

Algorithmen für Routenplanung

16. Sitzung, Sommersemester 2011

Thomas Pajor | 4. Juli 2011

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



Wiederholung: Szenarien

- One-to-All Query (Vorberechnung) vs. One-to-One Query (Anfrage)
- Time-Query vs. Profile-Query

Zur Erinnerung:

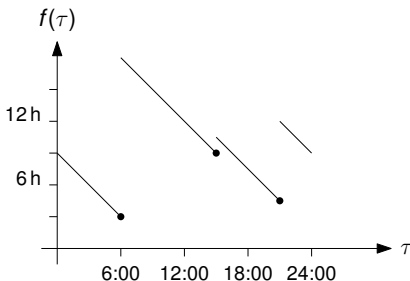
- Dijkstra's Algorithmus: One-to-All Query
- Stoppkriterium: One-to-One Query
- Grundlage für (fast) alle Beschleunigungstechniken
- Profilsuchen: Label-Correcting statt Label-Setting

Verbindungen modelliert durch stückweise lineare Funktionen

Verbindungen zw. S_i und S_j :

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
⋮	⋮	⋮

Entsprechende Funktion:



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

Profil-Anfragen (One-to-All)

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 Factor 50)

Profil-Anfragen (One-to-All)

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 Factor 50)

Profil-Anfragen (One-to-All)

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 Factor 50)

Beobachtung:

Jeder Reiseplan ab S (irgendwohin) beginnt mit einer Verb. 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
Periodische Natur der Fahrpläne
- Nicht jede Verbindung ab S trägt zu $\text{dist}_S(v, \cdot)$ bei
Langsame Züge für weite Reisen machen wenig Sinn

Beobachtung:

Jeder Reiseplan ab S (irgendwohin) beginnt mit einer Verb. an S .

Naiver Ansatz

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

Nachteile

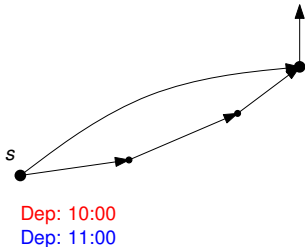
- Zu viele **redundante** Berechnungen
Periodische Natur der Fahrpläne
- Nicht jede Verbindung ab S **trägt zu** $\text{dist}_S(v, \cdot)$ **bei**
Langsame Züge für weite Reisen machen wenig Sinn

Beobachtung:

Verbindungen können sich **dominieren**.

Einführung: **Self-Pruning** (SP):

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



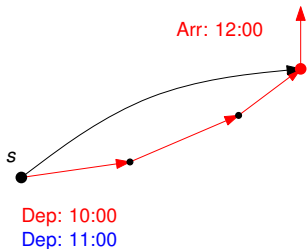
Beim Settlen von **Knoten v** und **Verb.-Index i** :
Prüfe ob v bereits gesettled mit **Verbindung $j > i$** ; Dann **Prune i** an v

Beobachtung:

Verbindungen können sich dominieren.

Einführung: **Self-Pruning** (SP):

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



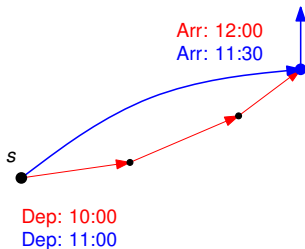
Beim Settlen von Knoten v und Verb.-Index i :
Prüfe ob v bereits gesettled mit Verbindung $j > i$; Dann **Prune** i an v

Beobachtung:

Verbindungen können sich **dominieren**.

Einführung: **Self-Pruning** (SP):

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



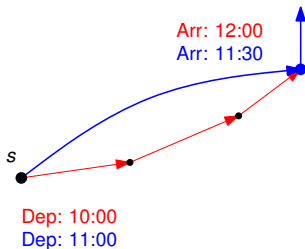
Beim Settlen von **Knoten v** und **Verb.-Index i** :
Prüfe ob v bereits geseitled mit **Verbindung $j > i$** ; Dann **Prune i** an v

Beobachtung:

Verbindungen können sich **dominieren**.

Einführung: **Self-Pruning** (SP):

1. Benutze **eine gemeinsame** Queue
2. Keys sind **Ankunftszeiten**
3. **Sortiere Verb. 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

Wiederherstellung von Dijkstra's Label-Setting Eigenschaft pro Verbindung

⇒ Self-Pruning Connection-Setting Algorithmus (SPCS)

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

Wiederherstellung von Dijkstra's Label-Setting Eigenschaft pro
Verbindung

⇒ Self-Pruning Connection-Setting Algorithmus (SPCS)

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)

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)

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)

Problem:

Dennoch: Nicht jede Verbindung ist optimal für $\text{dist}_S(v, \cdot)$.

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

Lösung:

Connection-Reduction auf den Connection Points von $\text{dist}_S(v, \cdot)$

- Wird nach dem Algorithmus durchgeführt
- Linearer Sweep von rechts nach links in $\text{dist}_S(v, \cdot)$

Problem:

Dennoch: Nicht jede Verbindung ist optimal für $\text{dist}_S(v, \cdot)$.

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

Lösung:

Connection-Reduction auf den Connection Points von $\text{dist}_S(v, \cdot)$

- Wird nach dem Algorithmus durchgeführt
- Linearer Sweep von rechts nach links in $\text{dist}_S(v, \cdot)$

Problem:

Dennoch: Nicht jede Verbindung ist optimal für $\text{dist}_S(v, \cdot)$.

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

Lösung:

Connection-Reduction auf den Connection Points von $\text{dist}_S(v, \cdot)$

- Wird nach dem Algorithmus durchgeführt
- Linearer Sweep von rechts nach links in $\text{dist}_S(v, \cdot)$

Problem:

Dennoch: Nicht jede Verbindung ist optimal für $\text{dist}_S(v, \cdot)$.

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

Lösung:

Connection-Reduction auf den Connection Points von $\text{dist}_S(v, \cdot)$

- Wird nach dem Algorithmus durchgeführt
- Linearer Sweep von rechts nach links in $\text{dist}_S(v, \cdot)$

Parallelisierung: Idee

Gegeben:

Shared Memory Processing mit p Cores

Idee:

Verteile Verbindungen c_i von S auf verschiedene Threads

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

Parallelisierung: Idee

Gegeben:

Shared Memory Processing mit p Cores

Idee:

Verteile Verbindungen c_i von S auf verschiedene Threads

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

Frage:

Gute Strategie zur Partitionierung der Verbindungen an S

- EQUICONN:
Gleiche Anzahl Verbindungen für jeden Thread
- EQUITIME:
Gleiches Zeitintervall für jeden Thread
- K-MEANS
Techniken aus dem Gebiet der Clusterung

Trade-off

Speed-up durch bessere Qualität der Partition

vs.

Berechnungsoverhead durch Partitionierung

Frage:

Gute Strategie zur Partitionierung der Verbindungen an S

- EQUICONN:
Gleiche **Anzahl** Verbindungen für jeden Thread
- EQUITIME:
Gleiches **Zeitintervall** für jeden Thread
- K-MEANS
Techniken aus dem Gebiet der Clusterung

Trade-off

Speed-up durch bessere Qualität der Partition

vs.

Berechnungs-overhead durch Partitionierung

Frage:

Gute Strategie zur Partitionierung der Verbindungen an S

- EQUICONN:
Gleiche **Anzahl** Verbindungen für jeden Thread
- EQUITIME:
Gleiches **Zeitintervall** für jeden Thread
- K-MEANS
Techniken aus dem Gebiet der Clusterung

Trade-off

Speed-up durch bessere Qualität der Partition

vs.

Berechnungs-overhead durch Partitionierung

Frage:

Gute Strategie zur Partitionierung der Verbindungen an S

- EQUICONN:
Gleiche **Anzahl** Verbindungen für jeden Thread
- EQUITIME:
Gleiches **Zeitintervall** für jeden Thread
- K-MEANS
Techniken aus dem Gebiet der Clusterung

Trade-off

Speed-up durch bessere Qualität der Partition

vs.

Berechnungs-overhead durch Partitionierung

Frage:

Gute Strategie zur Partitionierung der Verbindungen an S

- EQUICONN:
Gleiche **Anzahl** Verbindungen für jeden Thread
- EQUITIME:
Gleiches **Zeitintervall** für jeden Thread
- K-MEANS
Techniken aus dem Gebiet der Clusterung

Trade-off

Speed-up durch bessere Qualität der Partition

vs.

Berechnungs-overhead durch Partitionierung

Problem:

Mit **zunehmender** Anzahl **Threads**, nimmt der Vorteil von **Self-Pruning** ab.

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

Inter-Thread-Pruning

Problem:

Mit **zunehmender** Anzahl **Threads**, nimmt der Vorteil von **Self-Pruning** ab.

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

Problem:

Mit zunehmender Anzahl Threads, nimmt der Vorteil von Self-Pruning ab.

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

Voraussetzung:

Jeder Thread berechnet nur aufeinanderfolgende Verbindungen

Problem:

Mit **zunehmender** Anzahl **Threads**, nimmt der Vorteil von **Self-Pruning** ab.

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

Voraussetzung:

Jeder Thread berechnet nur aufeinanderfolgende Verbindungen

Inter-Thread-Pruning Regel:

Prune Verbindung i an Knoten v und Thread k wenn:
 \exists Thread $l > k$ mit $\min_{j \in \text{Thread } l} \{arr(v, j)\} < arr(v, i)$.

Um Inter-Thread-Pruning zu ermöglichen:

- Pro Knoten v und Thread k : Verwalte Label $\text{minarr}_k(v)$
Beschreibt Verbindungsindex mit minimaler Ankunftszeit an v
- Update $\text{minarr}_k(v)$ beim Settlen von v in Thread k

- Verallgemeinerung von Self-Pruning auf mehrere Threads
- Prüfen einer konstanten Anzahl von $l > k$ ausreichend

Um Inter-Thread-Pruning zu ermöglichen:

- Pro Knoten v und Thread k : Verwalte Label $\text{minarr}_k(v)$
Beschreibt Verbindungsindex mit minimaler Ankunftszeit an v
- Update $\text{minarr}_k(v)$ beim Settlen von v in Thread k

Inter-Thread-Pruning Rule:

Prune Verbindung i an Knoten v und Thread k wenn:
 \exists Thread $l > k$ mit $\min_{j \in \text{Thread } l} \{\text{arr}(v, j)\} < \text{arr}(v, i)$.

- Verallgemeinerung von Self-Pruning auf mehrere Threads
- Prüfen einer konstanten Anzahl von $l > k$ ausreichend

Um Inter-Thread-Pruning zu ermöglichen:

- Pro Knoten v und Thread k : Verwalte Label $\text{minarr}_k(v)$
Beschreibt Verbindungsindex mit minimaler Ankunftszeit an v
- Update $\text{minarr}_k(v)$ beim Settlen von v in Thread k

Inter-Thread-Pruning Rule:

Prune Verbindung i an Knoten v und Thread k wenn:
 \exists Thread $l > k$ mit $\text{minarr}_l(v) < \text{arr}(v, i)$.

- Verallgemeinerung von Self-Pruning auf mehrere Threads
- Prüfen einer konstanten Anzahl von $l > k$ ausreichend

Um Inter-Thread-Pruning zu ermöglichen:

- Pro Knoten v und Thread k : Verwalte Label $\text{minarr}_k(v)$
Beschreibt Verbindungsindex mit minimaler Ankunftszeit an v
- Update $\text{minarr}_k(v)$ beim Settlen von v in Thread k

Inter-Thread-Pruning Rule:

Prune Verbindung i an Knoten v und Thread k wenn:
 \exists Thread $l > k$ mit $\text{minarr}_l(v) < \text{arr}(v, i)$.

- Verallgemeinerung von Self-Pruning auf mehrere Threads
- Prüfen einer konstanten Anzahl von $l > k$ ausreichend

Um Inter-Thread-Pruning zu ermöglichen:

- Pro Knoten v und Thread k : Verwalte Label $\text{minarr}_k(v)$
Beschreibt Verbindungsindex mit minimaler Ankunftszeit an v
- Update $\text{minarr}_k(v)$ beim Settlen von v in Thread k

Inter-Thread-Pruning Rule:

Prune Verbindung i an Knoten v und Thread k wenn:
 \exists Thread $l > k$ mit $\text{minarr}_l(v) < \text{arr}(v, i)$.

- Verallgemeinerung von **Self-Pruning** auf mehrere Threads
- Prüfen einer **konstanten** Anzahl von $l > k$ **ausreichend**

Station-to-Station Anfragen

Eingabe:

Zeitabh. Netzwerk $G = (V, E)$, Start- und Zielbahnhöfe S und T .

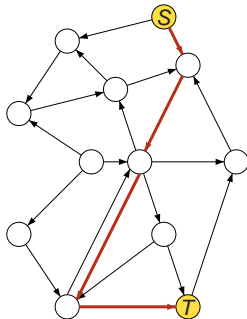
Ziel:

Berechne $\text{dist}_S(T, \cdot)$ nur für T

Intuition:

Weniger Berechnungsaufwand als für $\text{dist}_S(\cdot, \cdot)$

⇒ **Beschleunigungstechniken**



Nicht-trivial für Dijkstra's Algorithmus (Diese Vorlesung) :-)

Station-to-Station Anfragen

Eingabe:

Zeitabh. Netzwerk $G = (V, E)$, Start- und Zielbahnhöfe S und T .

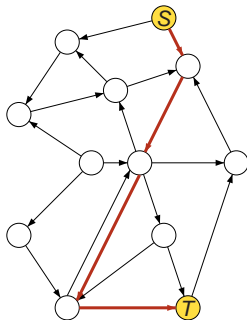
Ziel:

Berechne $\text{dist}_S(T, \cdot)$ nur für T

Intuition:

Weniger Berechnungsaufwand als für $\text{dist}_S(\cdot, \cdot)$

⇒ **Beschleunigungstechniken**



Nicht-trivial für Dijkstra's Algorithmus (Diese Vorlesung) :-)

Station-to-Station Anfragen

Eingabe:

Zeitabh. Netzwerk $G = (V, E)$, Start- und Zielbahnhöfe S und T .

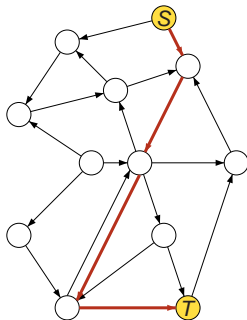
Ziel:

Berechne $\text{dist}_S(T, \cdot)$ nur für T

Intuition:

Weniger Berechnungsaufwand als für $\text{dist}_S(\cdot, \cdot)$

↪ **Beschleunigungstechniken**



Nicht-trivial für Dijkstra's Algorithmus (Diese Vorlesung) :-)

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

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

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

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

Dijkstra's Algorithmus:

Breche die Suche ab, sobald T abgearbeitet wurde.

kann adaptiert werden durch

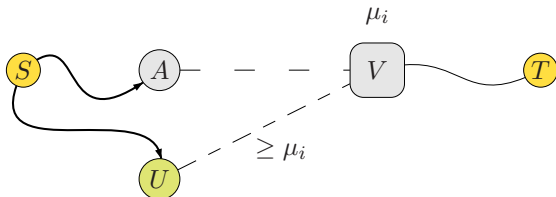
Parallel Self-Pruning Connection-Setting:

- 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

Pruning durch Distanztabelle (Idee)

Vorbereitung:

- Wähle Teilmenge $\mathcal{S}_{\text{trans}}$ von **Transfer-Stationen**
- Berechne komplette Distanztabelle zwischen allen $S \in \mathcal{S}_{\text{trans}}$



Idee:

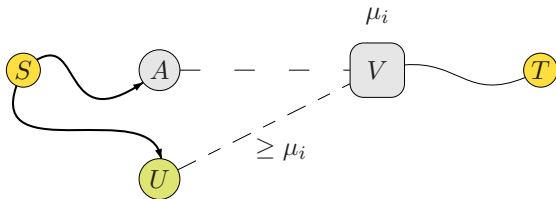
- Verwalte **vorl. Distanz** μ_i zu Transferstationen V “nahe“ Ziel T
 μ_i ist **obere Schranke** bzgl. echtem Abstand zu V
- **Prune** Verbindung i an **beliebiger** Transferstation U wenn

$$\text{dist}_S(U) + \mathcal{D}[U, V] \geq \mu_i$$

Pruning durch Distanztabelle (Idee)

Vorbereitung:

- Wähle Teilmenge $\mathcal{S}_{\text{trans}}$ von **Transfer-Stationen**
- Berechne komplette Distanztabelle zwischen allen $S \in \mathcal{S}_{\text{trans}}$



Idee:

- Verwalte **vorl. Distanz** μ_i zu Transferstationen V “nahe“ Ziel T
 μ_i ist **obere Schranke** bzgl. echtem Abstand zu V
- **Prune** Verbindung i an **beliebiger** Transferstation U wenn

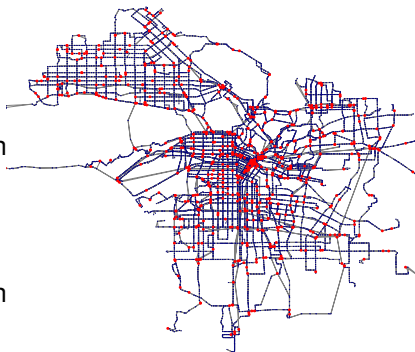
$$\text{dist}_S(U) + \mathcal{D}[U, V] \geq \mu_i$$

Netzwerk von **Los Angeles**:

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

Zugnetz von **Europa**:

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



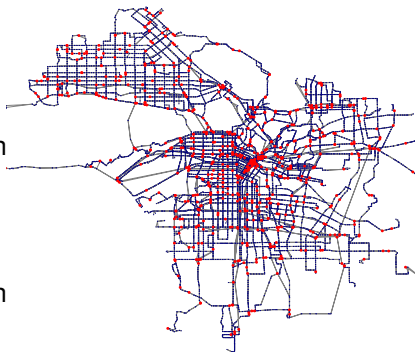
Auswertung durch 1 000 Anfragen wobei Start- und Zielbahnhöfe gleichverteilt zufällig gewählt.

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.

	p	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	—	—

- PSPCS deutlich weniger Verbindungen als LC
- PSPCS skaliert sehr gut mit zunehmender Anzahl Cores
- Einfache Partitionierung liefert bereits gute Ergebnisse

	p	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	—	—

- PSPCS deutlich weniger Verbindungen als LC
- PSPCS skaliert sehr gut mit zunehmender Anzahl Cores
- Einfache Partitionierung liefert bereits gute Ergebnisse

	p	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	—	—

- PSPCS deutlich weniger Verbindungen als LC
- PSPCS skaliert sehr gut mit zunehmender Anzahl Cores
- Einfache Partitionierung liefert bereits gute Ergebnisse

	p	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	—	—

- PSPCS deutlich weniger Verbindungen als LC
- PSPCS skaliert sehr gut mit zunehmender Anzahl Cores
- Einfache Partitionierung liefert bereits gute Ergebnisse

Station-to-Station Anfragen

	Los Angeles				Europe			
	PREPRO		QUERY		PREPRO		QUERY	
	Time [m:s]	Space [MiB]	Time [ms]	Spd Up	Time [m:s]	Space [MiB]	Time [ms]	Spd Up
0.0%	—	—	188.2	1.0	—	—	412.4	1.0
5.0%	4:19	240.7	59.1	3.2	20:13	214.3	186.5	2.2
10.0%	8:07	832.2	59.0	3.2	39:05	794.4	151.2	2.7
20.0%	16:21	3006.0	57.7	3.3	75:35	2986.7	132.1	2.9
deg > 2	18:01	3263	51.2	3.7	—	—	—	—

- Speed-Up durch Distanztabelle bis 3.7
- 10 % Transferstationen sind guter Kompromiss

	Los Angeles				Europe			
	PREPRO		QUERY		PREPRO		QUERY	
	Time [m:s]	Space [MiB]	Time [ms]	Spd Up	Time [m:s]	Space [MiB]	Time [ms]	Spd Up
0.0%	—	—	188.2	1.0	—	—	412.4	1.0
5.0%	4:19	240.7	59.1	3.2	20:13	214.3	186.5	2.2
10.0%	8:07	832.2	59.0	3.2	39:05	794.4	151.2	2.7
20.0%	16:21	3006.0	57.7	3.3	75:35	2986.7	132.1	2.9
deg > 2	18:01	3263	51.2	3.7	—	—	—	—

- Speed-Up durch Distanztabelle bis 3.7
- 10% Transferstationen sind guter Kompromiss

	Los Angeles				Europe			
	PREPRO		QUERY		PREPRO		QUERY	
	Time [m:s]	Space [MiB]	Time [ms]	Spd Up	Time [m:s]	Space [MiB]	Time [ms]	Spd Up
0.0%	—	—	188.2	1.0	—	—	412.4	1.0
5.0%	4:19	240.7	59.1	3.2	20:13	214.3	186.5	2.2
10.0%	8:07	832.2	59.0	3.2	39:05	794.4	151.2	2.7
20.0%	16:21	3006.0	57.7	3.3	75:35	2986.7	132.1	2.9
deg > 2	18:01	3263	51.2	3.7	—	—	—	—

- Speed-Up durch Distanztabelle bis 3.7
- 10 % Transferstationen sind guter Kompromiss

Modellierung

- Straßennetzwerk als Graph G
- Kantengewichte = Reisezeit
- Beste Route $\hat{=}$ Kürzester Weg in G

Lösung

- Klassisches Problem: Dijkstra's Algorithmus
- Laufzeit in $O(m + n \log n)$
- **Aber:** Mehrere Sekunden auf Europa (Server-Hardware)

⇒ Beschleunigungstechniken!

Modellierung

- Straßennetzwerk als Graph G
- Kantengewichte = Reisezeit
- Beste Route $\hat{=}$ Kürzester Weg in G

Lösung

- Klassisches Problem: Dijkstra's Algorithmus
- Laufzeit in $O(m + n \log n)$
- **Aber:** Mehrere Sekunden auf Europa (Server-Hardware)

⇒ Beschleunigungstechniken!

Modellierung

- Straßennetzwerk als Graph G
- Kantengewichte = Reisezeit
- Beste Route $\hat{=}$ Kürzester Weg in G

Lösung

- Klassisches Problem: Dijkstra's Algorithmus
- Laufzeit in $O(m + n \log n)$
- **Aber:** Mehrere Sekunden auf Europa (Server-Hardware)

⇒ Beschleunigungstechniken!

Paradigma

- **Offline-Phase:**
Vorbereitung zusätzlicher Informationen
- **Online-Phase:**
Beschleunigung der Anfragen mit Hilfe der Informationen
 - Meist Dijkstra-basierte Algorithmen

Ergebnisse

- Verschiedene sehr effiziente Verfahren
- Bis zu 3 Millionen mal schneller als Dijkstra
- Kaum zusätzlicher Speicherbedarf

Ergebnisse auf Straßennetzwerken

	Vorbereitung		Suchraum	Anfrage	
	Zeit [h:m]	Platz [byte/n]		Zeit [ms]	Beschl.
Dijkstra	0:00	0	9 114 385	5 591.6	1
Bi-Dijkstra	0:00	0	4 764 110	2 713.2	2
ALT-16	1:25	128	74 669	53.6	104
Arc-Flags-128	17:08	10	2 764	0.8	6 988
RE	1:22	13	4 643	3.5	1 597
REAL-(64,16)	2:20	35	679	1.1	5 037
CH	0:32	-3.0	359	0.15	37 273
TNR	1:15	247	N/A	0.0043	≈ 1 300 000
CALT-(med.,32)	0:10	10.6	1 704	1.6	3 368
gen. SHARC	1:21	14.5	654	0.29	19 281
gen. CHASE	1:39	12	45	0.0173	323 213
TNR+AF	3:49	321	N/A	0.0019	≈ 3 000 000

Input: Europa, ≈ 18 Mio Knoten und ≈ 42 Mio Kanten

Problem: Exakt oder Heuristisch?

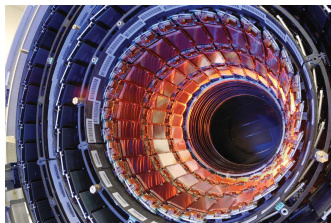
- Alle Verfahren liefern beweisbar kürzeste Wege
- **ABER:**
 - Basieren auf Intuition und Experimentellen Studien
 - **Keine Garantien** bezüglich Platzverbrauch und Laufzeit
 - Meist für Straßennetzwerke “maßgeschneidert”

Ausgenutzte Intuition (Auswahl):

- Kürzeste Wege sind oft eindeutig
- Lange in die falsche Richtung fahren lohnt meist nicht
- Inherente Hierarchie in Straßennetzwerken
- Es gibt wenige Knoten die für “lange” Wege wichtig sind
- Lokale Suchen sind “billig”

Die Wissenschaftliche Methode

- **Beobachtung** der Wirklichkeit
- Aufstellen einer **Hypothese/Theorie**
- **Vorhersagen** treffen
- Bestätigung durch **Experiment**

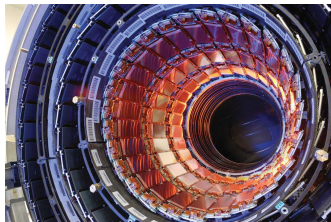


Versch. Vorgehen

- Mathematics of Algorithms \Rightarrow Theoretische Aussagen
- Algorithm Engineering \Rightarrow Praktikable Algorithmen
- **Science of Algorithms**: Mathematik \Leftrightarrow Engineering
 \rightsquigarrow Benutzung der wissenschaftlichen Methode

Die Wissenschaftliche Methode

- **Beobachtung** der Wirklichkeit
- Aufstellen einer **Hypothese/Theorie**
- **Vorhersagen** treffen
- Bestätigung durch **Experiment**



Versch. Vorgehen

- Mathematics of Algorithms \Rightarrow Theoretische Aussagen
- Algorithm Engineering \Rightarrow Praktikable Algorithmen
- **Science of Algorithms**: Mathematik \Leftrightarrow Engineering
 \rightsquigarrow Benutzung der wissenschaftlichen Methode

Lässt sich die Lücke zw. Praxis und Theorie schließen?

- **Warum** funktionieren die Beschleunigungstechniken so gut?
- **Was** zeichnet die Straßennetzwerke dazu aus?

Dieses Mal:

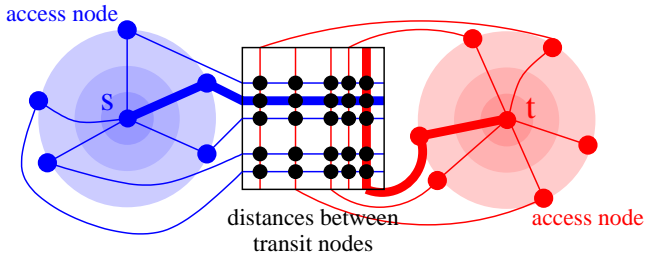
Ein erster Versuch einige Beschleunigungstechniken zu erklären.

Beob.: Transit-Node Routing

Idee:

Es gibt eine **kleine** Menge von **(Transit)-Knoten**, so dass

- jeder “lange” kürzeste Weg mindestens einen Transit-Knoten enthält
- für jeden Knoten *seine* wichtigen Transit-Knoten (Access-Nodes) nur sehr wenige sind



$\approx 10\,000$ Transit-Knoten u. ≈ 10 Access-Nodes pro Knoten (Europa)!

Wie lässt sich diese Beobachtung
formalisieren?

Voraussetzungen

- Graph $G = (V, E, \text{len})$
- ungerichtet (lässt sich auf gerichtet verallgemeinern)
- kürzeste Wege sind eindeutig
- Jede Kante $e = \{u, v\}$ ist kürzester Weg zw. u und v
(sonst lösche e)

Kugel

Zu $r \in \mathbb{R}^+$ und $u \in V$ ist $B_{u,r} := \{v \in V : |P(u, v)| \leq r\}$ die Kugel mit Radius r um u .

Durchmesser

Der Durchmesser D eines Graphen ist $D := \max_{u,v \in V} |P(u, v)|$

Maximaler Grad

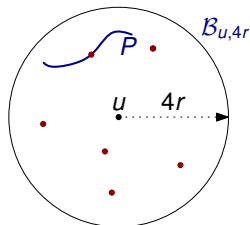
Δ bezeichne den maximalen Grad eines Knotens in G .

Idee:

Lokal überdeckt eine kleine Menge Knoten alle hinreichend langen kürzesten Wege.

Gegeben:

Ungerichteter Graph $G = (V, E, \text{len})$.



Definition

Die *Highway-Dimension* von G ist die kleinste Zahl $h \in \mathbb{N}$, so dass

- Für alle $r \in \mathbb{R}^+$ und
- für alle Knoten $u \in V$
- existiert eine Menge $S \subseteq B_{u, 4r}$ mit $|S| \leq h$ so, dass

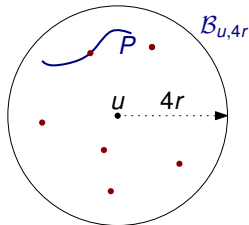
$$|P(v, w)| > r \text{ und } P(v, w) \subseteq B_{u, 4r} \Rightarrow P(v, w) \cap S \neq \emptyset$$

Idee:

Lokal überdeckt eine kleine Menge Knoten alle hinreichend langen kürzesten Wege.

Gegeben:

Ungerichteter Graph $G = (V, E, \text{len})$.



Definition

Die *Highway-Dimension* von G ist die kleinste Zahl $h \in \mathbb{N}$, so dass

- für jede Kugel \mathcal{B} in G (mit Radius $4r$)
- eine Knoten-Menge S mit $|S| \leq h$ existiert, so dass
- jeder kürzeste Weg in \mathcal{B} mit Mindestlänge r einen Knoten aus S enthält.

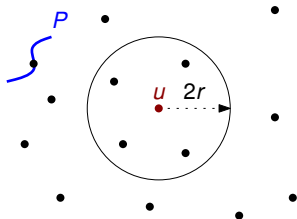
Shortest-Path Cover (SPC)

Idee:

Alle kürzesten Wege einer gewissen Länge können mit einer kleinen Menge von Knoten überdeckt werden.

Gegeben:

Ungerichteter Graph $G = (V, E, \text{len})$.



Definition

Eine Menge C heißt (r, k) -SPC von G genau dann wenn

- Für alle kürzesten Wege P mit $r < |P| \leq 2r$ gilt dass
- $P \cap C \neq \emptyset$ und
- für alle $u \in V$: $|C \cap \mathcal{B}_{u,2r}| \leq k$

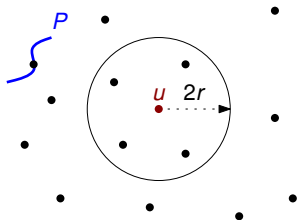
Shortest-Path Cover (SPC)

Idee:

Alle kürzesten Wege einer gewissen Länge können mit einer kleinen Menge von Knoten überdeckt werden.

Gegeben:

Ungerichteter Graph $G = (V, E, \text{len})$.



Definition

Eine Menge C heißt (r, k) -SPC von G genau dann wenn

- jede Kugel B mit Radius $2r$ höchstens k Knoten aus C enthält und
- jeder kürzeste Weg P der Länge $r \leq |P| \leq 2r$ einen Knoten aus C enthält.

Theorem

Wenn G Highway-Dimension h hat, dann $\forall r \exists$ ein (r, h) -SPC.

Beweis

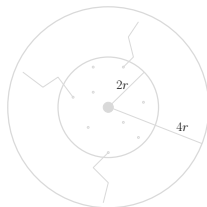
- Sei C^* eine *minimale* Menge die alle kürzesten Wege P mit $r < |P| \leq 2r$ überdeckt.
- zu Zeigen: C^* ist ein (r, h) -SPC

Ann.: $\exists u \in V$ so dass $U := C^* \cap \mathcal{B}_{u,2r}$ und $|U| > h$.

\Rightarrow Nach Def. von h gibt es $H \subseteq V$ mit $|H| \leq h$ die alle kürzesten Wege überdeckt die in $\mathcal{B}_{u,4r}$ enthalten sind und länger als r sind.

$\Rightarrow H$ überdeckt alle KW P mit $r < |P| \leq 2r$

$\Rightarrow |(C^* \setminus U) \cup H| < |C^*|$ und ist (r, h) -SPC. \downarrow



Theorem

Wenn G Highway-Dimension h hat, dann $\forall r \exists$ ein (r, h) -SPC.

Beweis

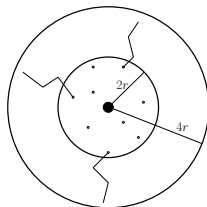
- Sei C^* eine *minimale* Menge die alle kürzesten Wege P mit $r < |P| \leq 2r$ überdeckt.
- zu Zeigen: C^* ist ein (r, h) -SPC

Ann.: $\exists u \in V$ so dass $U := C^* \cap \mathcal{B}_{u,2r}$ und $|U| > h$.

\Rightarrow Nach Def. von h gibt es $H \subseteq V$ mit $|H| \leq h$ die alle kürzesten Wege überdeckt die in $\mathcal{B}_{u,4r}$ enthalten sind und länger als r sind.

$\Rightarrow H$ überdeckt alle KW P mit $r < |P| \leq 2r$

$\Rightarrow |(C^* \setminus U) \cup H| < |C^*|$ und ist (r, h) -SPC. ζ



Theorem

Wenn G Highway-Dimension h hat, dann $\forall r \exists$ ein (r, h) -SPC.

Beweis

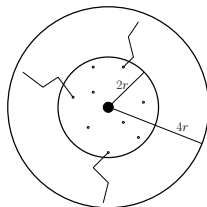
- Sei C^* eine *minimale* Menge die alle kürzesten Wege P mit $r < |P| \leq 2r$ überdeckt.
- zu Zeigen: C^* ist ein (r, h) -SPC

Ann.: $\exists u \in V$ so dass $U := C^* \cap \mathcal{B}_{u,2r}$ und $|U| > h$.

\Rightarrow Nach Def. von h gibt es $H \subseteq V$ mit $|H| \leq h$ die alle kürzesten Wege überdeckt die in $\mathcal{B}_{u,4r}$ enthalten sind und länger als r sind.

$\Rightarrow H$ überdeckt alle KW P mit $r < |P| \leq 2r$

$\Rightarrow |(C^* \setminus U) \cup H| < |C^*|$ und ist (r, h) -SPC. ζ



Theorem

Wenn G Highway-Dimension h hat, dann $\forall r \exists$ ein (r, h) -SPC.

Beweis

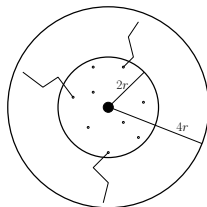
- Sei C^* eine *minimale* Menge die alle kürzesten Wege P mit $r < |P| \leq 2r$ überdeckt.
- zu Zeigen: C^* ist ein (r, h) -SPC

Ann.: $\exists u \in V$ so dass $U := C^* \cap \mathcal{B}_{u,2r}$ und $|U| > h$.

\Rightarrow Nach Def. von h gibt es $H \subseteq V$ mit $|H| \leq h$ die alle kürzesten Wege überdeckt die in $\mathcal{B}_{u,4r}$ enthalten sind und länger als r sind.

$\Rightarrow H$ überdeckt alle KW P mit $r < |P| \leq 2r$

$\Rightarrow |(C^* \setminus U) \cup H| < |C^*|$ und ist (r, h) -SPC. ζ



Theorem

Wenn G Highway-Dimension h hat, dann $\forall r \exists$ ein (r, h) -SPC.

Beweis

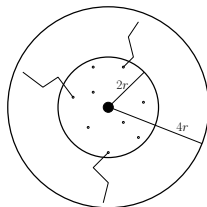
- Sei C^* eine *minimale* Menge die alle kürzesten Wege P mit $r < |P| \leq 2r$ überdeckt.
- zu Zeigen: C^* ist ein (r, h) -SPC

Ann.: $\exists u \in V$ so dass $U := C^* \cap \mathcal{B}_{u,2r}$ und $|U| > h$.

\Rightarrow Nach Def. von h gibt es $H \subseteq V$ mit $|H| \leq h$ die alle kürzesten Wege überdeckt die in $\mathcal{B}_{u,4r}$ enthalten sind und länger als r sind.

$\Rightarrow H$ überdeckt alle KW P mit $r < |P| \leq 2r$

$\Rightarrow |(C^* \setminus U) \cup H| < |C^*|$ und ist (r, h) -SPC. ζ



Problem:

Wie lässt sich C^* effizient konstruieren?

Ein minimales (r, h) -SPC zu finden ist \mathcal{NP} -schwer.

Also: Approximation.

Theorem

Wenn G Highway-Dimension h hat, dann lässt sich für alle r in polynomialer Zeit ein $(r, O(h \log n))$ -SPC konstruieren.

Idee:

Greedy Set-Cover Algorithmus liefert $O(\log n)$ -Approximation von C^* .

Vorgehen zur Konstruktion eines $(r, O(h \log n))$ -SPC:

- Beginne mit $C = \emptyset$
- Wähle iterativ den Knoten zu C der die meisten nicht-überdeckten KW überdeckt

Beweis

- In jedem Schritt:
Mind. $1/h$ der unüberdeckten KW P mit $r < |P| \leq 2r$ wird überdeckt
 - Es gibt $O(n^2)$ KW in G
- ⇒ Höchstens $O(h \log n)$ Knoten werden ausgewählt

Vermutung:

Straßennetze haben kleine (konstante) Highway-Dimension.



Ziel:

Konstruktion eines Preprocessing-Verfahrens, so dass

- Platzverbrauch “klein” (möglichst linear in n)
- über die Query später Gütegarantien ausgesagt werden können
 - RE
 - CH
 - TNR
 - SHARC
 - ... ?
- in Abhängigkeit von h statt n
- Zum Vergleich: Dijkstra $\in O(m + n \log n)$

Idee:

Benutze Preprocessing von Contraction Hierarchies (modifiziert)

Preprocessing:

- ordne Knoten nach “Wichtigkeit”
- kontrahier Knoten in dieser Ordnung
- Knoten v wird kontrahiert durch

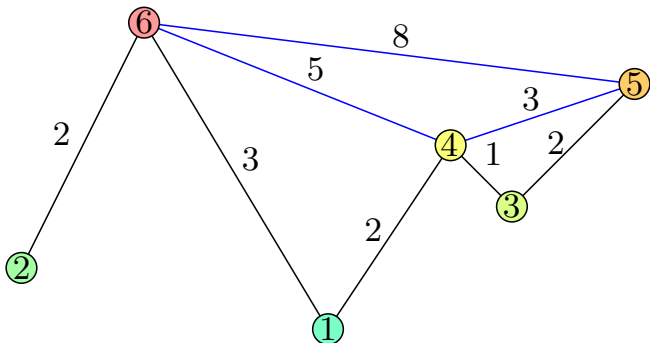
KONTRAHIERE(v)

- 1 **für alle** Paare (u, v) und (v, w) von Kanten **tue**
 - 2 **wenn** (u, v, w) eindeutiger kürzester Weg **dann**
 - 3
 - └ Füge Shortcut (u, w) mit Gewicht $\text{len}(u, v) + \text{len}(v, w)$ ein
-

Query:

- Bidirektional
- Vorwärtssuche: Relaxiert nur Kanten **zu** wichtigeren Knoten
- Rückwärtssuche: Relaxiert nur Kanten **von** wichtigeren Knoten

Freiheitsgrad: In welcher Reihenfolge Knoten kontrahieren?



Generischer Prepro.-Algorithmus

Idee: Partitioniere V zu einer Hierarchie $L_0, L_1, \dots, L_{\log D}$

Vorgehen

- Sei $C_0 := V$
- Sei C_i ein $(2^i, k)$ -SPC für $i = 1 \dots \log D$ wobei
 - $k = h$ für unbeschränktes Preprocessing
 - $k = h \log n$ für polynomialzeit Preprocessing (Approx.)
- Dann ist

$$L_i := C_i \setminus \bigcup_{j=i+1}^{\log D} C_j$$

- Kontrahiere Knoten in der Reihenfolge induziert durch L_i .

Ausgabe:

- Menge E^+ von eingefügten Shortcuts
- Hierarchie $L_0, L_1, \dots, L_{\log D}$

Generischer Prepro.-Algorithmus

Idee: Partitioniere V zu einer Hierarchie $L_0, L_1, \dots, L_{\log D}$

Vorgehen

- Sei $C_0 := V$
- Sei C_i ein $(2^i, k)$ -SPC für $i = 1 \dots \log D$ wobei
 - $k = h$ für unbeschränktes Preprocessing
 - $k = h \log n$ für polynomialzeit Preprocessing (Approx.)
- Dann ist

$$L_i := C_i \setminus \bigcup_{j=i+1}^{\log D} C_j$$

- Kontrahiere Knoten in der Reihenfolge induziert durch L_i .

Ausgabe:

- Menge E^+ von eingefügten Shortcuts
- Hierarchie $L_0, L_1, \dots, L_{\log D}$

Generischer Prepro.-Algorithmus

Idee: Partitioniere V zu einer Hierarchie $L_0, L_1, \dots, L_{\log D}$

Vorgehen

- Sei $C_0 := V$
- Sei C_i ein $(2^i, k)$ -SPC für $i = 1 \dots \log D$ wobei
 - $k = h$ für unbeschränktes Preprocessing
 - $k = h \log n$ für polynomialzeit Preprocessing (Approx.)
- Dann ist

$$L_i := C_i \setminus \bigcup_{j=i+1}^{\log D} C_j$$

- Kontrahiere Knoten in der Reihenfolge induziert durch L_i .

Ausgabe:

- Menge E^+ von eingefügten Shortcuts
- Hierarchie $L_0, L_1, \dots, L_{\log D}$

Lemma

Für $v \in L_i$ und festes $j > i$ ist die Anzahl Kanten $(v, w) \in E^+$ mit $w \in L_j$ höchstens k .

Beweis:

- Kante (v, w) repräsentiert Pfad P dessen innere Knoten vor v und w kontrahiert wurden.
- ⇒ Innere Knoten gehören zu L_x für $x \leq i \leq j$.
- ⇒ $w \in B_{v, 2 \cdot 2^j}$ (da sonst P durch u mit $u \in L_{y > j}$ abgedeckt sein müsste).
- Def. $(2^j, k)$ -SPC besagt, dass $B_{v, 2 \cdot 2^j}$ höchstens k Knoten aus L_j enthält.

Lemma

Für $v \in L_i$ und festes $j > i$ ist die Anzahl Kanten $(v, w) \in E^+$ mit $w \in L_j$ höchstens k .

Beweis:

- Kante (v, w) repräsentiert Pfad P dessen innere Knoten vor v und w kontrahiert wurden.
- ⇒ Innere Knoten gehören zu L_x für $x \leq i \leq j$.
- ⇒ $w \in B_{v,2 \cdot 2^j}$ (da sonst P durch u mit $u \in L_{y>j}$ abgedeckt sein müsste).
- Def. $(2^j, k)$ -SPC besagt, dass $B_{v,2 \cdot 2^j}$ höchstens k Knoten aus L_j enthält.

Theorem

Für jeden Graphen G mit Highway Dimension h gibt es eine Knotenordnung, durch die das CH-Preprocessing eine Menge von Shortcuts E^+ so erzeugt, dass gilt

- *Der Grad jedes Knotens in $G^+ = (V, E \cup E^+)$ ist höchstens $\Delta + h \log D$*
- *$|E^+| \in O(nh \log D)$*

Für Polynomialzeit-Preprocessing:

- Maximalgrad in G^+ ist in $O(\Delta + h \log n \log D)$
- $|E^+| \in O(nh \log n \log D)$

Literatur (Profilsuchen):

- **Daniel Delling, Bastian Katz, Thomas Pajor**
Parallel Computation of Best Connections in Public Transportation Networks In: *24th International Parallel and Distributed Processing Symposium (IPDPS'10)*. IEEE Computer Society, 2010

Literatur (Highway Dimension):

- Ittai Abraham, Amos Fiat, Andrew Goldberg und Renato Werneck:
Highway Dimension, Shortest Paths, and Provably Efficient Algorithms
In: *Proc. ACM-SIAM Symposium on Discrete Algorithms (SODA10)*, 2010.