

Algorithmen für Routenplanung

14. Vorlesung, Sommersemester 2015

Tobias Zündorf | 22. Juni 2015

INSTITUT FÜR THEORETISCHE INFORMATIK · ALGORITHMIK · PROF. DR. DOROTHEA WAGNER



Fahrplanauskunft



Eingabe bei Straßennetzen

- Straßenkarte bestehend aus
- Kreuzungen
- Straßensegmenten
- Verschiedene Metriken (Reisezeit, Distanz, ...)

Eingabe bei Straßennetzen

- Straßenkarte bestehend aus
- Kreuzungen
- Straßensegmenten
- Verschiedene Metriken (Reisezeit, Distanz, ...)

Was ist Eingabe bei der Fahrplanauskunft?

Gegeben (Fahrplan):

- Menge \mathcal{B} von Bahnhöfen (Stops, Bahnsteigen, ...),
- Menge \mathcal{Z} von Zügen (Bussen, Trams, etc)
- Menge \mathcal{C} von elementaren Verbindungen
- Zur Modellierung von Umstiegen:
 - Mindestumstiegszeiten am Bahnhof: $transfer : \mathcal{B} \rightarrow \mathbb{N}$.
 - Fußwege zwischen (nahen) Bahnhöfen: $footpath : \mathcal{B} \times \mathcal{B} \rightarrow \mathbb{N}$

Gegeben (Fahrplan):

- Menge \mathcal{B} von Bahnhöfen (Stops, Bahnsteigen, ...),
- Menge \mathcal{Z} von Zügen (Bussen, Trams, etc)
- Menge \mathcal{C} von elementaren Verbindungen
- Zur Modellierung von Umstiegen:
 - Mindestumstiegszeiten am Bahnhof: $transfer : \mathcal{B} \rightarrow \mathbb{N}$.
 - Fußwege zwischen (nahen) Bahnhöfen: $footpath : \mathcal{B} \times \mathcal{B} \rightarrow \mathbb{N}$

Elementare Verbindung: Tupel bestehend aus

- Zug $Z \in \mathcal{Z}$
- Abfahrtsbahnhof $S_{dep} \in \mathcal{B}$
- Zielbahnhof $S_{arr} \in \mathcal{B}$
- Abfahrtszeit $\tau_{dep} \in \Pi$
- Ankunftszeit $\tau_{arr} \in \Pi$

Gegeben (Fahrplan):

- Menge \mathcal{B} von Bahnhöfen (Stops, Bahnsteigen, ...),
- Menge \mathcal{Z} von Zügen (Bussen, Trams, etc)
- Menge \mathcal{C} von elementaren Verbindungen
- Zur Modellierung von Umstiegen:
 - Mindestumstiegszeiten am Bahnhof: $transfer : \mathcal{B} \rightarrow \mathbb{N}$.
 - Fußwege zwischen (nahen) Bahnhöfen: $footpath : \mathcal{B} \times \mathcal{B} \rightarrow \mathbb{N}$

Elementare Verbindung: Tupel bestehend aus

- Zug $Z \in \mathcal{Z}$
- Abfahrtsbahnhof $S_{dep} \in \mathcal{B}$
- Zielbahnhof $S_{arr} \in \mathcal{B}$
- Abfahrtszeit $\tau_{dep} \in \mathbb{N}$
- Ankunftszeit $\tau_{arr} \in \mathbb{N}$
- **Interpretation:** Zug Z fährt von S_{dep} nach S_{arr} ohne Zwischenhalt von τ_{dep} bis τ_{arr} Uhr

Trips

- Fahrt *eines* Zuges Z
- Von Endstation zu Endstation
- Abfahrten an den Stops zu bestimmten Zeiten

Trips

- Fahrt *eines* Zuges Z
- Von Endstation zu Endstation
- Abfahrten an den Stops zu bestimmten Zeiten

Routen

- Partitionierung der Trips
- Zwei Trips t_1, t_2 gehören zur gleichen Route, gdw.
- t_1 und t_2 folgen der genau gleichen Sequenz von Stops

Beispiel für einen Fahrplan: Menge elementarer Verbindungen

(IR 2269, Karlsruhe Hbf,	Pforzheim Hbf,	10:05,	10:23)
(IR 2269, Pforzheim Hbf,	Muehlacker,	10:25,	10:33)
(IR 2269, Muehlacker,	Vaihingen(Enz),	10:34,	10:40)
(IR 2269, Vaihingen(Enz),	Stuttgart Hbf,	10:41,	10:57)
...			
(ICE 791, Stuttgart Hbf,	Ulm Hbf,	11:12,	12:06)
(ICE 791, Ulm Hbf,	Augsburg Hbf,	12:08,	12:47)
(ICE 791, Augsburg Hbf,	Muenchen Hbf,	12:49,	13:21)

mit Zug-ID, Abfahrtshalt, Ankunftshalt und Anfahrts-/Ankunftszeit.

Weiteres: (kurze) Fußwege für Umstiege, z.B. Bahnhof zu Bahnhofsvorplatz; Mindestumstiegszeiten

Beispiel für einen Fahrplan: Menge elementarer Verbindungen

(IR 2269, Karlsruhe Hbf, Pforzheim Hbf, 10:05, 10:23)
(IR 2269, Pforzheim Hbf, Muehlacker, 10:25, 10:33)
(IR 2269, Muehlacker, Vaihingen(Enz), 10:34, 10:40)
(IR 2269, Vaihingen(Enz), Stuttgart Hbf, 10:41, 10:57)
...
(ICE 791, Stuttgart Hbf, Ulm Hbf, 11:12, 12:06)
(ICE 791, Ulm Hbf, Augsburg Hbf, 12:08, 12:47)
(ICE 791, Augsburg Hbf, Muenchen Hbf, 12:49, 13:21)

mit Zug-ID, Abfahrtshalt, Ankunftshalt und Anfahrts-/Ankunftszeit.

Weiteres: (kurze) Fußwege für Umstiege, z.B. Bahnhof zu Bahnhofsvorplatz; Mindestumstiegszeiten

Frage: Wie Fahrplan modellieren?

Zwei grundlegende Ansätze

- 1 Modellierung als gerichteter Graph
- 2 Keine besondere Modellierung (benutze Fahrplan "direkt")

Zwei grundlegende Ansätze

- 1 Modellierung als gerichteter Graph
- 2 Keine besondere Modellierung (benutze Fahrplan "direkt")

Jetzt ersteres, später zweiteres.

Zwei grundlegende Ansätze

- 1 Modellierung als gerichteter Graph
- 2 Keine besondere Modellierung (benutze Fahrplan "direkt")

Jetzt ersteres, später zweiteres.

Modellierung als Graph

- Reduziere auf (bekanntes) kürzeste-Wege-Problem
- Optimale Reiserouten entsprechen kürzesten Wegen
- Frage: Wie die Zeitabhängigkeit (Abfahrten/Ankünfte) kodieren?

1. Zeitexpandiert

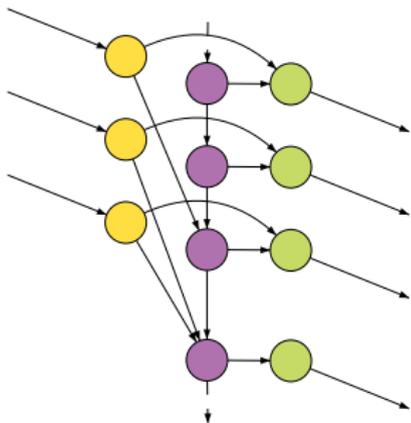
- Zeitabhängigkeiten ausrollen
- Knoten entsprechen Ereignissen im Fahrplan
- Kanten verbinden Ereignisse miteinander
 - Zugfahrt eines Zuges,
 - Umstieg zwischen Zügen,
 - Warten
- Großer Graph (viele Knoten und Kanten)
- + Einfacher Anfragealgorithmus (Dijkstra)

2. Zeitabhängig

- Zeitabhängigkeit an den Kanten
- Knoten entsprechen Bahnhöfen
- Kante \Leftrightarrow Zug verbindet Bahnhöfe
 - Transferzeiten?
- + Kleiner Graph
- Zeitabhängige KW-Algorithmen?

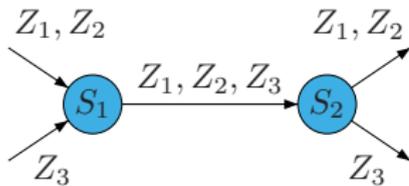
Modellierung: Zwei Ansätze

1. Zeitexpandiert



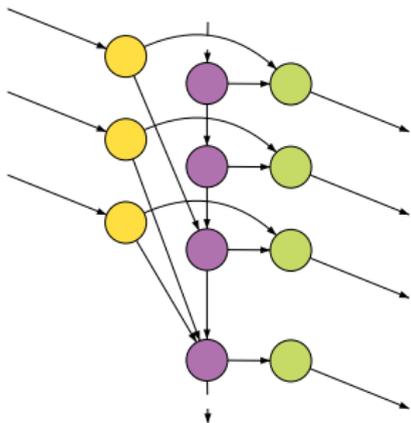
- **Arrival**-, **Transfer**- und **Departure**-Ereignisse
- Für jeden Zug
- Kantengewicht = Zeitdiff.
(alternativ: ungewichtet,
Knotenlabel = Ereigniszeit)

2. Zeitabhängig



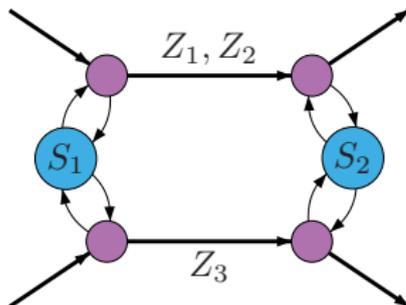
- Pro **Bahnhof**: Stationsknoten
- Kanten: zeitabhängig
- Umstiege?

1. Zeitexpandiert



- Arrival-, Transfer- und Departure-Ereignisse
- Für jeden Zug
- Kantengewicht = Zeitdiff. (alternativ: ungewichtet, Knotenlabel = Ereigniszeit)

2. Zeitabhängig



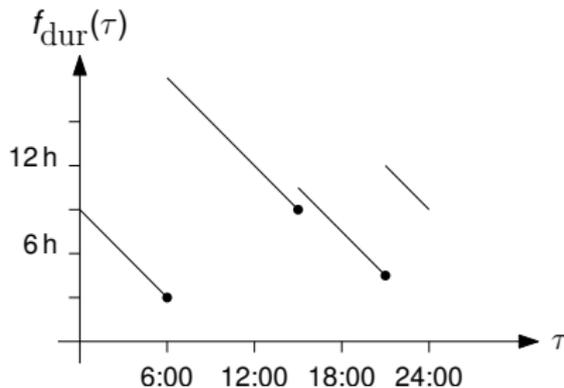
- Pro Bahnhof: Stationsknoten
- Partitioniere Züge in Routen
- Pro Route: Routen-Knoten
- Routenkanten: zeitabhängig
- Stationskanten: Transferzeit

Zeitabhängige Kanten

Elem. Verbindungen modelliert durch stückweise lineare Funktionen

Elem. Verbindungen zw. S_i und S_j : Entsprechende Funktion:

id	dep.-time	travel-time
1	06:00	3 h 00 min
2	15:00	9 h 00 min
3	21:00	4 h 30 min
⋮	⋮	⋮

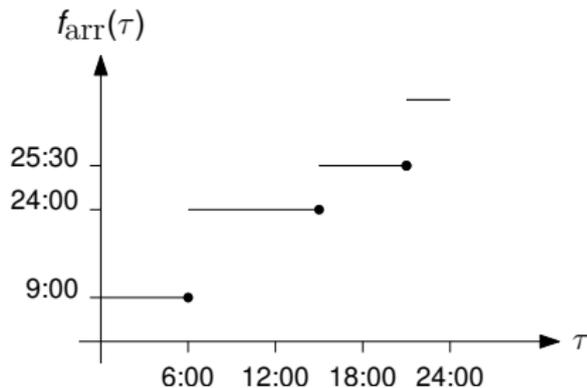


- Für jede Verbindung: **Connection Point** (τ, w)
 $\tau \hat{=}$ Abfahrtszeit, $w \hat{=}$ Reisezeit (bzw. Ankunftszeit)
- Zwischen Verbindungen: Lineares Warten

Elem. Verbindungen modelliert durch stückweise lineare Funktionen

Elem. Verbindungen zw. S_i und S_j : Entsprechende Funktion:

id	dep.-time	travel-time
1	06:00	3 h 00 min
2	15:00	9 h 00 min
3	21:00	4 h 30 min
⋮	⋮	⋮



- Für jede Verbindung: **Connection Point** (τ, w)
 $\tau \hat{=}$ Abfahrtszeit, $w \hat{=}$ Reisezeit (bzw. Ankunftszeit)
- Zwischen Verbindungen: Lineares Warten

Definition

Sei $f : \mathbb{R}_0^+ \rightarrow \mathbb{R}_0^+$ eine Reisezeit-Funktion. f erfüllt die *FIFO-Eigenschaft*, wenn für jedes $\varepsilon > 0$ und alle $\tau \in \mathbb{R}_0^+$ gilt, dass

$$f(\tau) \leq \varepsilon + f(\tau + \varepsilon).$$

Diskussion

- Interpretation: “Warten lohnt sich nie”
- Kürzeste Wege auf Graphen mit non-FIFO Funktionen zu finden ist NP-schwer.
(wenn Warten an Knoten nicht erlaubt ist)

⇒ Sicherstellen, dass Funktionen FIFO-Eigenschaft erfüllen.

Definition

Sei $f : \mathbb{R}_0^+ \rightarrow \mathbb{R}_0^+$ eine Ankunftszeit-Funktion. f erfüllt die *FIFO-Eigenschaft*, wenn für jedes $\varepsilon > 0$ und alle $\tau \in \mathbb{R}_0^+$ gilt, dass

$$f(\tau) \leq f(\tau + \varepsilon).$$

Diskussion

- Interpretation: “Warten lohnt sich nie”
- Kürzeste Wege auf Graphen mit non-FIFO Funktionen zu finden ist NP-schwer.
(wenn Warten an Knoten nicht erlaubt ist)

⇒ Sicherstellen, dass Funktionen FIFO-Eigenschaft erfüllen.

Zeit-Anfrage:

- finde kürzesten Weg für Abfahrtszeit τ
- analog zu Dijkstra?

Zeit-Anfrage:

- finde kürzesten Weg für Abfahrtszeit τ
- analog zu Dijkstra?

Profil-Anfrage:

- finde kürzesten Weg für alle Abfahrtszeitpunkte
- analog zu Dijkstra?

Gegeben: Startbahnhof S , Zielbahnhof T und Abfahrtszeit τ_S

Gegeben: Startbahnhof S , Zielbahnhof T und Abfahrtszeit τ_S

1. Zeitexpandiert

Startknoten:

- *Erstes* Transferevent in S mit Zeit $\tau \geq \tau_S$.

Zielknoten:

- Im Voraus unbekannt!
- Stoppkriterium: Erster gesetzter Knoten an T induziert schnellste Verbindung zu T

2. Zeitabhängig

Startknoten:

- Bahnhofsknoten S

Zielknoten:

- Bahnhofsknoten T

Anfrage:

- Time-Dependent Dijkstra mit Zeit τ_S
- Hier: Ankunftszeit im Voraus unbekannt

Algorithm 1: Time-Dijkstra($G = (V, E), s, \tau$)

```
1  $d[s] = 0$ 
2  $Q.clear(), Q.add(s, 0)$ 
3 while  $!Q.empty()$  do
4      $u \leftarrow Q.deleteMin()$ 
5     for all edges  $e = (u, v) \in E$  do
6         //  $len(e, \cdot) = f_{dep}^e(\cdot)$ 
7         if  $d[u] + len(e, \tau + d[u]) < d[v]$  then
8              $d[v] \leftarrow d[u] + len(e, \tau + d[u])$ 
9              $p[v] \leftarrow u$ 
10            if  $v \in Q$  then  $Q.decreaseKey(v, d[v])$ 
11            else  $Q.insert(v, d[v])$ 
```

Algorithm 2: Time-Dijkstra($G = (V, E), s, \tau$)

```
1  $d[s] = \tau$ 
2  $Q.clear(), Q.add(s, 0)$ 
3 while ! $Q.empty()$  do
4    $u \leftarrow Q.deleteMin()$ 
5   for all edges  $e = (u, v) \in E$  do
6     //  $len(e, \cdot) = f_{arr}^e(\cdot)$ 
7     if  $len(e, d[u]) < d[v]$  then
8        $d[v] \leftarrow len(e, d[u])$ 
9        $p[v] \leftarrow u$ 
10      if  $v \in Q$  then  $Q.decreaseKey(v, d[v])$ 
11      else  $Q.insert(v, d[v])$ 
```

Beobachtung:

- Nur ein Unterschied zu Dijkstra
- Auswertung der Kanten

Beobachtung:

- Nur ein Unterschied zu Dijkstra
- Auswertung der Kanten

non-FIFO Netzwerke:

- Im Kreis fahren kann sich lohnen
- NP-schwer (wenn Warten an Knoten nicht erlaubt ist)
- Transportnetzwerke sind FIFO modellierbar (notfalls Multikanten)

Beobachtung:

- Nur ein Unterschied zu Dijkstra
- Auswertung der Kanten

non-FIFO Netzwerke:

- Im Kreis fahren kann sich lohnen
- NP-schwer (wenn Warten an Knoten nicht erlaubt ist)
- Transportnetzwerke sind FIFO modellierbar (notfalls Multikanten)

In unserem Szenario:

- Sicherstellen dass alle Routen FIFO sind.
- Für alle Trips t_i, t_j der Route muss gelten:
- t_i fährt an *jeder* Station jeweils vor t_j ab (oder andersherum).

Gegeben: Startbahnhof S , Zielbahnhof T

Gegeben: Startbahnhof S , Zielbahnhof T

1. Zeitexpandiert

?

(Geht, aber nicht Teil der VL)

2. Zeitabhängig

Startknoten:

- Bahnhofsknoten S

Zielknoten:

- Bahnhofsknoten T

Anfrage:

- Label-Correcting Algorithmus von S

Algorithm 3: Profile-Search($G = (V, E), s$)

```
1  $d_*[s] = 0$ 
2  $Q.clear(), Q.add(s, 0)$ 
3 while ! $Q.empty()$  do
4    $u \leftarrow Q.deleteMin()$ 
5   for all edges  $e = (u, v) \in E$  do
6     if  $d_*[u] \oplus \text{len}(e) \not\leq d_*[v]$  then
7        $d_*[v] \leftarrow \min(d_*[u] \oplus \text{len}(e), d_*[v])$ 
8       if  $v \in Q$  then  $Q.decreaseKey(v, \underline{d}[v])$ 
9
10      else  $Q.insert(v, \underline{d}[v])$ 
```

Beobachtungen:

- Operationen auf Funktionen
- Knotenlabel: Funktion
- Knotenlabel nicht skalar \Rightarrow keine Totalordnung der Knotenlabel
- Wonach Priority Queue ordnen?
- Priorität im Prinzip frei wählbar
($d[u]$ ist das Minimum der Funktion $d_*[u]$)
- Knoten können mehrfach besucht werden \Rightarrow label-correcting

Funktion gegeben durch:

- Menge von Interpolationspunkten
- $I^f := \{(t_1^f, w_1^f), \dots, (t_k^f, w_k^f)\}$

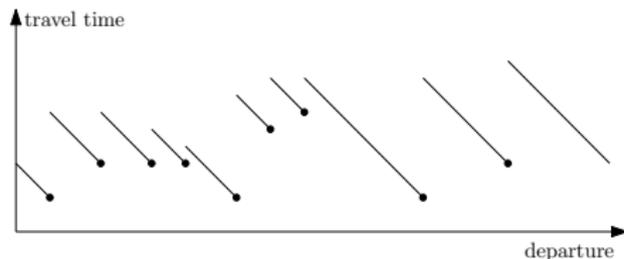
3 Operationen notwendig:

- Auswertung
- Linken \oplus
- **Minimumsbildung**

Evaluation von $f(\tau)$:

- Suche Punkte mit $t_i \geq \tau$ und $t_i - \tau$ minimal
- dann Evaluation durch

$$f(\tau) = w_i + (t_i - \tau)$$



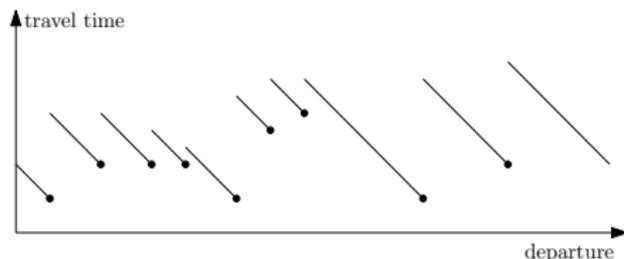
Evaluation von $f(\tau)$:

- Suche Punkte mit $t_i \geq \tau$ und $t_i - \tau$ minimal
- dann Evaluation durch

$$f(\tau) = w_i + (t_i - \tau)$$

Problem:

- Finden von t_i und t_{i+1}
- Theoretisch:
 - Lineare Suche: $\mathcal{O}(|I|)$
 - Binäre Suche: $\mathcal{O}(\log_2 |I|)$



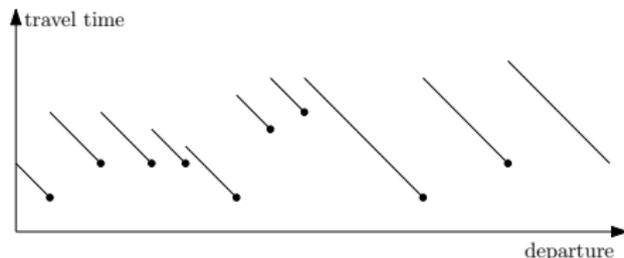
Evaluation von $f(\tau)$:

- Suche Punkte mit $t_i \geq \tau$ und $t_i - \tau$ minimal
- dann Evaluation durch

$$f(\tau) = w_i + (t_i - \tau)$$

Problem:

- Finden von t_i und t_{i+1}
- Theoretisch:
 - Lineare Suche: $\mathcal{O}(|I|)$
 - Binäre Suche: $\mathcal{O}(\log_2 |I|)$
- praktisch:
 - $|I| < 30$: Lineare Suche
 - Sonst: Lineare Suche mit Startpunkt $\frac{\tau}{\bar{w}} \cdot |I|$



Definition

Seien $f : \mathbb{R}_0^+ \rightarrow \mathbb{R}_0^+$ und $g : \mathbb{R}_0^+ \rightarrow \mathbb{R}_0^+$ zwei Reisezeit-Funktionen die die FIFO-Eigenschaft erfüllen. Die Linkoperation $f \oplus g$ ist dann definiert durch

$$f \oplus g := f + g \circ (\text{id} + f)$$

Oder

$$(f \oplus g)(\tau) := f(\tau) + g(\tau + f(\tau))$$

Definition

Seien $f : \mathbb{R}_0^+ \rightarrow \mathbb{R}_0^+$ und $g : \mathbb{R}_0^+ \rightarrow \mathbb{R}_0^+$ zwei Ankunftszeit-Funktionen die die FIFO-Eigenschaft erfüllen. Die Linkoperation $f \oplus g$ ist dann definiert durch

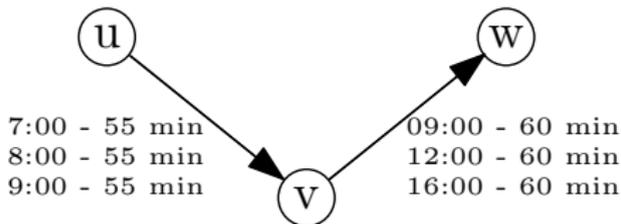
$$f \oplus g := g \circ f$$

Oder

$$(f \oplus g)(\tau) := g(f(\tau))$$

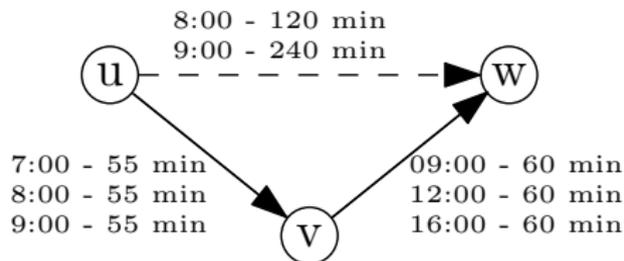
Public Transport: Link

Linken zweier Funktionen f und g



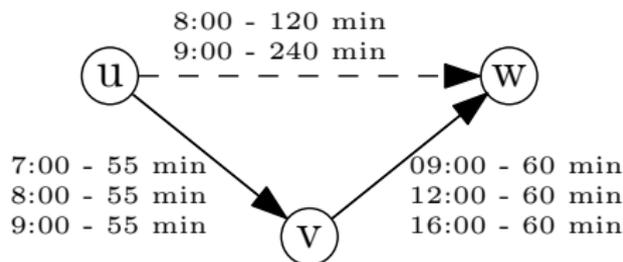
Public Transport: Link

Linken zweier Funktionen f und g



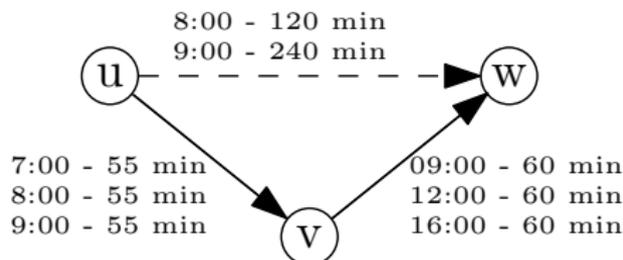
Linken zweier Funktionen f und g

- Für jeden Punkt (t_i^f, w_i^f) bestimme den Verbindungspunkt (t_j^g, w_j^g) mit $t_j^g - t_i^f - w_i^f \geq 0$ minimal
= Erste Verbindung, die man auf g erreichen kann



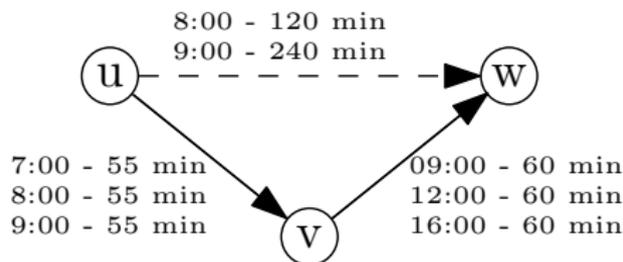
Linken zweier Funktionen f und g

- Für jeden Punkt (t_i^f, w_i^f) bestimme den Verbindungspunkt (t_j^g, w_j^g) mit $t_j^g - t_i^f - w_i^f \geq 0$ minimal
= Erste Verbindung, die man auf g erreichen kann
- Füge $(t_i^f, t_j^g + w_j^g - t_i^f)$ hinzu



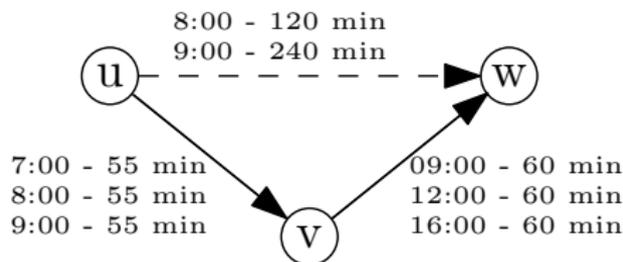
Linken zweier Funktionen f und g

- Für jeden Punkt (t_i^f, w_i^f) bestimme den Verbindungspunkt (t_j^g, w_j^g) mit $t_j^g - t_i^f - w_j^f \geq 0$ minimal
= Erste Verbindung, die man auf g erreichen kann
- Füge $(t_i^f, t_j^g + w_j^g - t_i^f)$ hinzu
- Wenn zwei Punkte den gleichen Verbindungspunkt haben, behalte nur den mit größerem t_i^f



Linken zweier Funktionen f und g

- Für jeden Punkt (t_i^f, w_i^f) bestimme den Verbindungspunkt (t_j^g, w_j^g) mit $t_j^g - t_i^f - w_i^f \geq 0$ minimal
= Erste Verbindung, die man auf g erreichen kann
- Füge $(t_i^f, t_j^g + w_j^g - t_i^f)$ hinzu
- Wenn zwei Punkte den gleichen Verbindungspunkt haben, behalte nur den mit größerem t_i^f
- Sweep-Algorithmus



Laufzeit

- Sweep-Algorithmus
- $\mathcal{O}(|I^f| + |I^g|)$
- Zum Vergleich: Zeitunabhängig: $\mathcal{O}(1)$

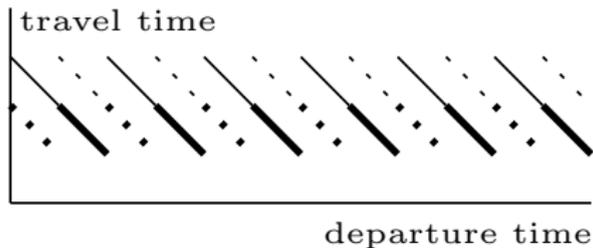
Laufzeit

- Sweep-Algorithmus
- $\mathcal{O}(|I^f| + |I^g|)$
- Zum Vergleich: Zeitunabhängig: $\mathcal{O}(1)$

Speicherverbrauch

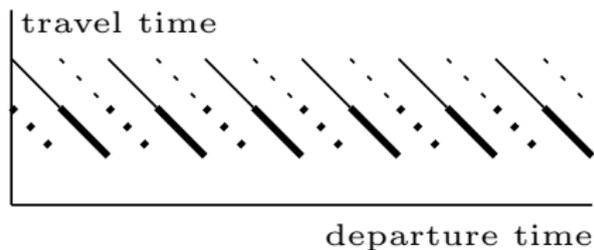
- Geklinkte Funktion hat $\min\{|I^f|, |I^g|\}$ Interpolationspunkte

Minimum zweier Funktionen f und g



Minimum zweier Funktionen f und g

- Für alle (t_i^f, w_i^f) : behalte Punkt, wenn $w_i^f < g(t_i^f)$
- Für alle (t_j^g, w_j^g) : behalte Punkt, wenn $w_j^g < f(t_j^g)$
- Keine Schnittpunkte möglich(!)

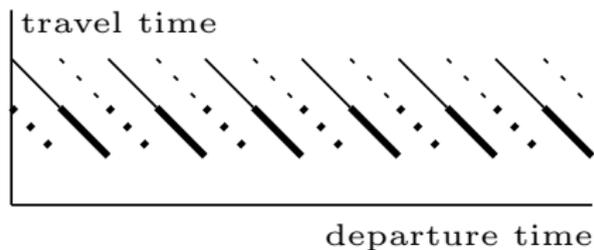


Minimum zweier Funktionen f und g

- Für alle (t_i^f, w_i^f) : behalte Punkt, wenn $w_i^f < g(t_i^f)$
- Für alle (t_j^g, w_j^g) : behalte Punkt, wenn $w_j^g < f(t_j^g)$
- Keine Schnittpunkte möglich(!)

Vorgehen:

- Linearer Sweep



Laufzeit

- Sweep-Algorithmus
- $\mathcal{O}(|I^f| + |I^g|)$
- Zum Vergleich: Zeitunabhängig: $\mathcal{O}(1)$

Laufzeit

- Sweep-Algorithmus
- $\mathcal{O}(|I^f| + |I^g|)$
- Zum Vergleich: Zeitunabhängig: $\mathcal{O}(1)$

Speicherverbrauch

- Keine Schnittpunkte
- ⇒ Minimum-Funktion kann maximal $|I^f| + |I^g|$ Interpolationspunkte enthalten

Gegeben:

Zeitabhängiges Netzwerk $G = (V, E)$ und Startbahnhof S .

Gegeben:

Zeitabhängiges Netzwerk $G = (V, E)$ und Startbahnhof S .

Problem (Profil-Anfrage):

Berechne die *Reisezeitfunktion* $\text{dist}_S(v, \tau)$, so dass $\text{dist}_S(v, \tau)$ die Länge des **kürzesten Weges** von S nach v in G zur Abfahrtszeit τ an S für **alle** $\tau \in \Pi$ und $v \in V$ ist.

Gegeben:

Zeitabhängiges Netzwerk $G = (V, E)$ und Startbahnhof S .

Problem (Profil-Anfrage):

Berechne die *Reisezeitfunktion* $\text{dist}_S(v, \tau)$, so dass $\text{dist}_S(v, \tau)$ die Länge des **kürzesten Weges** von S nach v in G zur Abfahrtszeit τ an S für **alle** $\tau \in \Pi$ und $v \in V$ ist.

Bisheriger Ansatz:

Erweitere Dijkstra's Algorithmus zu **Label-Correcting Algorithmus**

- Benutze Funktionen statt Konstanten
- Verliert **Label-Setting** Eigenschaft von Dijkstra
- **Deutlich langsamer** als Dijkstra (\approx Faktor 50)

Hauptidee

Beobachtung: Jeder Reiseplan ab S (irgendwohin) beginnt mit einer *Verbindung* an S .

Hauptidee

Beobachtung: Jeder Reiseplan ab S (irgendwohin) beginnt mit einer *Verbindung* an S .

Naiver Ansatz

Für jede ausgehende Verbindung c_i an S : Separate Zeitanfrage mit Abfahrtszeit $\tau_{\text{dep}}(c_i)$.

Beobachtung: Jeder Reiseplan ab S (irgendwohin) beginnt mit einer *Verbindung* an S .

Naiver Ansatz

Für jede ausgehende Verbindung c_i an S : Separate Zeitanfrage mit Abfahrtszeit $\tau_{\text{dep}}(c_i)$.

Nachteile

- Zu viele **redundante** Berechnungen
- Nicht jede Verbindung ab S **trägt zu** $\text{dist}_S(v, \cdot)$ bei
Langsame Züge für weite Reisen machen wenig Sinn

0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11
6:30	7:04	9:26	10:34	11:08	12:42	13:01	13:58	16:46	18:24	19:20	21:08
8:30	8:30	14:28	14:28	14:28	14:28	16:46	16:46	23:30	23:30	23:30	23:30

Beobachtung: Jeder Reiseplan ab S (irgendwohin) beginnt mit einer *Verbindung* an S .

Naiver Ansatz

Für jede ausgehende Verbindung c_i an S : Separate Zeitanfrage mit Abfahrtszeit $\tau_{\text{dep}}(c_i)$.

Nachteile

- Zu viele **redundante** Berechnungen
- Nicht jede Verbindung ab S **trägt zu** $\text{dist}_S(v, \cdot)$ bei
Langsame Züge für weite Reisen machen wenig Sinn

0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11
6:30	7:04	9:26	10:34	11:08	12:42	13:01	13:58	16:46	18:24	19:20	21:08
8:30	8:30	14:28	14:28	14:28	14:28	16:46	16:46	23:30	23:30	23:30	23:30

Beobachtung: Jeder Reiseplan ab S (irgendwohin) beginnt mit einer *Verbindung* an S .

Naiver Ansatz

Für jede ausgehende Verbindung c_i an S : Separate Zeitanfrage mit Abfahrtszeit $\tau_{\text{dep}}(c_i)$.

Nachteile

- Zu viele **redundante** Berechnungen
- Nicht jede Verbindung ab S **trägt zu** $\text{dist}_S(v, \cdot)$ bei
Langsame Züge für weite Reisen machen wenig Sinn

0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11
6:30 8:30	7:04 8:30	9:26 14:28	10:34 14:28	11:08 14:28	12:42 14:28	13:01 16:46	13:58 16:46	16:46 23:30	18:24 23:30	19:20 23:30	21:08 23:30

Beobachtung: Jeder Reiseplan ab S (irgendwohin) beginnt mit einer *Verbindung* an S .

Naiver Ansatz

Für jede ausgehende Verbindung c_i an S : Separate Zeitanfrage mit Abfahrtszeit $\tau_{\text{dep}}(c_i)$.

Nachteile

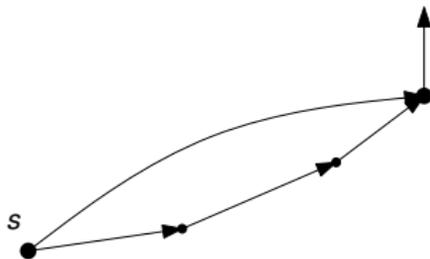
- Zu viele **redundante** Berechnungen
- Nicht jede Verbindung ab S **trägt zu** $\text{dist}_S(v, \cdot)$ bei
Langsame Züge für weite Reisen machen wenig Sinn

0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11
6:30 8:30	7:04 8:30	9:26 14:28	10:34 14:28	11:08 14:28	12:42 14:28	13:01 16:46	13:58 16:46	16:46 23:30	18:24 23:30	19:20 23:30	21:08 23:30

("Connection reduction")

Beobachtung:

Verbindungen können sich **dominieren**.

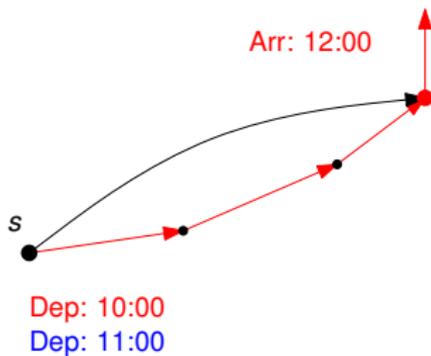


Dep: 10:00

Dep: 11:00

Beobachtung:

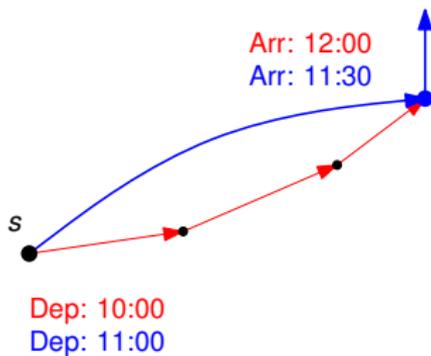
Verbindungen können sich **dominieren**.



Self-Pruning

Beobachtung:

Verbindungen können sich dominieren.

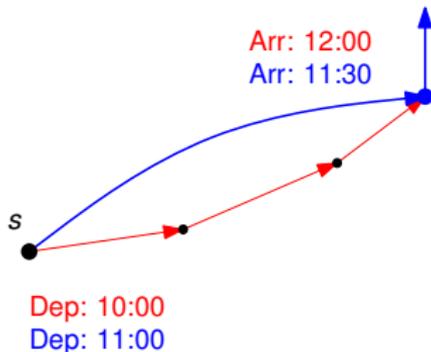


Beobachtung:

Verbindungen können sich **dominieren**.

Einführung: **Self-Pruning** (SP):

1. Benutze **eine gemeinsame** Queue
2. Keys sind **Ankunftszeiten**
3. **Sortiere Verbindungen** c_i an S nach **Abfahrtszeit**



Beim Settlen von **Knoten v** und **Verb.-Index i** :
Prüfe ob v bereits gesettled mit **Verbindung $j > i$** ; Dann **Prune i** an v

Integration von Self-Pruning (SP):

- Verwalte Label $\text{maxconn}(v)$ an jedem Knoten v
Gibt maximale Verbindung an mit der v gesettled wurde
- Update $\text{maxconn}(v)$ beim Settlen von v

Integration von Self-Pruning (SP):

- Verwalte Label $\text{maxconn}(v)$ an jedem Knoten v
Gibt maximale Verbindung an mit der v gesettled wurde
- Update $\text{maxconn}(v)$ beim Settlen von v

Beim Settlen von Knoten v und Verb.-Index i :
Prüfe ob v bereits gesettled mit Verbindung $j > i$; Dann **Prune** i an v

Integration von Self-Pruning (SP):

- Verwalte Label $\text{maxconn}(v)$ an jedem Knoten v
Gibt maximale Verbindung an mit der v gesettled wurde
- Update $\text{maxconn}(v)$ beim Settlen von v

Beim Settlen von Knoten v und Verb.-Index i :
Prüfe ob $\text{maxconn}(v) > i$; Dann **Prune** i an v

Integration von Self-Pruning (SP):

- Verwalte Label $\text{maxconn}(v)$ an jedem Knoten v
Gibt maximale Verbindung an mit der v gesettled wurde
- Update $\text{maxconn}(v)$ beim Settlen von v

Beim Settlen von Knoten v und Verb.-Index i :
Prüfe ob $\text{maxconn}(v) > i$; Dann **Prune** i an v

**Wiederherstellung von Dijkstra's Label-Setting Eigenschaft pro
Verbindung**

Integration von Self-Pruning (SP):

- Verwalte Label $\text{maxconn}(v)$ an jedem Knoten v
Gibt maximale Verbindung an mit der v gesettled wurde
- Update $\text{maxconn}(v)$ beim Settlen von v

Beim Settlen von Knoten v und Verb.-Index i :
Prüfe ob $\text{maxconn}(v) > i$; Dann **Prune** i an v

Wiederherstellung von Dijkstra's Label-Setting Eigenschaft pro Verbindung

⇒ Self-Pruning Connection-Setting Algorithmus (SPCS)

Parallelisierung: Idee

Gegeben:

Shared Memory Processing mit p Cores

Parallelisierung: Idee

Gegeben:

Shared Memory Processing mit p Cores

Idee:

Verteile Verbindungen c_i von S auf verschiedene Threads

0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11
6:30	7:04	9:26	10:34	11:08	12:42	13:01	13:58	16:46	18:24	19:20	21:08
Thread 0			Thread 1			Thread 2			Thread 3		

- Jeder Thread führt SPCS auf seiner **Teilmenge** der Verbindungen aus
- **Ergebnisse** werden im Anschluss zu $\text{dist}_S(v, \cdot)$ zusammengeführt
- Führe **Connection Reduction** auf gemergtem Ergebnis durch

Stoppkriterium

Dijkstra's Algorithmus:

Breche die Suche ab, sobald T abgearbeitet wurde.

Dijkstra's Algorithmus:

Breche die Suche ab, sobald T abgearbeitet wurde.

kann adaptiert werden durch

Parallel Self-Pruning Connection-Setting:

- Verwalte globales Label $T_m := -\infty$

Dijkstra's Algorithmus:

Breche die Suche ab, sobald T abgearbeitet wurde.

kann adaptiert werden durch

Parallel Self-Pruning Connection-Setting:

- Verwalte globales Label $T_m := -\infty$
- Wenn Verbindung i an T abgearbeitet wird, setze $T_m := \max\{T_m, i\}$

Dijkstra's Algorithmus:

Breche die Suche ab, sobald T abgearbeitet wurde.

kann adaptiert werden durch

Parallel Self-Pruning Connection-Setting:

- Verwalte globales Label $T_m := -\infty$
- Wenn Verbindung i an T abgearbeitet wird, setze $T_m := \max\{T_m, i\}$
- Prune alle Verbindungen $j < T_m$ (an jedem Knoten)

Dijkstra's Algorithmus:

Breche die Suche ab, sobald T abgearbeitet wurde.

kann adaptiert werden durch

Parallel Self-Pruning Connection-Setting:

- Verwalte globales Label $T_m := -\infty$
- Wenn Verbindung i an T abgearbeitet wird, setze $T_m := \max\{T_m, i\}$
- Prune alle Verbindungen $j < T_m$ (an jedem Knoten)
- Halte an, wenn Priority-Queue leer läuft

Netzwerk von **Los Angeles**:

- 15 581 Stationen,
- 1 046 580 elem. Verbindungen

Zugnetz von **Europa**:

- 30 517 Stationen,
- 1 775 533 elem. Verbindungen



Netzwerk von **Los Angeles**:

- 15 581 Stationen,
- 1 046 580 elem. Verbindungen

Zugnetz von **Europa**:

- 30 517 Stationen,
- 1 775 533 elem. Verbindungen



Auswertung durch 1 000 Anfragen wobei Start- und Zielbahnhöfe gleichverteilt zufällig gewählt.

One-to-All Anfragen

	ρ	Los Angeles				Europe			
		Settled Conns	Time [ms]	Spd Up	Std- Dev	Settled Conns	Time [ms]	Spd Up	Std- Dev
PSPCS:	1	2.5 M	1209.0	1.0	—	3.3 M	2152.0	1.0	—
EQUICONN	2	2.5 M	690.0	1.8	14.7 %	3.1 M	1054.2	2.0	16.1 %
	4	2.5 M	417.4	2.9	18.2 %	3.4 M	673.8	3.2	24.4 %
	8	2.5 M	267.7	4.5	20.0 %	4.2 M	510.9	4.2	23.8 %
LC:	1	18.9 M	1482.1	—	—	17.4 M	2497.1	—	—

		Los Angeles				Europe			
	ρ	Settled Conns	Time [ms]	Spd Up	Std- Dev	Settled Conns	Time [ms]	Spd Up	Std- Dev
PSPCS:	1	2.5 M	1209.0	1.0	—	3.3 M	2152.0	1.0	—
EQUICONN	2	2.5 M	690.0	1.8	14.7 %	3.1 M	1054.2	2.0	16.1 %
	4	2.5 M	417.4	2.9	18.2 %	3.4 M	673.8	3.2	24.4 %
	8	2.5 M	267.7	4.5	20.0 %	4.2 M	510.9	4.2	23.8 %
LC:	1	18.9 M	1482.1	—	—	17.4 M	2497.1	—	—

- PSPCS deutlich weniger Verbindungen als LC

		Los Angeles				Europe			
	ρ	Settled Conns	Time [ms]	Spd Up	Std- Dev	Settled Conns	Time [ms]	Spd Up	Std- Dev
PSPCS:	1	2.5 M	1209.0	1.0	—	3.3 M	2152.0	1.0	—
EQUICONN	2	2.5 M	690.0	1.8	14.7 %	3.1 M	1054.2	2.0	16.1 %
	4	2.5 M	417.4	2.9	18.2 %	3.4 M	673.8	3.2	24.4 %
	8	2.5 M	267.7	4.5	20.0 %	4.2 M	510.9	4.2	23.8 %
LC:	1	18.9 M	1482.1	—	—	17.4 M	2497.1	—	—

- PSPCS deutlich weniger Verbindungen als LC
- PSPCS skaliert sehr gut mit zunehmender Anzahl Cores

		Los Angeles				Europe			
	ρ	Settled Conns	Time [ms]	Spd Up	Std- Dev	Settled Conns	Time [ms]	Spd Up	Std- Dev
PSPCS:	1	2.5 M	1209.0	1.0	—	3.3 M	2152.0	1.0	—
EQUICONN	2	2.5 M	690.0	1.8	14.7 %	3.1 M	1054.2	2.0	16.1 %
	4	2.5 M	417.4	2.9	18.2 %	3.4 M	673.8	3.2	24.4 %
	8	2.5 M	267.7	4.5	20.0 %	4.2 M	510.9	4.2	23.8 %
LC:	1	18.9 M	1482.1	—	—	17.4 M	2497.1	—	—

- PSPCS deutlich weniger Verbindungen als LC
- PSPCS skaliert sehr gut mit zunehmender Anzahl Cores

Erinnerung: Ein Fahrplan besteht aus

- Stops (Bahnhöfe, Bahnsteige, ...),
- Routen (Bus-, U-Bahn Linien, ...),
- Trips mit Abfahrt-/Ankunftszeiten,
- und Fußwegen zum Umsteigen.



Erinnerung: Ein Fahrplan besteht aus

- Stops (Bahnhöfe, Bahnsteige, ...),
- Routen (Bus-, U-Bahn Linien, ...),
- Trips mit Abfahrt-/Ankunftszeiten,
- und Fußwegen zum Umsteigen.

Earliest Arrival Problem:

Gegeben Stops s , t und Abfahrtszeit τ , berechne

- Route zu t die an s nicht früher als τ abfährt,
- und an t frühestmöglich ankommt.



Erinnerung: Ein Fahrplan besteht aus

- Stops (Bahnhöfe, Bahnsteige, ...),
- Routen (Bus-, U-Bahn Linien, ...),
- Trips mit Abfahrt-/Ankunftszeiten,
- und Fußwegen zum Umsteigen.

Earliest Arrival Problem:

Gegeben Stops s , t und Abfahrtszeit τ , berechne

- Route zu t die an s nicht früher als τ abfährt,
- und an t frühestmöglich ankommt.



Reicht uns das?

Einbeziehen von Umstiegen

Umstiege zu betrachten ist wichtig!



Ankunft 11:08 Uhr, 2 Umstiege



Ankunft 11:09 Uhr, 0 Umstiege

Einbeziehen von Umstiegen

Umstiege zu betrachten ist wichtig!



Ankunft 11:08 Uhr, 2 Umstiege



Ankunft 11:09 Uhr, 0 Umstiege

Idee: Berechne „gute“ Routen für Ankunftszeit *und* Anzahl Umstiege.

Definition (Pareto-Optimum)

Zu einer Menge M von n -Tupeln heißt ein Tupel $m_i = (x_1, \dots, x_n) \in M$ *Pareto-Optimum*, wenn es kein anderes $m_j \in M$ gibt, so dass m_j in **allen** Werten besser als m_i ist (m_j *dominiert* m_i).

Definition (Pareto-Optimum)

Zu einer Menge M von n -Tupeln heißt ein Tupel $m_i = (x_1, \dots, x_n) \in M$ *Pareto-Optimum*, wenn es kein anderes $m_j \in M$ gibt, so dass m_j in **allen** Werten besser als m_i ist (m_j *dominiert* m_i).

Die Menge M heißt *Pareto-Menge*, wenn alle $m \in M$ Pareto-optimal.

Definition (Pareto-Optimum)

Zu einer Menge M von n -Tupeln heißt ein Tupel $m_i = (x_1, \dots, x_n) \in M$ *Pareto-Optimum*, wenn es kein anderes $m_j \in M$ gibt, so dass m_j in **allen** Werten besser als m_i ist (m_j *dominiert* m_i).

Die Menge M heißt *Pareto-Menge*, wenn alle $m \in M$ Pareto-optimal.

Beispiel: Betrachte Tupel aus Ankunftszeit und # Umstiege.

$M = \{(14:00 \text{ Uhr}, 5), (15:13 \text{ Uhr}, 3), (13:45 \text{ Uhr}, 4), (15:15 \text{ Uhr}, 0)\}$.

Definition (Pareto-Optimum)

Zu einer Menge M von n -Tupeln heißt ein Tupel $m_i = (x_1, \dots, x_n) \in M$ *Pareto-Optimum*, wenn es kein anderes $m_j \in M$ gibt, so dass m_j in **allen** Werten besser als m_i ist (m_j dominiert m_i).

Die Menge M heißt *Pareto-Menge*, wenn alle $m \in M$ Pareto-optimal.

Beispiel: Betrachte Tupel aus Ankunftszeit und # Umstiege.

$M = \{(14:00 \text{ Uhr}, 5), (15:13 \text{ Uhr}, 3), (13:45 \text{ Uhr}, 4), (15:15 \text{ Uhr}, 0)\}$.

Definition (Pareto-Optimum)

Zu einer Menge M von n -Tupeln heißt ein Tupel $m_i = (x_1, \dots, x_n) \in M$ *Pareto-Optimum*, wenn es kein anderes $m_j \in M$ gibt, so dass m_j in **allen** Werten besser als m_i ist (m_j *dominiert* m_i).

Die Menge M heißt *Pareto-Menge*, wenn alle $m \in M$ Pareto-optimal.

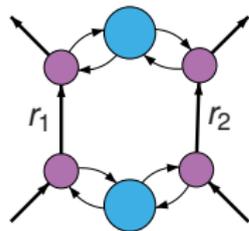
Beispiel: Betrachte Tupel aus Ankunftszeit und # Umstiege.

$M = \{(14:00 \text{ Uhr}, 5), (15:13 \text{ Uhr}, 3), (13:45 \text{ Uhr}, 4), (15:15 \text{ Uhr}, 0)\}$.

Wie effizient berechnen?

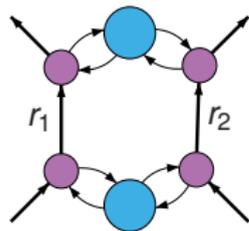
Idee

- Benutze (zeitabhängiges) Graphmodell
- Grundlage: Dijkstra's Algorithmus



Idee

- Benutze (zeitabhängiges) Graphmodell
- Grundlage: Dijkstra's Algorithmus



... aber ...

- Label ℓ sind 2-Tupel aus Ankunftszeit und # Umstiege
- An jedem Knoten $u \in V$: Pareto-Menge B_u von Labeln
- Priority Queue verwaltet Label statt Knoten
- Priorität ist Ankunftszeit
(Wieder: keine Totalordnung der Label \Rightarrow Label-correcting Algo)
- Dominanz von Labeln in B_u on-the-fly

Multi-Label-Correcting (MLC)

MLC($G = (V, E), s, \tau$)

```
1  $B_u \leftarrow \{\}$  for each  $u \in V$ ;  $B_s \leftarrow \{(\tau, 0)\}$ 
2  $Q.clear()$ ,  $Q.insert(s, (\tau, 0))$ 
3 while ! $Q.empty()$  do
4    $u$  and  $\ell = (\tau, tr) \leftarrow Q.deleteMin()$ 
5   for all edges  $e = (u, v) \in E$  do
6     if  $e$  is a transfer edge then  $tr' \leftarrow tr + 1$ 
7     else  $tr' \leftarrow tr$ 
8      $\ell' \leftarrow (\tau + \text{len}(e, \tau), tr')$ 
9     if  $\ell'$  is not dominated by any  $\ell'' \in B_v$  then
10       $B_v.insert(\ell')$ 
11      Remove non-Pareto-optimal labels from  $B_v$ 
12       $Q.insert(v, \ell')$ 
```

Diskussion:

- Pareto-Mengen B_u sind *dynamische* Datenstrukturen \rightsquigarrow teuer!
- Sehr viele Queue-Operationen
- Testen der Dominanz in $\mathcal{O}(|B_u|)$ möglich
- Stoppkriterium?

Diskussion:

- Pareto-Mengen B_u sind *dynamische* Datenstrukturen \rightsquigarrow teuer!
- Sehr viele Queue-Operationen
- Testen der Dominanz in $\mathcal{O}(|B_u|)$ möglich
- Stoppkriterium?

Verbesserungen für MLC:

- Jedes B_u verwaltet bestes ungesetzeltes Label selbst
 \Rightarrow Priority Queue auf Knoten statt Labeln
- Label-Forwarding:
Wenn Kante keine Kosten hat, überspringe Queue
- Target-Pruning:
An Knoten u , verwerfe Label ℓ' , wenn B_t dominiert ℓ'

Gastvortrag von: Christian Sommer, PhD

Separators in Planar Graphs and Road Networks

Freitag, 26.6.2015, 15:00 Uhr, SR 301

Mittwoch, 24.6.2015



Daniel Delling, Bastian Katz, and Thomas Pajor.
Parallel computation of best connections in public transportation networks.
ACM Journal of Experimental Algorithmics, 17(4):4.1–4.26, July 2012.



Yann Disser, Matthias Müller–Hannemann, and Mathias Schnee.
Multi-criteria shortest paths in time-dependent train networks.
In *Proceedings of the 7th Workshop on Experimental Algorithms (WEA'08)*,
volume 5038 of *Lecture Notes in Computer Science*, pages 347–361. Springer,
June 2008.



Daniel Delling, Thomas Pajor, and Dorothea Wagner.
Engineering time-expanded graphs for faster timetable information.
In *Robust and Online Large-Scale Optimization*, volume 5868 of *Lecture Notes in Computer Science*, pages 182–206. Springer, 2009.



Evangelia Pyrga, Frank Schulz, Dorothea Wagner, and Christos Zaroliagis.
Efficient models for timetable information in public transportation systems.
ACM Journal of Experimental Algorithmics, 12(2.4):1–39, 2008.