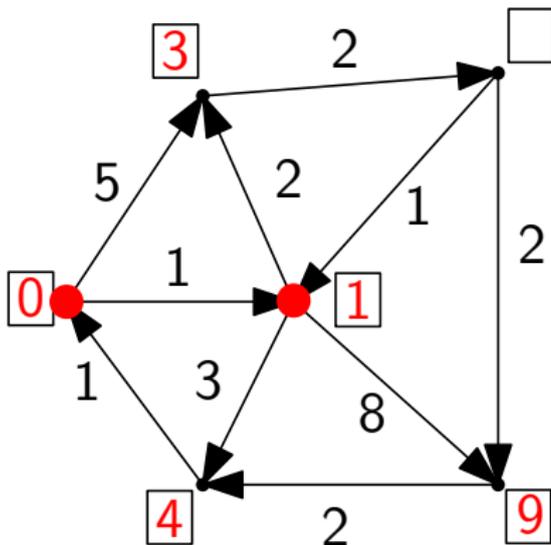


Invariante: Pfade zu roten Knoten sind optimal.

Dijkstras Algorithmus

Gegeben: Graph G , Startknoten.

Idee: Suche in G mit zunehmender Distanz von s .

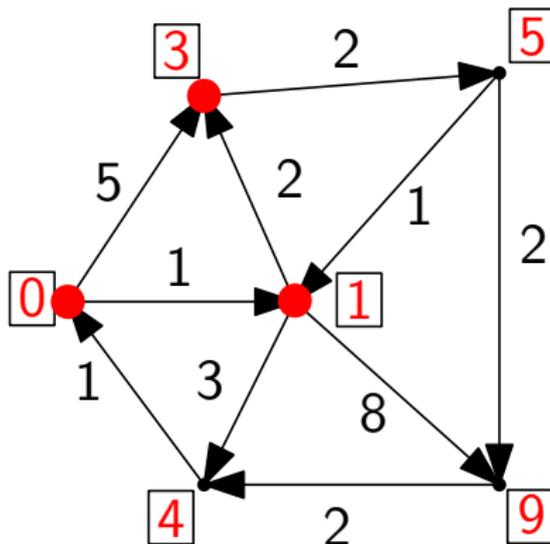


Invariante: Pfade zu roten Knoten sind optimal.

Dijkstras Algorithmus

Gegeben: Graph G , Startknoten.

Idee: Suche in G mit zunehmender Distanz von s .

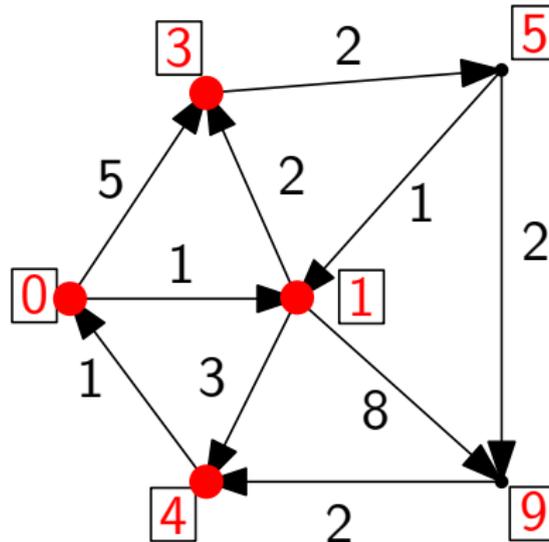


Invariante: Pfade zu roten Knoten sind optimal.

Dijkstras Algorithmus

Gegeben: Graph G , Startknoten.

Idee: Suche in G mit zunehmender Distanz von s .

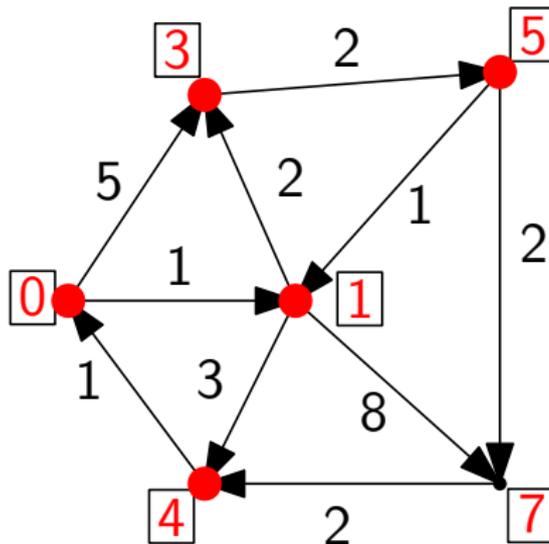


Invariante: Pfade zu roten Knoten sind optimal.

Dijkstras Algorithmus

Gegeben: Graph G , Startknoten.

Idee: Suche in G mit zunehmender Distanz von s .

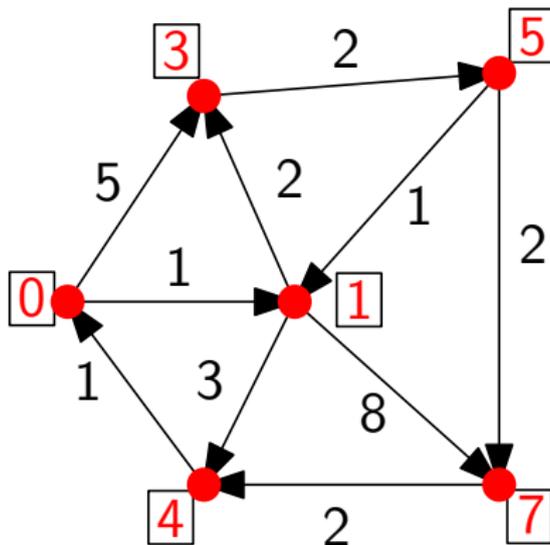


Invariante: Pfade zu roten Knoten sind optimal.

Dijkstras Algorithmus

Gegeben: Graph G , Startknoten.

Idee: Suche in G mit zunehmender Distanz von s .

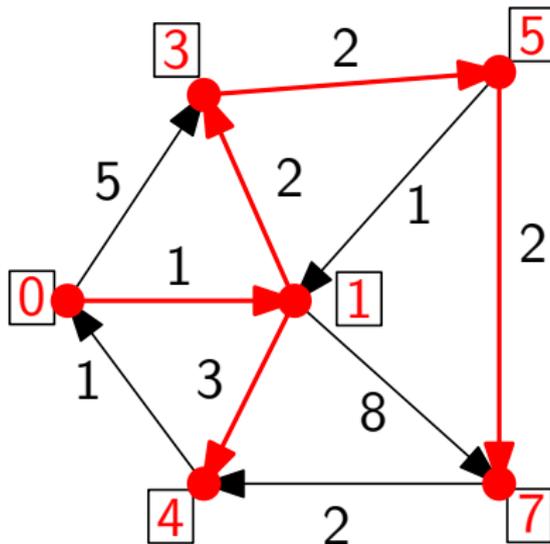


Invariante: Pfade zu roten Knoten sind optimal.

Dijkstras Algorithmus

Gegeben: Graph G , Startknoten.

Idee: Suche in G mit zunehmender Distanz von s .



Invariante: Pfade zu roten Knoten sind optimal.

Dijkstra($G = (V, E), s$)

```
1 forall nodes  $v \in V$  do
2    $d[v] = \infty, p[v] = \text{NULL}$  // distances, parents
3  $d[s] = 0$ 
4  $Q.\text{clear}(), Q.\text{insert}(s, 0)$  // container
5 while ! $Q.\text{empty}()$  do
6    $u \leftarrow Q.\text{deleteMin}()$  // settling node u
7   forall edges  $e = (u, v) \in E$  do
8     // relaxing edges
9     if  $d[u] + \text{len}(e) < d[v]$  then
10       $d[v] \leftarrow d[u] + \text{len}(e)$ 
11       $p[v] \leftarrow u$ 
12      if  $v \in Q$  then  $Q.\text{decreaseKey}(v, d[v])$ 
13      else  $Q.\text{insert}(v, d[v])$ 
```

Kantenrelaxierung: Der Vorgang

1 **if** $d[u] + \text{len}(u, v) < d[v]$ **then** $d[v] \leftarrow d[u] + \text{len}(u, v)$

heißt Kantenrelaxierung.

Kantenrelaxierung: Der Vorgang

1 **if** $d[u] + \text{len}(u, v) < d[v]$ **then** $d[v] \leftarrow d[u] + \text{len}(u, v)$

heißt Kantenrelaxierung.

Besuchte Knoten: Ein Knoten heißt (zu einem Zeitpunkt) besucht (visited) wenn er (zu diesem Zeitpunkt) schon in die Queue eingefügt wurde (unabhängig davon, ob er noch in der Queue ist).

Kantenrelaxierung: Der Vorgang

1 **if** $d[u] + \text{len}(u, v) < d[v]$ **then** $d[v] \leftarrow d[u] + \text{len}(u, v)$

heißt Kantenrelaxierung.

Besuchte Knoten: Ein Knoten heißt (zu einem Zeitpunkt) besucht (visited) wenn er (zu diesem Zeitpunkt) schon in die Queue eingefügt wurde (unabhängig davon, ob er noch in der Queue ist).

Abgearbeitete Knoten: Ein Knoten heißt (zu einem Zeitpunkt) abgearbeitet (settled) wenn er (zu diesem Zeitpunkt) schon in die Queue eingefügt und wieder extrahiert wurde.

Dijkstra($G = (V, E), s$)

```
1 forall nodes  $v \in V$  do
2    $d[v] = \infty, p[v] = \text{NULL}$ 
3  $d[s] = 0, Q.\text{clear}(), Q.\text{insert}(s, 0)$ 
4 while  $\neg Q.\text{empty}()$  do
5    $u \leftarrow Q.\text{deleteMin}()$ 
6   forall edges  $e = (u, v) \in E$  do
7     if  $d[u] + \text{len}(e) < d[v]$  then
8        $d[v] \leftarrow d[u] + \text{len}(e)$ 
9        $p[v] \leftarrow u$ 
10      if  $v \in Q$  then  $Q.\text{decreaseKey}(v, d[v])$ 
11      else  $Q.\text{insert}(v, d[v])$ 
```

Dijkstra($G = (V, E), s$)

```
1 forall nodes  $v \in V$  do
2    $d[v] = \infty, p[v] = \text{NULL}$  // n Mal
3  $d[s] = 0, Q.\text{clear}(), Q.\text{insert}(s, 0)$ 
4 while  $!Q.\text{empty}()$  do
5    $u \leftarrow Q.\text{deleteMin}()$ 
6   forall edges  $e = (u, v) \in E$  do
7     if  $d[u] + \text{len}(e) < d[v]$  then
8        $d[v] \leftarrow d[u] + \text{len}(e)$ 
9        $p[v] \leftarrow u$ 
10      if  $v \in Q$  then  $Q.\text{decreaseKey}(v, d[v])$ 
11      else  $Q.\text{insert}(v, d[v])$ 
```

Dijkstra($G = (V, E), s$)

```
1 forall nodes  $v \in V$  do
2    $d[v] = \infty, p[v] = \text{NULL}$  // n Mal
3  $d[s] = 0, Q.\text{clear}(), Q.\text{insert}(s, 0)$  // 1 Mal
4 while  $\neg Q.\text{empty}()$  do
5    $u \leftarrow Q.\text{deleteMin}()$ 
6   forall edges  $e = (u, v) \in E$  do
7     if  $d[u] + \text{len}(e) < d[v]$  then
8        $d[v] \leftarrow d[u] + \text{len}(e)$ 
9        $p[v] \leftarrow u$ 
10      if  $v \in Q$  then  $Q.\text{decreaseKey}(v, d[v])$ 
11      else  $Q.\text{insert}(v, d[v])$ 
```

Dijkstra($G = (V, E), s$)

```
1 forall nodes  $v \in V$  do
2    $d[v] = \infty, p[v] = \text{NULL}$  // n Mal
3  $d[s] = 0, Q.\text{clear}(), Q.\text{insert}(s, 0)$  // 1 Mal
4 while  $\neg Q.\text{empty}()$  do
5    $u \leftarrow Q.\text{deleteMin}()$  // n Mal
6   forall edges  $e = (u, v) \in E$  do
7     if  $d[u] + \text{len}(e) < d[v]$  then
8        $d[v] \leftarrow d[u] + \text{len}(e)$ 
9        $p[v] \leftarrow u$ 
10      if  $v \in Q$  then  $Q.\text{decreaseKey}(v, d[v])$ 
11      else  $Q.\text{insert}(v, d[v])$ 
```

Dijkstra($G = (V, E), s$)

```
1 forall nodes  $v \in V$  do
2    $d[v] = \infty, p[v] = \text{NULL}$  // n Mal
3  $d[s] = 0, Q.\text{clear}(), Q.\text{insert}(s, 0)$  // 1 Mal
4 while  $!Q.\text{empty}()$  do
5    $u \leftarrow Q.\text{deleteMin}()$  // n Mal
6   forall edges  $e = (u, v) \in E$  do
7     if  $d[u] + \text{len}(e) < d[v]$  then
8        $d[v] \leftarrow d[u] + \text{len}(e)$ 
9        $p[v] \leftarrow u$ 
10      if  $v \in Q$  then  $Q.\text{decreaseKey}(v, d[v])$  // m Mal
11      else  $Q.\text{insert}(v, d[v])$ 
```

Dijkstra($G = (V, E), s$)

```
1 forall nodes  $v \in V$  do
2    $d[v] = \infty, p[v] = \text{NULL}$  // n Mal
3  $d[s] = 0, Q.\text{clear}(), Q.\text{insert}(s, 0)$  // 1 Mal
4 while  $\neg Q.\text{empty}()$  do
5    $u \leftarrow Q.\text{deleteMin}()$  // n Mal
6   forall edges  $e = (u, v) \in E$  do
7     if  $d[u] + \text{len}(e) < d[v]$  then
8        $d[v] \leftarrow d[u] + \text{len}(e)$ 
9        $p[v] \leftarrow u$ 
10      if  $v \in Q$  then  $Q.\text{decreaseKey}(v, d[v])$  // m Mal
11      else  $Q.\text{insert}(v, d[v])$  // n Mal
```

Dijkstra($G = (V, E), s$)

```
1 forall nodes  $v \in V$  do
2    $d[v] = \infty, p[v] = \text{NULL}$  // n Mal
3  $d[s] = 0, Q.\text{clear}(), Q.\text{insert}(s, 0)$  // 1 Mal
4 while  $\neg Q.\text{empty}()$  do
5    $u \leftarrow Q.\text{deleteMin}()$  // n Mal
6   forall edges  $e = (u, v) \in E$  do
7     if  $d[u] + \text{len}(e) < d[v]$  then
8        $d[v] \leftarrow d[u] + \text{len}(e)$ 
9        $p[v] \leftarrow u$ 
10      if  $v \in Q$  then  $Q.\text{decreaseKey}(v, d[v])$  // m Mal
11      else  $Q.\text{insert}(v, d[v])$  // n Mal
```

$$T_{\text{Dijkstra}} = T_{\text{init}} + n \cdot T_{\text{deleteMin}} + m \cdot T_{\text{decreaseKey}} + n \cdot T_{\text{insert}}$$

Laufzeit Dijkstra

$$T_{\text{Dijkstra}} = T_{\text{init}} + n \cdot T_{\text{deleteMin}} + m \cdot T_{\text{decreaseKey}} + n \cdot T_{\text{insert}}$$

Operation	Liste (worst-case)	Binary Heap (worst-case)	Binomial heap (worst-case)	Fibonacci heap (amortized)
Init	$\Theta(1)$	$\Theta(1)$	$\Theta(1)$	$\Theta(1)$
Insert	$\Theta(1)$	$\Theta(\log k)$	$\mathcal{O}(\log k)$	$\Theta(1)$
Minimum	$\Theta(n)$	$\Theta(1)$	$\mathcal{O}(\log k)$	$\Theta(1)$
DeleteMin	$\Theta(n)$	$\Theta(\log k)$	$\Theta(\log k)$	$\mathcal{O}(\log k)$
Union	$\Theta(1)$	$\Theta(k)$	$\mathcal{O}(\log k)$	$\Theta(1)$
DecreaseKey	$\Theta(1)$	$\Theta(\log k)$	$\Theta(\log k)$	$\Theta(1)$
Delete	$\Theta(1)$	$\Theta(\log k)$	$\Theta(\log k)$	$\mathcal{O}(\log k)$
Dijkstra	$\mathcal{O}(n^2 + m)$	$\mathcal{O}((n + m) \log n)$	$\mathcal{O}((n + m) \log n)$	$\mathcal{O}(m + n \log n)$

Laufzeit Dijkstra

$$T_{\text{Dijkstra}} = T_{\text{init}} + n \cdot T_{\text{deleteMin}} + m \cdot T_{\text{decreaseKey}} + n \cdot T_{\text{insert}}$$

Operation	Liste (worst-case)	Binary Heap (worst-case)	Binomial heap (worst-case)	Fibonacci heap (amortized)
Init	$\Theta(1)$	$\Theta(1)$	$\Theta(1)$	$\Theta(1)$
Insert	$\Theta(1)$	$\Theta(\log k)$	$\mathcal{O}(\log k)$	$\Theta(1)$
Minimum	$\Theta(n)$	$\Theta(1)$	$\mathcal{O}(\log k)$	$\Theta(1)$
DeleteMin	$\Theta(n)$	$\Theta(\log k)$	$\Theta(\log k)$	$\mathcal{O}(\log k)$
Union	$\Theta(1)$	$\Theta(k)$	$\mathcal{O}(\log k)$	$\Theta(1)$
DecreaseKey	$\Theta(1)$	$\Theta(\log k)$	$\Theta(\log k)$	$\Theta(1)$
Delete	$\Theta(1)$	$\Theta(\log k)$	$\Theta(\log k)$	$\mathcal{O}(\log k)$
Dijkstra $m \in \mathcal{O}(n)$	$\mathcal{O}(n^2 + m)$ $\mathcal{O}(n^2)$	$\mathcal{O}((n + m) \log n)$ $\mathcal{O}(n \log n)$	$\mathcal{O}((n + m) \log n)$ $\mathcal{O}(n \log n)$	$\mathcal{O}(m + n \log n)$ $\mathcal{O}(n \log n)$

Transportnetzwerke sind dünn \Rightarrow Binary Heaps

Laufzeit Dijkstra Experimente

k-ary Heap: Baum mit (max.) k Kindern je Vorgängerknoten

k	Query [sec]
2	1.834
3	1.595
4	1.507
5	1.525
8	1.561

Graph: 18M Knoten, 42M Kanten

Laufzeit Dijkstra Experimente

k-ary Heap: Baum mit (max.) k Kindern je Vorgängerknoten

k	Query [sec]
2	1.834
3	1.595
4	1.507
5	1.525
8	1.561

Graph: 18M Knoten, 42M Kanten

Dijkstra: ≈ 1.5 s \Rightarrow nicht interaktiv

Laufzeit Dijkstra Experimente

k-ary Heap: Baum mit (max.) k Kindern je Vorgängerknoten

k	Query [sec]
2	1.834
3	1.595
4	1.507
5	1.525
8	1.561

Graph: 18M Knoten, 42M Kanten

Dijkstra: ≈ 1.5 s \Rightarrow nicht interaktiv
 $n + m$ CPU clock cycles: ≈ 20 ms \Rightarrow viel schneller

Laufzeit Dijkstra Experimente

k-ary Heap: Baum mit (max.) k Kindern je Vorgängerknoten

k	Query [sec]
2	1.834
3	1.595
4	1.507
5	1.525
8	1.561

Graph: 18M Knoten, 42M Kanten

Dijkstra: ≈ 1.5 s \Rightarrow nicht interaktiv
 $n + m$ CPU clock cycles: ≈ 20 ms \Rightarrow viel schneller
BFS: ≈ 1.2 s \Rightarrow an der Queue liegt's nicht

Laufzeit Dijkstra Experimente

k-ary Heap: Baum mit (max.) k Kindern je Vorgängerknoten

k	Query [sec]
2	1.834
3	1.595
4	1.507
5	1.525
8	1.561

Graph: 18M Knoten, 42M Kanten

Dijkstra: ≈ 1.5 s \Rightarrow nicht interaktiv
 $n + m$ CPU clock cycles: ≈ 20 ms \Rightarrow viel schneller
BFS: ≈ 1.2 s \Rightarrow an der Queue liegt's nicht

Performanz von Graphsuchen ist speicher-begrenzt

Mittwoch, 14. April 2021



Ittai Abraham, Daniel Delling, Andrew V. Goldberg, and Renato F. Werneck.

Hierarchical Hub Labelings for Shortest Paths.

In Leah Epstein and Paolo Ferragina, editors, Proceedings of the 20th Annual European Symposium on Algorithms (ESA'12), volume 7501 of Lecture Notes in Computer Science, pages 24–35. Springer, 2012.



Julian Arz, Dennis Luxen, and Peter Sanders.

Transit Node Routing Reconsidered.

In Panos M. Pardalos and Steffen Rebennack, editors, Proceedings of the 12th International Symposium on Experimental Algorithms (SEA'13), volume 7933 of Lecture Notes in Computer Science, pages 55–66. Springer, 2013.



Daniel Delling, Andrew V. Goldberg, Thomas Pajor, and Renato F. Werneck.

Customizable Route Planning.

In Panos M. Pardalos and Steffen Rebennack, editors, Proceedings of the 10th International Symposium on Experimental Algorithms (SEA'11), volume 6630 of Lecture Notes in Computer Science, pages 376–387. Springer, 2011.



Edsger W. Dijkstra.

A Note on Two Problems in Connexion with Graphs.

Numerische Mathematik, 1(1):269–271, 1959.



Andrew V. Goldberg and Chris Harrelson.

Computing the Shortest Path: A* Search Meets Graph Theory.

In Proceedings of the 16th Annual ACM–SIAM Symposium on Discrete Algorithms (SODA'05), pages 156–165. SIAM, 2005.



Robert Geisberger, Peter Sanders, Dominik Schultes, and Daniel Delling.

Contraction Hierarchies: Faster and Simpler Hierarchical Routing in Road Networks.

In Catherine C. McGeoch, editor, Proceedings of the 7th Workshop on Experimental Algorithms (WEA'08), volume 5038 of Lecture Notes in Computer Science, pages 319–333. Springer, June 2008.



Andrew V. Goldberg and Renato F. Werneck.

Computing Point-to-Point Shortest Paths from External Memory.

In Proceedings of the 7th Workshop on Algorithm Engineering and Experiments (ALENEX'05), pages 26–40. SIAM, 2005.



Ulrich Lauther.

An Extremely Fast, Exact Algorithm for Finding Shortest Paths in Static Networks with Geographical Background.

In Geoinformation und Mobilität - von der Forschung zur praktischen Anwendung, volume 22, pages 219–230. IfGI prints, 2004.