

Algorithmen für Routenplanung

6. Vorlesung, Sommersemester 2015

Ben Strasser | 11. Mai 2014

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



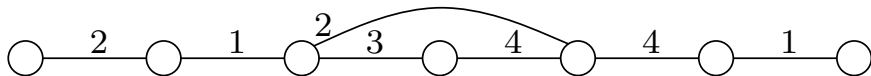
Kürzeste Wege in Straßennetzwerken

Beschleunigungstechniken (Fortsetzung)

- Transit-Node Routing
- Hub-Labels

Wiederholung: CH

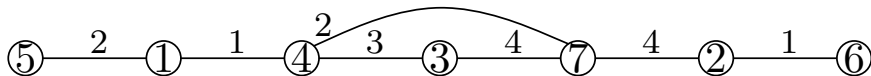
preprocessing:



Wiederholung: CH

preprocessing:

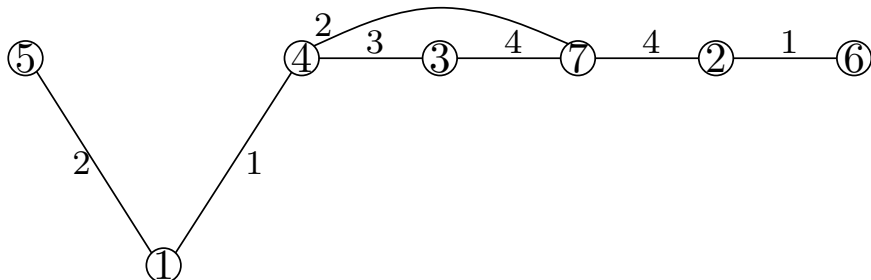
- ordne Knoten nach Wichtigkeit



Wiederholung: CH

preprocessing:

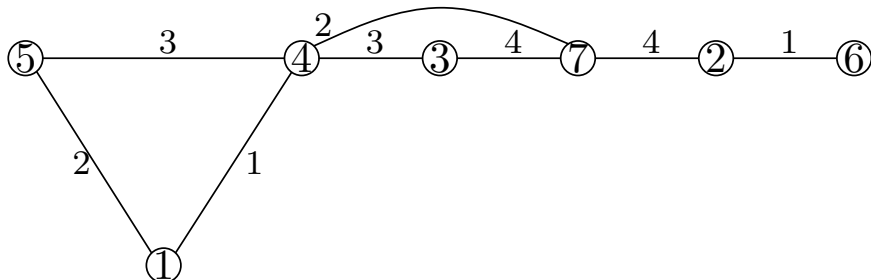
- ordne Knoten nach Wichtigkeit
- bearbeite in der Reihenfolge
- füge Shortcuts hinzu



Wiederholung: CH

preprocessing:

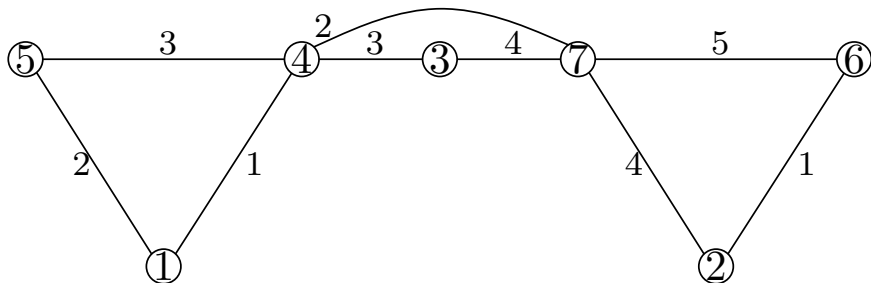
- ordne Knoten nach Wichtigkeit
- bearbeite in der Reihenfolge
- füge Shortcuts hinzu



Wiederholung: CH

preprocessing:

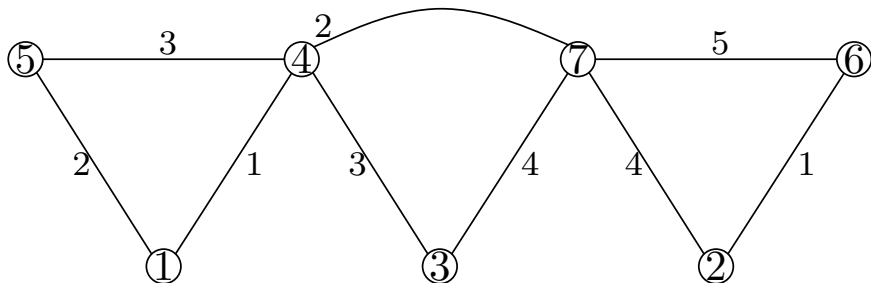
- ordne Knoten nach Wichtigkeit
- bearbeite in der Reihenfolge
- füge Shortcuts hinzu



Wiederholung: CH

preprocessing:

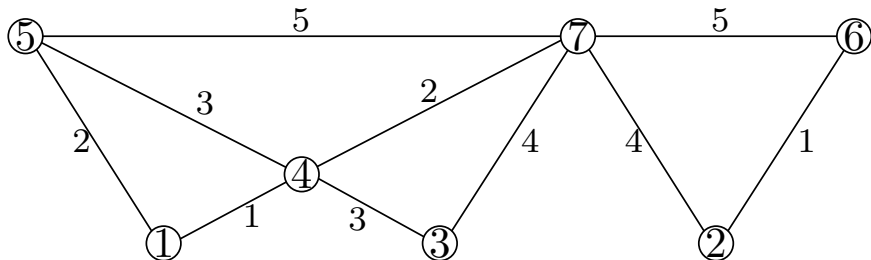
- ordne Knoten nach Wichtigkeit
- bearbeite in der Reihenfolge
- füge Shortcuts hinzu



Wiederholung: CH

preprocessing:

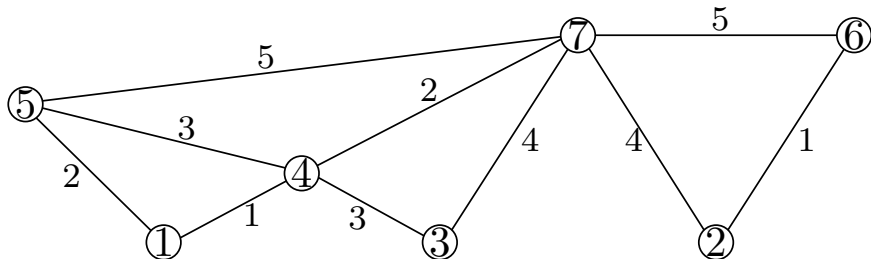
- ordne Knoten nach Wichtigkeit
- bearbeite in der Reihenfolge
- füge Shortcuts hinzu



Wiederholung: CH

preprocessing:

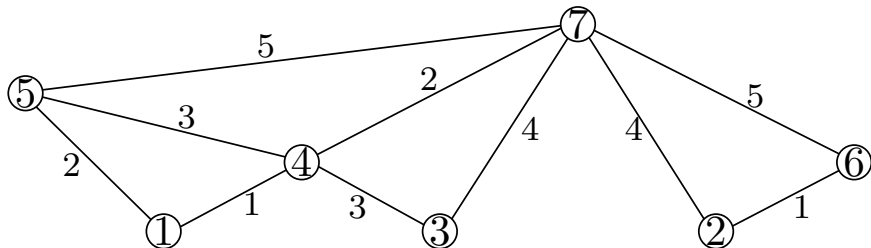
- ordne Knoten nach Wichtigkeit
- bearbeite in der Reihenfolge
- füge Shortcuts hinzu



Wiederholung: CH

preprocessing:

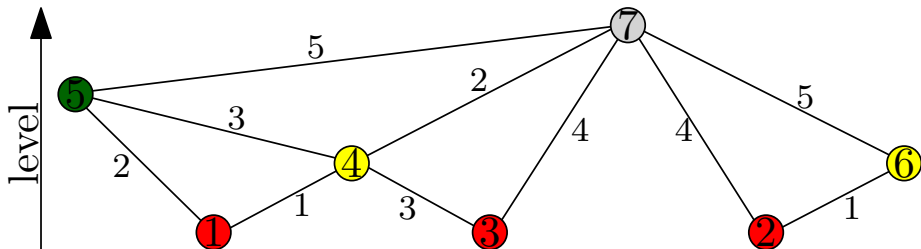
- ordne Knoten nach Wichtigkeit
- bearbeite in der Reihenfolge
- füge Shortcuts hinzu



Wiederholung: CH

preprocessing:

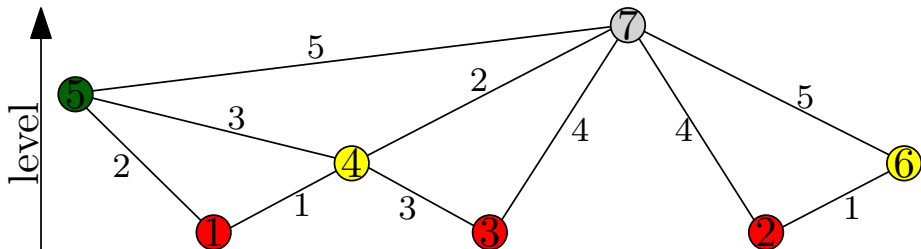
- ordne Knoten nach Wichtigkeit
- bearbeite in der Reihenfolge
- füge Shortcuts hinzu
- Levelzuordnung



Wiederholung: CH

Punkt-zu-Punkt Anfragen

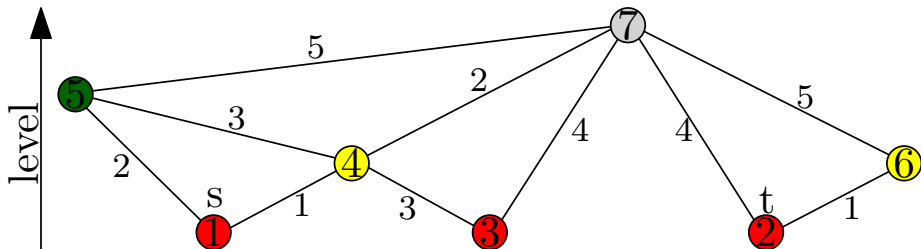
- modifizierter **bidirektionaler** Dijkstra
- folge nur Kanten zu wichtigeren Knoten



Wiederholung: CH

Punkt-zu-Punkt Anfragen

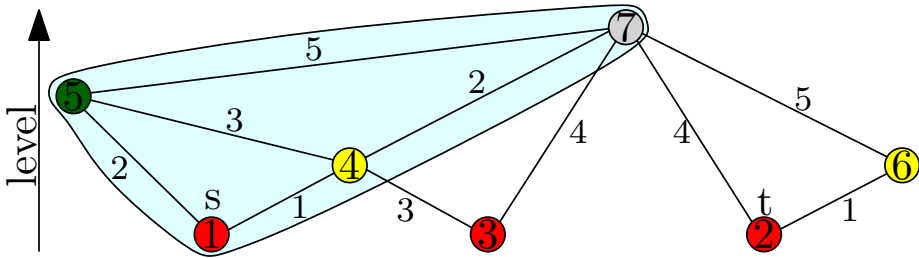
- modifizierter **bidirektionaler** Dijkstra
- folge nur Kanten zu wichtigeren Knoten



Wiederholung: CH

Punkt-zu-Punkt Anfragen

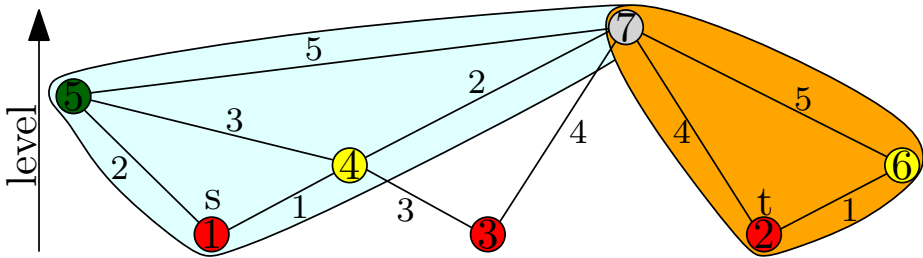
- modifizierter **bidirektionaler** Dijkstra
- folge nur Kanten zu wichtigeren Knoten



Wiederholung: CH

Punkt-zu-Punkt Anfragen

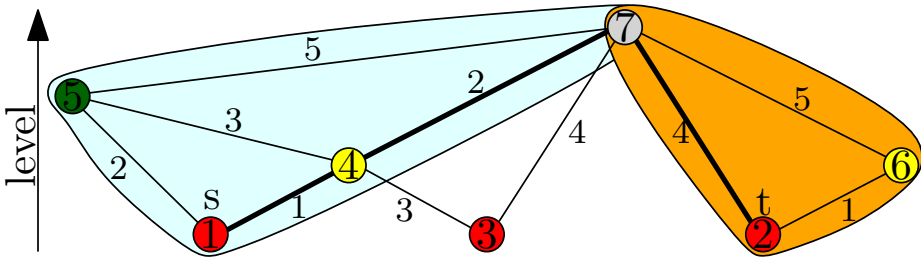
- modifizierter **bidirektionaler** Dijkstra
- folge nur Kanten zu wichtigeren Knoten



Wiederholung: CH

Punkt-zu-Punkt Anfragen

- modifizierter **bidirektionaler** Dijkstra
- folge nur Kanten zu wichtigeren Knoten

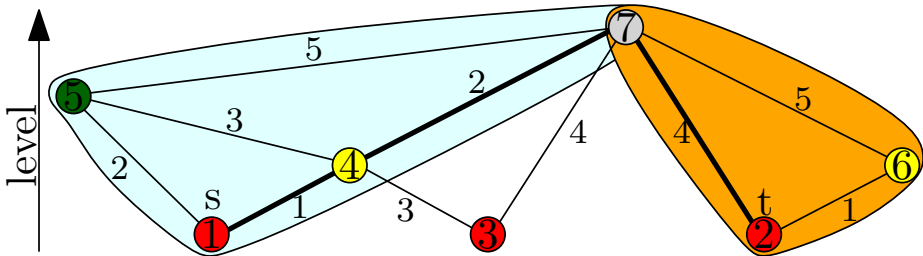


Punkt-zu-Punkt Anfragen

- modifizierter **bidirektionaler** Dijkstra
- folge nur Kanten zu wichtigeren Knoten

Korrektheit:

- es gibt einen wichtigsten Knoten auf dem Pfad
- dieser wird von Vorwärts- und Rückwärtssuche gescannt



Hublabels

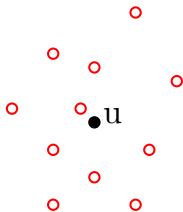
Vorbereitung:

- für jeden Knoten u , berechne zwei Label $L_f(u)$, $L_b(u)$

• u

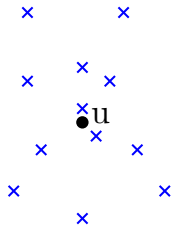
Vorbereitung:

- für jeden Knoten u , berechne zwei Label $L_f(u)$, $L_b(u)$
- ein Label ist eine Menge von Knoten (Hubs) und Distanzen
 - $\text{dist}(u, v)$ für jeden Hub $v \in L_f(u)$



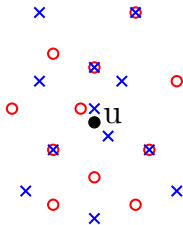
Vorbereitung:

- für jeden Knoten u , berechne zwei Label $L_f(u)$, $L_b(u)$
- ein Label ist eine Menge von Knoten (Hubs) und Distanzen
 - $\text{dist}(u, v)$ für jeden Hub $v \in L_f(u)$
 - $\text{dist}(v, u)$ für jeden Hub $v \in L_b(u)$



Vorbereitung:

- für jeden Knoten u , berechne zwei Label $L_f(u)$, $L_b(u)$
- ein Label ist eine Menge von Knoten (Hubs) und Distanzen
 - $\text{dist}(u, v)$ für jeden Hub $v \in L_f(u)$
 - $\text{dist}(v, u)$ für jeden Hub $v \in L_b(u)$



Vorbereitung:

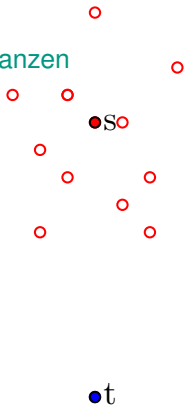
- für jeden Knoten u , berechne zwei Label $L_f(u)$, $L_b(u)$
- ein Label ist eine Menge von Knoten (Hubs) und Distanzen
 - $\text{dist}(u, v)$ für jeden Hub $v \in L_f(u)$
 - $\text{dist}(v, u)$ für jeden Hub $v \in L_b(u)$
- die Label müssen die cover property einhalten:
 $\forall s, t, L_f(s) \cap L_b(t)$ überdeckt den kürzesten $s-t$ Pfad

● s

● t

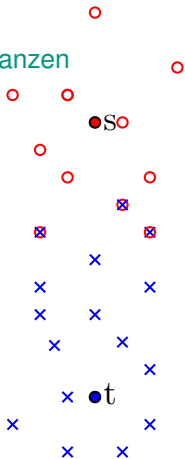
Vorbereitung:

- für jeden Knoten u , berechne zwei Label $L_f(u)$, $L_b(u)$
- ein Label ist eine Menge von Knoten (Hubs) und Distanzen
 - $\text{dist}(u, v)$ für jeden Hub $v \in L_f(u)$
 - $\text{dist}(v, u)$ für jeden Hub $v \in L_b(u)$
- die Label müssen die **cover property** einhalten:
 $\forall s, t, L_f(s) \cap L_b(t)$ überdeckt den kürzesten $s-t$ Pfad



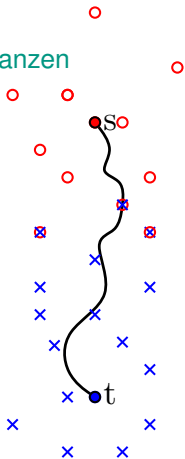
Vorbereitung:

- für jeden Knoten u , berechne zwei Label $L_f(u)$, $L_b(u)$
- ein Label ist eine Menge von Knoten (Hubs) und Distanzen
 - $\text{dist}(u, v)$ für jeden Hub $v \in L_f(u)$
 - $\text{dist}(v, u)$ für jeden Hub $v \in L_b(u)$
- die Label müssen die **cover property** einhalten:
 $\forall s, t, L_f(s) \cap L_b(t)$ überdeckt den kürzesten $s-t$ Pfad



Vorbereitung:

- für jeden Knoten u , berechne zwei Label $L_f(u)$, $L_b(u)$
- ein Label ist eine Menge von Knoten (Hubs) und Distanzen
 - $\text{dist}(u, v)$ für jeden Hub $v \in L_f(u)$
 - $\text{dist}(v, u)$ für jeden Hub $v \in L_b(u)$
- die Label müssen die **cover property** einhalten:
 $\forall s, t, L_f(s) \cap L_b(t)$ überdeckt den kürzesten $s-t$ Pfad



Vorbereitung:

- für jeden Knoten u , berechne zwei Label $L_f(u)$, $L_b(u)$
- ein Label ist eine Menge von Knoten (Hubs) und Distanzen
 - $\text{dist}(u, v)$ für jeden Hub $v \in L_f(u)$
 - $\text{dist}(v, u)$ für jeden Hub $v \in L_b(u)$
- die Label müssen die **cover property** einhalten:
 $\forall s, t, L_f(s) \cap L_b(t)$ überdeckt den kürzesten $s-t$ Pfad

$s-t$ Anfrage:

- finde Knoten $v \in L_f(s) \cap L_b(t) \dots$

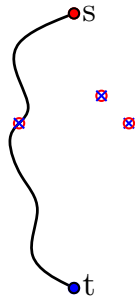


Vorbereitung:

- für jeden Knoten u , berechne zwei Label $L_f(u)$, $L_b(u)$
- ein Label ist eine Menge von Knoten (Hubs) und Distanzen
 - $\text{dist}(u, v)$ für jeden Hub $v \in L_f(u)$
 - $\text{dist}(v, u)$ für jeden Hub $v \in L_b(u)$
- die Label müssen die **cover property** einhalten:
 $\forall s, t, L_f(s) \cap L_b(t)$ überdeckt den kürzesten $s-t$ Pfad

$s-t$ Anfrage:

- finde Knoten $v \in L_f(s) \cap L_b(t) \dots$
- \dots der $\text{dist}(s, v) + \text{dist}(v, t)$ **minimiert**

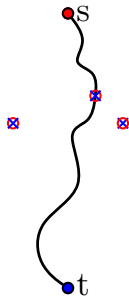


Vorbereitung:

- für jeden Knoten u , berechne zwei Label $L_f(u)$, $L_b(u)$
- ein Label ist eine Menge von Knoten (Hubs) und Distanzen
 - $\text{dist}(u, v)$ für jeden Hub $v \in L_f(u)$
 - $\text{dist}(v, u)$ für jeden Hub $v \in L_b(u)$
- die Label müssen die **cover property** einhalten:
 $\forall s, t, L_f(s) \cap L_b(t)$ überdeckt den kürzesten $s-t$ Pfad

$s-t$ Anfrage:

- finde Knoten $v \in L_f(s) \cap L_b(t) \dots$
- \dots der $\text{dist}(s, v) + \text{dist}(v, t)$ **minimiert**

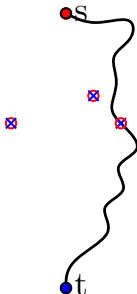


Vorbereitung:

- für jeden Knoten u , berechne zwei Label $L_f(u)$, $L_b(u)$
- ein Label ist eine Menge von Knoten (Hubs) und Distanzen
 - $\text{dist}(u, v)$ für jeden Hub $v \in L_f(u)$
 - $\text{dist}(v, u)$ für jeden Hub $v \in L_b(u)$
- die Label müssen die **cover property** einhalten:
 $\forall s, t, L_f(s) \cap L_b(t)$ überdeckt den kürzesten $s-t$ Pfad

$s-t$ Anfrage:

- finde Knoten $v \in L_f(s) \cap L_b(t) \dots$
- \dots der $\text{dist}(s, v) + \text{dist}(v, t)$ **minimiert**



Vorbereitung:

- für jeden Knoten u , berechne zwei Label $L_f(u)$, $L_b(u)$
- ein Label ist eine Menge von Knoten (Hubs) und Distanzen
 - $\text{dist}(u, v)$ für jeden Hub $v \in L_f(u)$
 - $\text{dist}(v, u)$ für jeden Hub $v \in L_b(u)$
- die Label müssen die **cover property** einhalten:
 $\forall s, t, L_f(s) \cap L_b(t)$ überdeckt den kürzesten $s-t$ Pfad

$s-t$ Anfrage:

- finde Knoten $v \in L_f(s) \cap L_b(t) \dots$
- \dots der $\text{dist}(s, v) + \text{dist}(v, t)$ **minimiert**



Vorbereitung:

- für jeden Knoten u , berechne zwei Label $L_f(u)$, $L_b(u)$
- ein Label ist eine Menge von Knoten (Hubs) und Distanzen
 - $\text{dist}(u, v)$ für jeden Hub $v \in L_f(u)$
 - $\text{dist}(v, u)$ für jeden Hub $v \in L_b(u)$
- die Label müssen die **cover property** einhalten:
 $\forall s, t, L_f(s) \cap L_b(t)$ überdeckt den kürzesten $s-t$ Pfad

$s-t$ Anfrage:

- finde Knoten $v \in L_f(s) \cap L_b(t) \dots$
- \dots der $\text{dist}(s, v) + \text{dist}(v, t)$ **minimiert**

Beobachtungen:

- Laufzeit hängt von Labelgröße ab
- wie effizient berechnen?



Speichern der Labels:

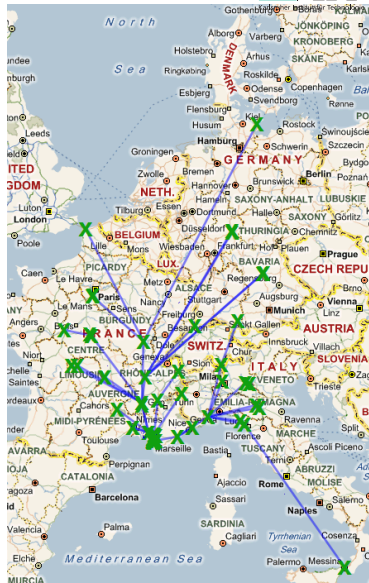
- als Menge von Hub,Distanz Paaren

Hublabels

Speichern der Labels:

- als Menge von Hub,Distanz Paaren

$$L_f(s) \begin{array}{|c|c|c|c|} \hline 1,0 & 4,1 & 5,2 & 7,3 \\ \hline \end{array}$$



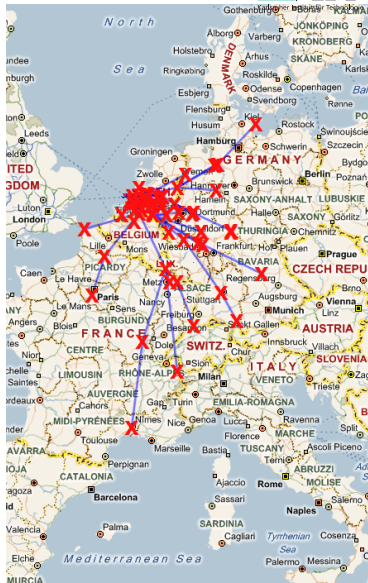
Hublabels

Speichern der Labels:

- als Menge von Hub, Distanz Paaren

$$L_f(s) \begin{array}{|c|c|c|c|} \hline 1,0 & 4,1 & 5,2 & 7,3 \\ \hline \end{array}$$

$$L_b(t) \begin{array}{|c|c|c|c|} \hline 2,0 & 6,1 & 7,4 & 8,1 & 9,3 \\ \hline \end{array}$$



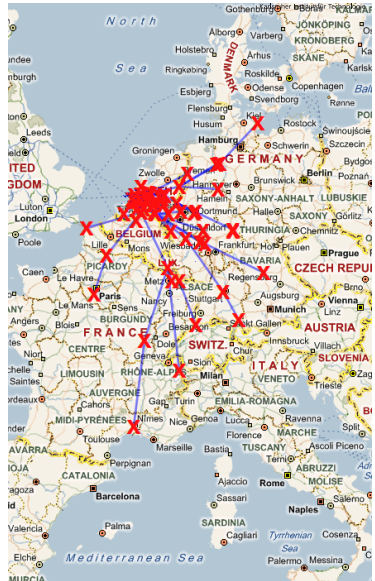
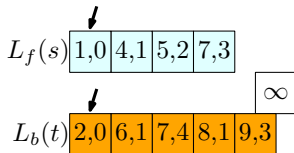
Hublabels

Speichern der Labels:

- als Menge von Hub, Distanz Paaren

Anfrage:

- scannen von zwei Arrays
- nur einige Speicherzugriffe nötig



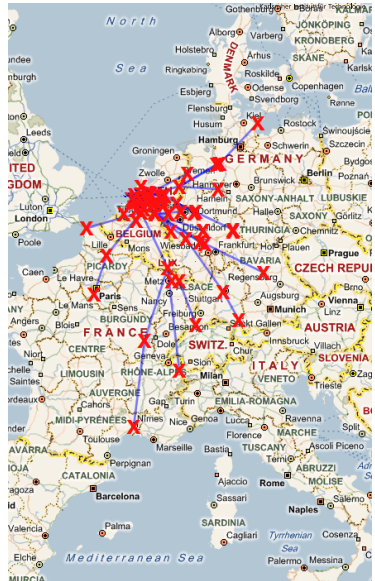
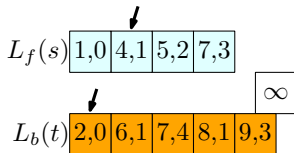
Hublabels

Speichern der Labels:

- als Menge von Hub, Distanz Paaren

Anfrage:

- scannen von zwei Arrays
- nur einige Speicherzugriffe nötig



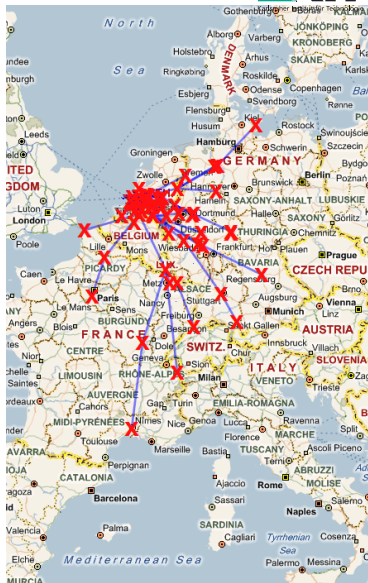
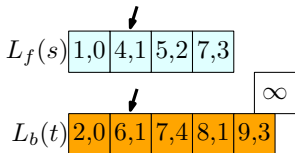
Hublabels

Speichern der Labels:

- als Menge von Hub, Distanz Paaren

Anfrage:

- scannen von zwei Arrays
- nur einige Speicherzugriffe nötig



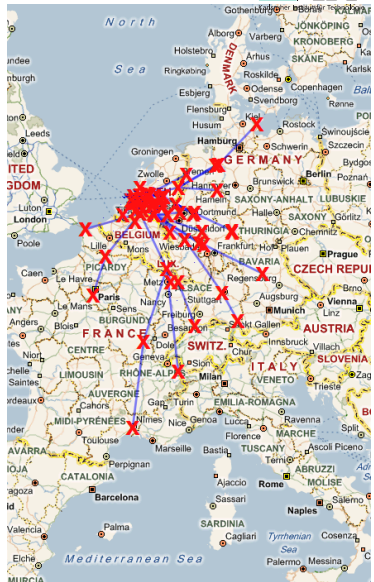
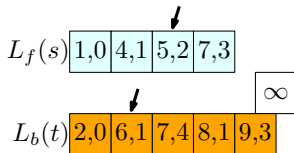
Hublabels

Speichern der Labels:

- als Menge von Hub, Distanz Paaren

Anfrage:

- scannen von zwei Arrays
- nur einige Speicherzugriffe nötig



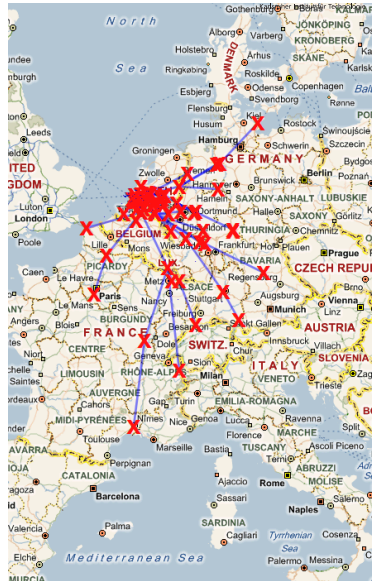
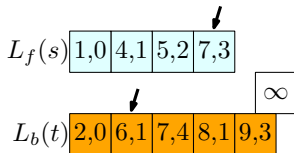
Hublabels

Speichern der Labels:

- als Menge von Hub, Distanz Paaren

Anfrage:

- scannen von zwei Arrays
- nur einige Speicherzugriffe nötig



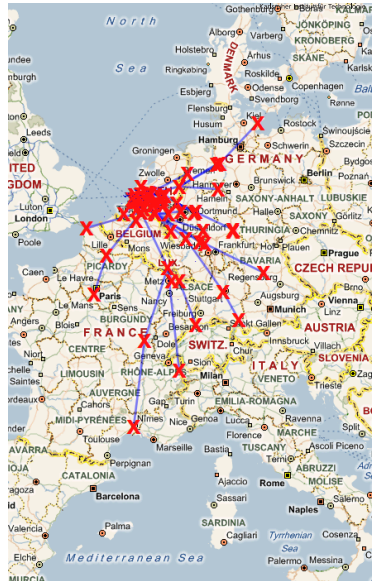
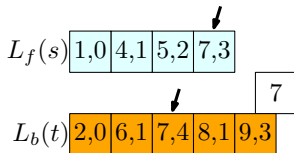
Hublabels

Speichern der Labels:

- als Menge von Hub, Distanz Paaren

Anfrage:

- scannen von zwei Arrays
- nur einige Speicherzugriffe nötig



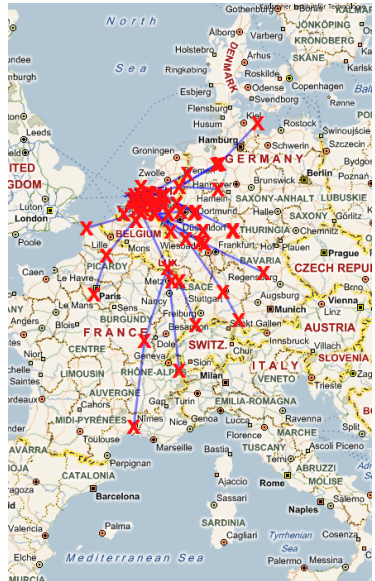
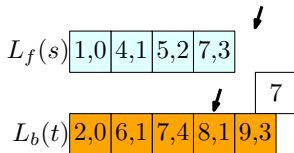
Hublabels

Speichern der Labels:

- als Menge von Hub, Distanz Paaren

Anfrage:

- scannen von zwei Arrays
- nur einige Speicherzugriffe nötig



Hublabels

Speichern der Labels:

- als Menge von Hub, Distanz Paaren

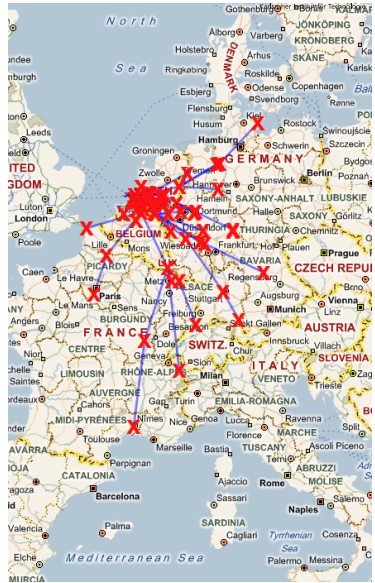
Anfrage:

- scannen von zwei Arrays
- nur einige Speicherzugriffe nötig
- sehr hohe Lokalität

$$L_f(s) \begin{array}{|c|c|c|c|} \hline 1,0 & 4,1 & 5,2 & 7,3 \\ \hline \end{array}$$

7

$$L_b(t) \begin{array}{|c|c|c|c|c|} \hline 2,0 & 6,1 & 7,4 & 8,1 & 9,3 \\ \hline \end{array}$$



Komplexität:

- Maximale Labellänge soll klein sein
- Optimale Hublabels zu berechnen ist NP-schwer [BGK⁺15]
- Es gibt $O(\log n)$ -Approximation [GPPR04]
 - Ursprüngliche Laufzeit in $O(n^5)$
 - Wurde auf $O(n^3 \log n)$ verbessert [DGSW14]

Hierarchische Hublabels

- Jedes Labeling definiert eine Relation \preceq auf den Labels wie folgt:

$$v \preceq u \iff u \in L_f(v) \cup L_b(v)$$

- Ein Labeling ist **hierarchisch** wenn \preceq eine partielle Ordnung ist.
- Optimale Hierarchische Hublabels zu berechnen ist NP-schwer [BGK⁺15]

Kanonische Hublabels

- Ein **kanonische Labeling** bezüglich einer Knotenordnung O ist
 - hierarchisch
 - \preceq muss mit O konsistent sein
 - aus keinem Label kann man ein Hub löschen
- Das kanonische Labeling ist eindeutig für eine feste Ordnung O

- \preceq ordnet die Knoten nach “Wichtigkeit” wie bei der CH
- CH Suchräume sind gültige hierarchisch Labels.
- Aber sie sind größer als nötig, siehe stall-on-demand, sie sind nicht kanonisch
- → Überflüssige Knoten filtern

- \preceq ordnet die Knoten nach “Wichtigkeit” wie bei der CH
 - CH Suchräume sind gültige hierarchisch Labels.
 - Aber sie sind größer als nötig, siehe stall-on-demand, sie sind nicht kanonisch
 - → Überflüssige Knoten filtern
-
- Im folgenden betrachten wir nur noch hierarchisch Hublabels
 - Für Beweise nehmen wir ferner an, dass kürzeste Wege eindeutig sind und Graphen ungerichtet sind

- Sei $m(s, t)$ der Knoten mit höchstem Rank auf dem kürzesten st -Pfad
- $m(s, t)$ ist der gemeinsame Hub von s und t über den der kürzeste Pfad geht.

Satz

Wir können einen Hub h aus dem Label $L(v)$ von v löschen genau dann wenn $h \neq m(v, h)$.

- Sei $m(s, t)$ der Knoten mit höchstem Rank auf dem kürzesten st -Pfad
- $m(s, t)$ ist der gemeinsame Hub von s und t über den der kürzeste Pfad geht.

Satz

Wir können einen Hub h aus dem Label $L(v)$ von v löschen genau dann wenn $h \neq m(v, h)$.

Wenn $h = m(v, h)$ dann dürfen wir h nicht löschen.

- Der gemeinsame Hub von h und v muss höher sein als h und v
- Der höchste Knoten auf dem kürzesten vh -Pfad ist h
- \implies Nur h selber kann der gemeinsame Hub sein
- \implies h darf nicht gelöscht werden

Satz

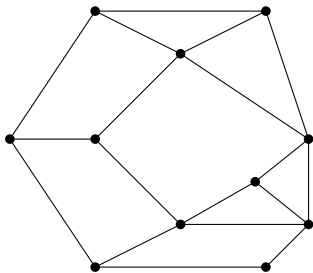
Wir können einen Hub h aus dem Label $L(v)$ von v löschen genau dann wenn $h \neq m(v, h)$.

Wenn $h \neq m(v, h)$ dann dürfen wir h löschen.

- Label von v ist nur relevant für Pfade die bei v beginnen (oder enden) und durch h gehen
- Sei t der Endpunkt eines solchen Pfads
- Auf all diesen Pfaden gibt es einen höheren Knoten, nämlich $h' = m(v, h)$, da der vh -Pfad Teilpfad ist
- Damit der vh' -Pfad und die $h't$ -Pfade gefunden werden muss h' im Label von v und allen t sein
- Wir können h löschen, da für jede Anfrage wo h gemeinsamer Hub ist, ist auch h' gemeinsamer Hub

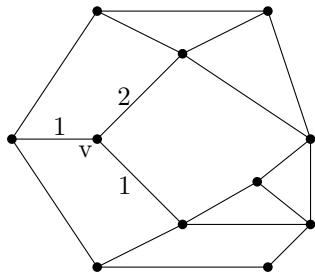
Idee:

- benutze Knotenordnung



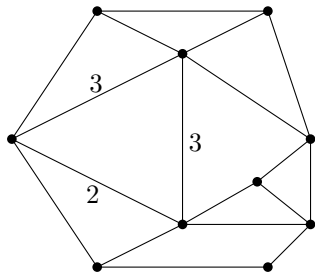
Idee:

- benutze Knotenordnung
- kontrahiere Knoten v



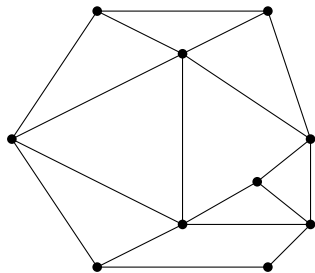
Idee:

- benutze Knotenordnung
- kontrahiere Knoten v



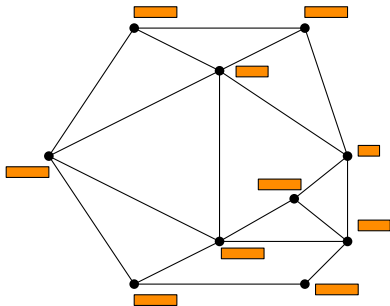
Idee:

- benutze Knotenordnung
- kontrahiere Knoten v



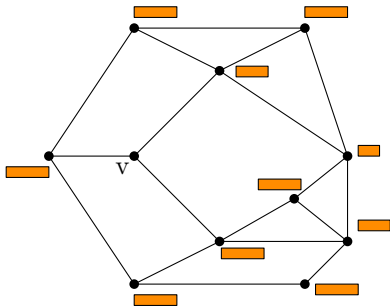
Idee:

- benutze Knotenordnung
- kontrahiere Knoten v
- berechne Labels rekursiv



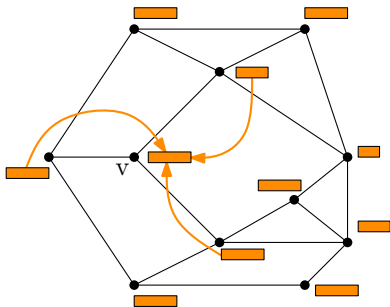
Idee:

- benutze Knotenordnung
- kontrahiere Knoten v
- berechne Labels rekursiv



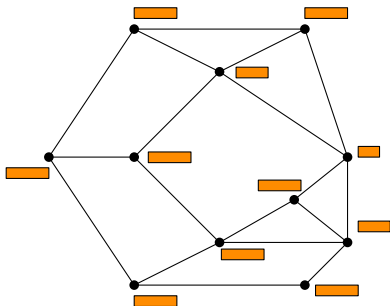
Idee:

- benutze Knotenordnung
- kontrahiere Knoten v
- berechne Labels rekursiv
- merge Labels der Aufwärts-Nachbarn von v
- dünne Label aus



Idee:

- benutze Knotenordnung
- kontrahiere Knoten v
- berechne Labels rekursiv
- merge Labels der Aufwärts-Nachbarn von v
- dünne Label aus



Korrektheit:

- analog zu Korrektheit von CH
- Argumentation über den wichtigsten Knoten auf dem Pfad
- dieser ist im Vorwärtslabel von s und im Rückwärtslabel von t

Generell:

- $L_f(v) = \bigcup_{(v,u) \in G^+} (L_f(u) + (v, u))$
- wenn ein Hub mehrfach im resultierendem Label, behalte nur den mit minimaler Distanz

Generell:

- $L_f(v) = \bigcup_{(v,u) \in G^+} (L_f(u) + (v, u))$
- wenn ein Hub mehrfach im resultierendem Label, behalte nur den mit minimaler Distanz

Ausdünnen:

- manche Knoten im Label sind nicht notwendig
- **Ziel:** Für jeden st -Pfad reicht es wenn der Zwischenknoten h mit dem höchsten Rank in $L_f(h)$ und $L_b(h)$ liegt
- Es sei h ein Knoten in $L_f(s)$. Es sei h' der höchste Knoten have dem kürzesten sh -Pfad.
- Wenn $h \neq h'$ dann ist h nie der höchste Knoten auf einem kürzesten st -Pfad durch h
⇒ Wir können h rauslöschen.

Pruned Labeling:[DGPW14, AIY13]

Alternative Labelkonstruktion

Idee:

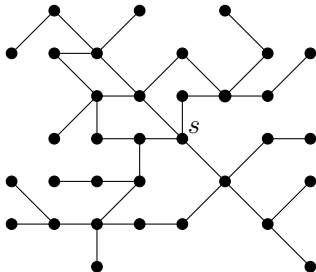
- Verteile Hubs auf Labels absteigend nach Knotenordnung
- h ist Hub von $v \iff$ es auf dem hv -Pfad keinen höheren Knoten gibt
- Starte Dijkstra von h und besuche alle v in denen h liegt, breche alle Pfade über höhere Knoten führen

Pruned Labeling:[DGPW14, AIY13]

Alternative Labelkonstruktion

Idee:

- Verteile Hubs auf Labels absteigend nach Knotenordnung
- h ist Hub von $v \iff$ es auf dem hv -Pfad keinen höheren Knoten gibt
- Starte Dijkstra von h und besuche alle v in denen h liegt, breche alle Pfade über höhere Knoten führen



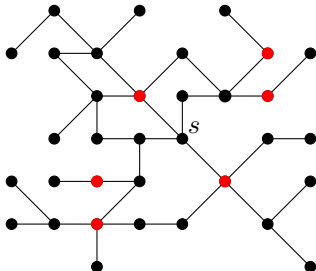
Ziel: s in alle Labels verteilen

Pruned Labeling:[DGPW14, AIY13]

Alternative Labelkonstruktion

Idee:

- Verteile Hubs auf Labels absteigend nach Knotenordnung
- h ist Hub von $v \iff$ es auf dem hv -Pfad keinen höheren Knoten gibt
- Starte Dijkstra von h und besuche alle v in denen h liegt, breche alle Pfade über höhere Knoten führen



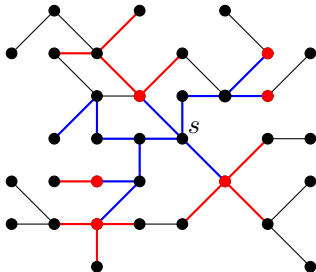
Rote Knoten haben höheren Rank

Pruned Labeling:[DGPW14, AIY13]

Alternative Labelkonstruktion

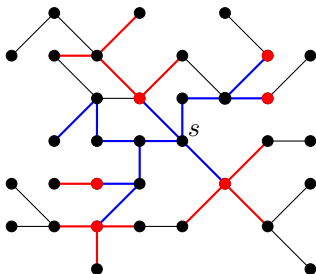
Idee:

- Verteile Hubs auf Labels absteigend nach Knotenordnung
- h ist Hub von $v \iff$ es auf dem hv -Pfad keinen höheren Knoten gibt
- Starte Dijkstra von h und besuche alle v in denen h liegt, breche alle Pfade über höhere Knoten führen



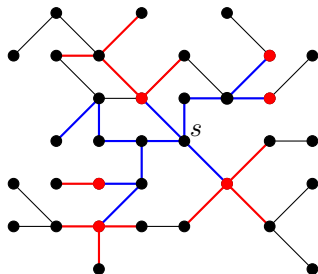
s kommt in über blaue Pfade erreichbaren Label

Pruned Labeling:[DGPW14, AIY13]



- Knoten x ist rot $\iff \exists$ xs -Pfad durch einen roten Knoten
- Bereits aufgebauten partiellen Labels reichen um dies zu testen
- \rightarrow HL-Query auf partiellen Labels kann als Dijkstra-Pruning Regel benutzt werden
- \rightarrow Nur noch der blaue Teilbaum wird besucht
- Pruning macht den Algorithmus leicht schneller

Pruned Labeling:[DGPW14, AIY13]



- Knoten x ist rot $\iff \exists$ xs -Pfad durch einen roten Knoten
- Bereits aufgebauten partiellen Labels reichen um dies zu testen
- \rightarrow HL-Query auf partiellen Labels kann als Dijkstra-Pruning Regel benutzt werden
- \rightarrow Nur noch der blaue Teilbaum wird besucht
- Pruning macht den Algorithmus leicht schneller
- Pruned Labeling funktioniert besser auf Graphen wo der Core Knoten mit hohen Grad enthält, als der Grundalgorithmus.

Idee:

- permutiere hub IDs so, dass Hubs mit hohem Rank kleine IDs haben
- ⇒ sind somit am Anfang des Labels
- **partitioniere** die Eingabe (wieder mal...)
 - für jedes (q, r) -Paar Regionen
 - betrachte alle Pfade von Zelle q nach Zelle r
 - bestimme den verwendeten Hub mit minimalen Rank
 - speichere dessen ID in einer Tabelle (Orakel)

Idee:

- permutiere hub IDs so, dass Hubs mit hohem Rank kleine IDs haben
- ⇒ sind somit am Anfang des Labels
- **partitioniere** die Eingabe (wieder mal...)
 - für jedes (q, r) -Paar Regionen
 - betrachte alle Pfade von Zelle q nach Zelle r
 - bestimme den verwendeten Hub mit minimalen Rank
 - speichere dessen ID in einer Tabelle (Orakel)

Idee:

- permutiere hub IDs so, dass Hubs mit hohem Rank kleine IDs haben
- ⇒ sind somit am Anfang des Labels
- **partitioniere** die Eingabe (wieder mal...)
 - für jedes (q, r) -Paar Regionen
 - betrachte alle Pfade von Zelle q nach Zelle r
 - bestimme den verwendeten Hub mit minimalen Rank
 - speichere dessen ID in einer Tabelle (Orakel)

Anfrage:

- bestimme minimale Hub-ID mit Orakel-Tabelle
- stoppe Iteration der Labels nach dieser ID $L(s)$

⇒ beschleunigt globale Anfragen

$L(s)$	2	3	6	35	37	102	155	172
$L(t)$	2	6	8	43	45	85		

$Or(s, t)$

10

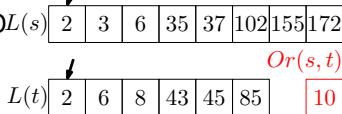
Idee:

- permutiere hub IDs so, dass Hubs mit hohem Rank kleine IDs haben
- ⇒ sind somit am Anfang des Labels
- **partitioniere** die Eingabe (wieder mal...)
 - für jedes (q, r) -Paar Regionen
 - betrachte alle Pfade von Zelle q nach Zelle r
 - bestimme den verwendeten Hub mit minimalen Rank
 - speichere dessen ID in einer Tabelle (Orakel)

Anfrage:

- bestimme minimale Hub-ID mit Orakel-Tabelle
- stoppe Iteration der Labels nach dieser ID $L(s)$

⇒ beschleunigt globale Anfragen

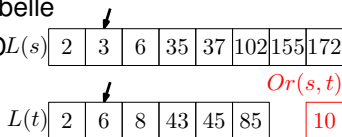


Idee:

- permutiere hub IDs so, dass Hubs mit hohem Rank kleine IDs haben
- ⇒ sind somit am Anfang des Labels
- **partitioniere** die Eingabe (wieder mal...)
 - für jedes (q, r) -Paar Regionen
 - betrachte alle Pfade von Zelle q nach Zelle r
 - bestimme den verwendeten Hub mit minimalen Rank
 - speichere dessen ID in einer Tabelle (Orakel)

Anfrage:

- bestimme minimale Hub-ID mit Orakel-Tabelle
 - stoppe Iteration der Labels nach dieser ID $L(s)$
- ⇒ beschleunigt globale Anfragen

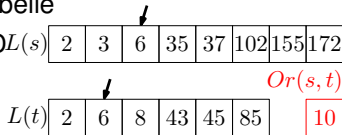


Idee:

- permutiere hub IDs so, dass Hubs mit hohem Rank kleine IDs haben
- ⇒ sind somit am Anfang des Labels
- **partitioniere** die Eingabe (wieder mal...)
 - für jedes (q, r) -Paar Regionen
 - betrachte alle Pfade von Zelle q nach Zelle r
 - bestimme den verwendeten Hub mit minimalen Rank
 - speichere dessen ID in einer Tabelle (Orakel)

Anfrage:

- bestimme minimale Hub-ID mit Orakel-Tabelle
 - stoppe Iteration der Labels nach dieser ID $L(s)$
- ⇒ beschleunigt globale Anfragen

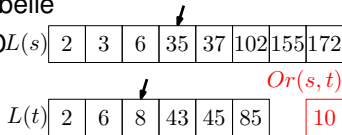


Idee:

- permutiere hub IDs so, dass Hubs mit hohem Rank kleine IDs haben
- ⇒ sind somit am Anfang des Labels
- **partitioniere** die Eingabe (wieder mal...)
 - für jedes (q, r) -Paar Regionen
 - betrachte alle Pfade von Zelle q nach Zelle r
 - bestimme den verwendeten Hub mit minimalen Rank
 - speichere dessen ID in einer Tabelle (Orakel)

Anfrage:

- bestimme minimale Hub-ID mit Orakel-Tabelle
 - stoppe Iteration der Labels nach dieser ID $L(s)$
- ⇒ beschleunigt globale Anfragen



Sei U_v die Menge der nicht überdeckten Pfade auf denen v liegt.

Zur Erinnerung:

- Knoten werden bei Path-Greedy nach Anzahl überdeckter Pfade geordnet
- d.h. wähle v , so dass $|U_v|$ minimal ist

Neue Idee:

- Sei S_v Startknoten eines Pfads in U_v , T_v analog
- Wähle Knoten v , so dass $|S_v| + |T_v|$ minimal ist
- Noch besser: Wähle v , so dass $|U_v|/(|S_v| + |T_v|)$ maximal ist

method	preprocessing		query
	time [h:m]	space [GB]	time [μ s]
MLD-3	< 0:01	0.4	912
CH	0:02	0.4	96.3
HL-0	0:03	22.5	0.700
HL-15	0:05	18.8	0.556
HL-17	0:25	18.4	0.545
HL- ∞	5:43	16.8	0.508
HL- ∞ + Oracle	6:12	17.7	0.254
Table Lookup	???	1 208 358.7	0.056

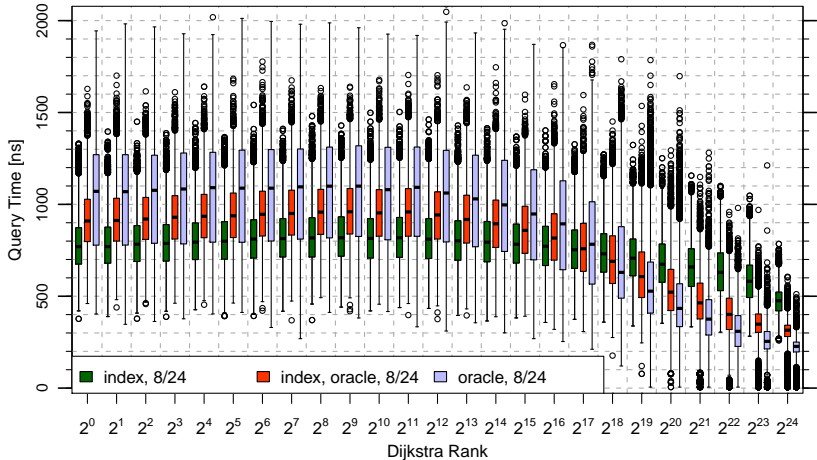
- Vorbereitung mit 12 Cores parallelisiert
- Table Lookup nimmt an, dass Speicher nicht im Cache liegt

method	preprocessing		query
	time [h:m]	space [GB]	time [μ s]
MLD-3	< 0:01	0.4	912
CH	0:02	0.4	96.3
HL-0	0:03	22.5	0.700
HL-15	0:05	18.8	0.556
HL-17	0:25	18.4	0.545
HL- ∞	5:43	16.8	0.508
HL- ∞ + Oracle	6:12	17.7	0.254
Table Lookup	???	1 208 358.7	0.056

- Vorberechnung mit 12 Cores parallelisiert
- Table Lookup nimmt an, dass Speicher nicht im Cache liegt

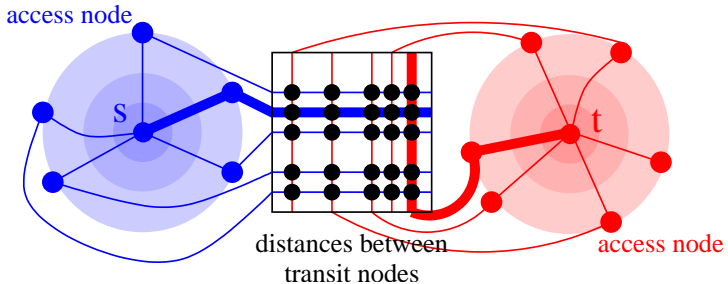
- HL ist Faktor 100 schneller als CH (Speedup 10 Mio)
- hoher Speicherverbrauch (durch Kompression reduzierbar)

Lokale Queries

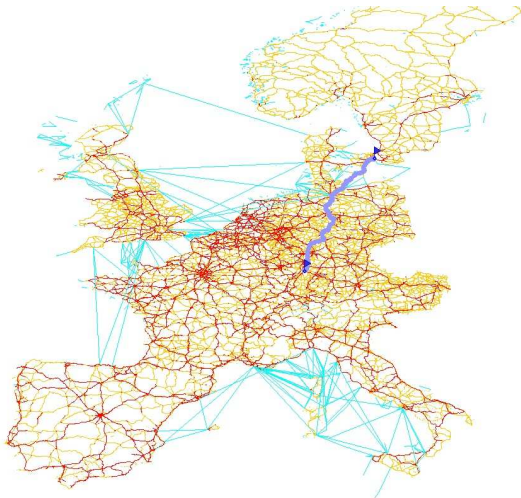


- Knotenordnung definiert Labeling
- Beschleunigung gegenüber CH von Faktor mehr als 100
- durch bessere Lokalität
- nur 5 mal langsamer als ein Speicherzugriff
- schnellster Algorithmus momentan
- beschleunigt lokale und globale Anfragen
- aber Speicherverbrauch sehr hoch
- wird zu einem späterem Zeitpunkt noch einmal wichtig

Transit-Node Routing



Transit-Node Routing

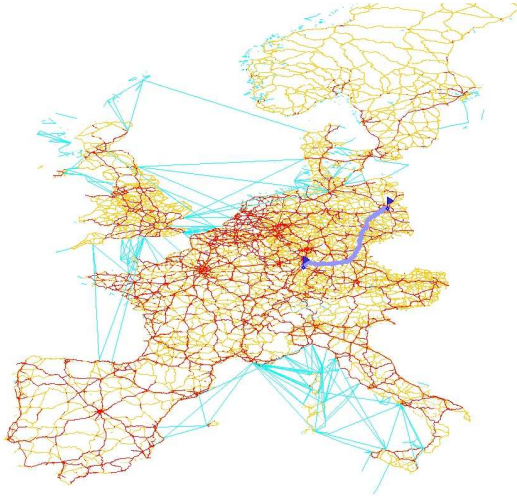


Beobachtung:

- wenn man weit weg fährt, fährt man immer an bestimmten Punkten vorbei
- hier: von Karlsruhe aus, an drei relevanten Stellen

Karlsruhe nach. . .
Kopenhagen

Transit-Node Routing

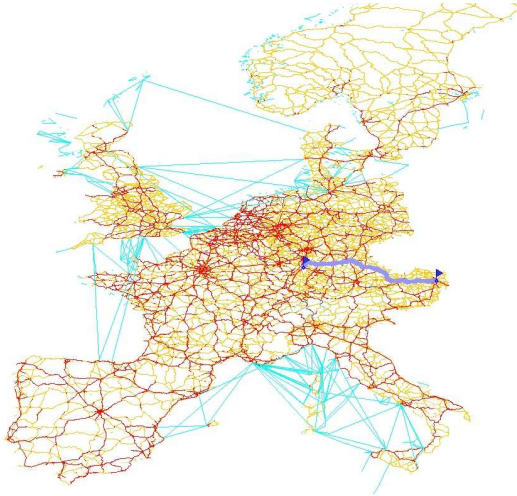


Beobachtung:

- wenn man weit weg fährt, fährt man immer an bestimmten Punkten vorbei
- hier: von Karlsruhe aus, an drei relevanten Stellen

Karlsruhe nach. . .
Berlin

Transit-Node Routing

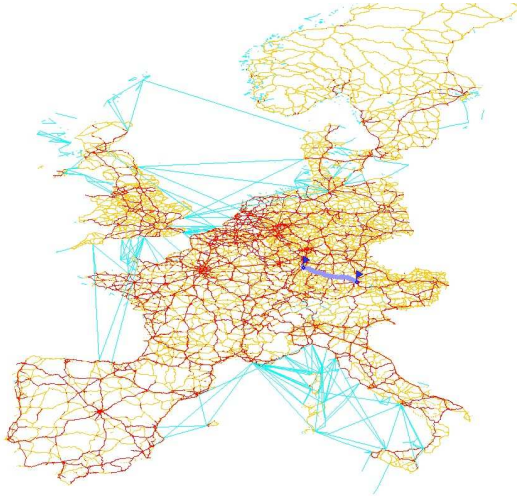


Beobachtung:

- wenn man weit weg fährt, fährt man immer an bestimmten Punkten vorbei
- hier: von Karlsruhe aus, an drei relevanten Stellen

Karlsruhe nach . . .
Wien

Transit-Node Routing

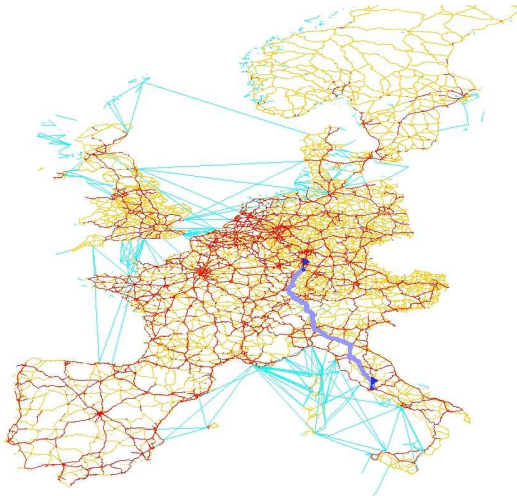


Beobachtung:

- wenn man weit weg fährt, fährt man immer an bestimmten Punkten vorbei
- hier: von Karlsruhe aus, an drei relevanten Stellen

Karlsruhe nach . . .
München

Transit-Node Routing

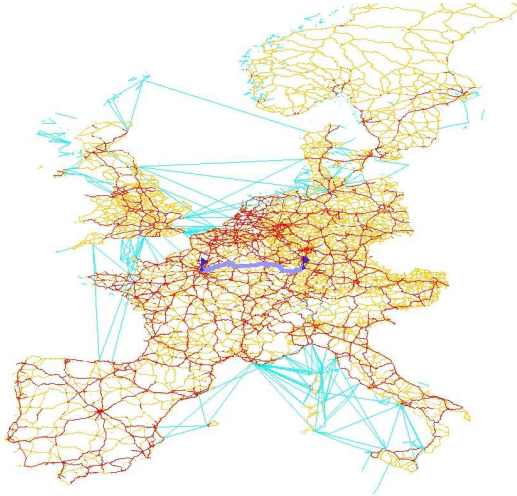


Beobachtung:

- wenn man weit weg fährt, fährt man immer an bestimmten Punkten vorbei
- hier: von Karlsruhe aus, an drei relevanten Stellen

Karlsruhe nach . . .
Rom

Transit-Node Routing

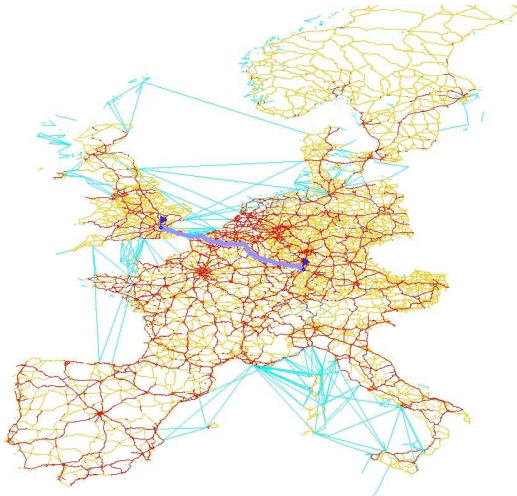


Beobachtung:

- wenn man weit weg fährt, fährt man immer an bestimmten Punkten vorbei
- hier: von Karlsruhe aus, an drei relevanten Stellen

Karlsruhe nach. . .
Paris

Transit-Node Routing

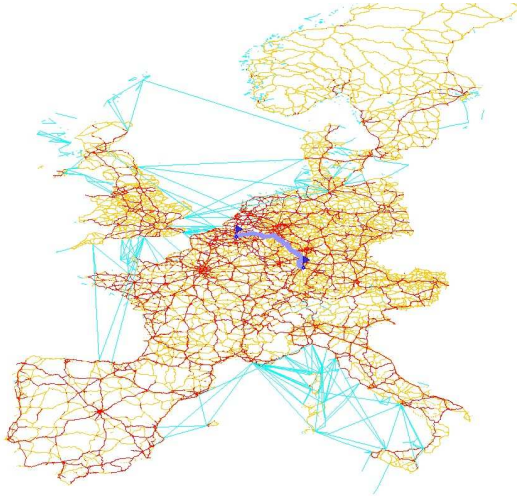


Beobachtung:

- wenn man weit weg fährt, fährt man immer an bestimmten Punkten vorbei
- hier: von Karlsruhe aus, an drei relevanten Stellen

Karlsruhe nach . . .
London

Transit-Node Routing

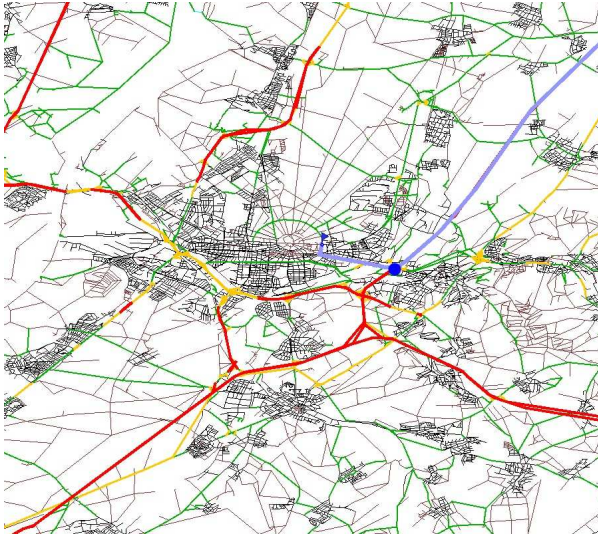


Beobachtung:

- wenn man weit weg fährt, fährt man immer an bestimmten Punkten vorbei
- hier: von Karlsruhe aus, an drei relevanten Stellen

Karlsruhe nach. . .
Brüssel

Transit-Node Routing

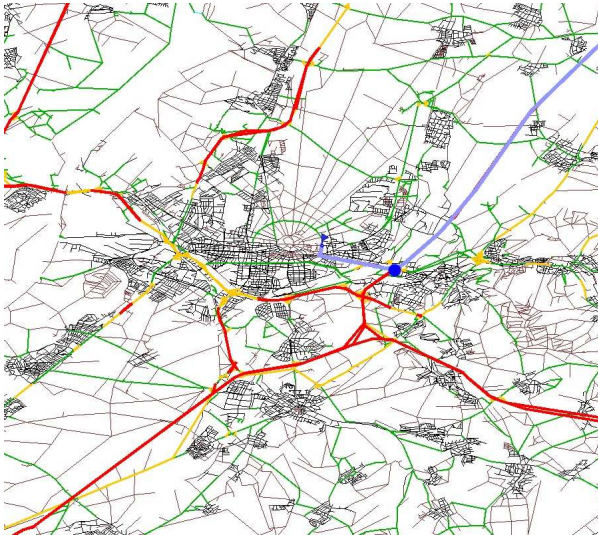


Beobachtung:

- wenn man weit weg fährt, fährt man immer an bestimmten Punkten vorbei
- hier: von Karlsruhe aus, an drei relevanten Stellen

Karlsruhe nach . . .
Kopenhagen

Transit-Node Routing

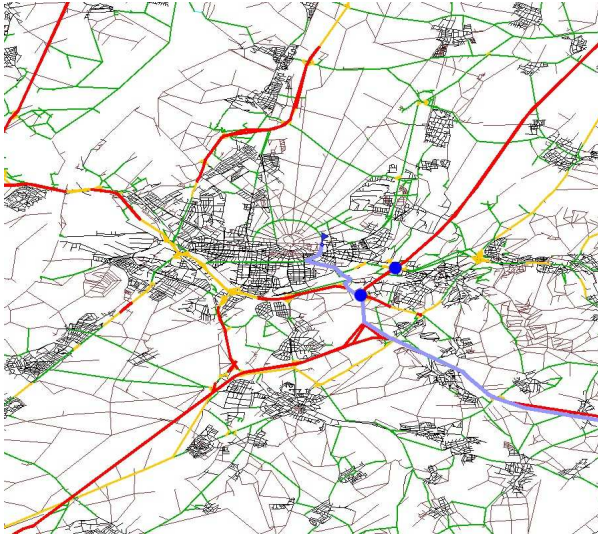


Beobachtung:

- wenn man weit weg fährt, fährt man immer an bestimmten Punkten vorbei
- hier: von Karlsruhe aus, an drei relevanten Stellen

Karlsruhe nach . . .
Berlin

Transit-Node Routing

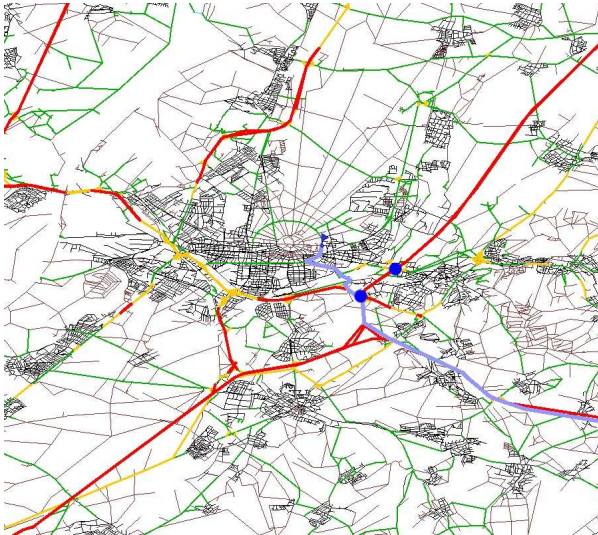


Beobachtung:

- wenn man weit weg fährt, fährt man immer an bestimmten Punkten vorbei
- hier: von Karlsruhe aus, an drei relevanten Stellen

Karlsruhe nach . . .
Wien

Transit-Node Routing

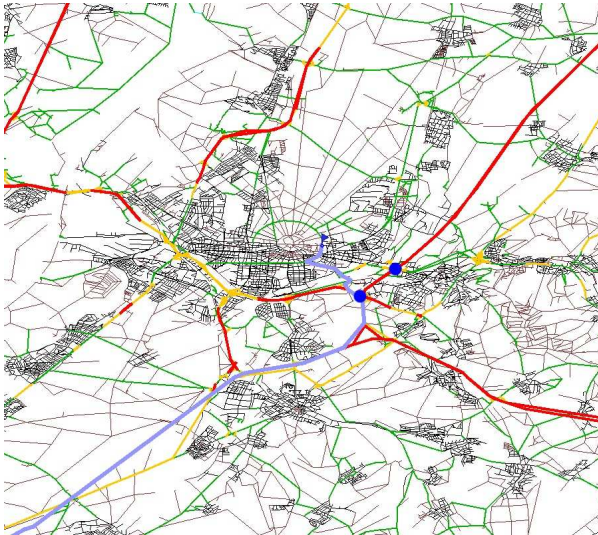


Beobachtung:

- wenn man weit weg fährt, fährt man immer an bestimmten Punkten vorbei
- hier: von Karlsruhe aus, an drei relevanten Stellen

Karlsruhe nach . . .
München

Transit-Node Routing

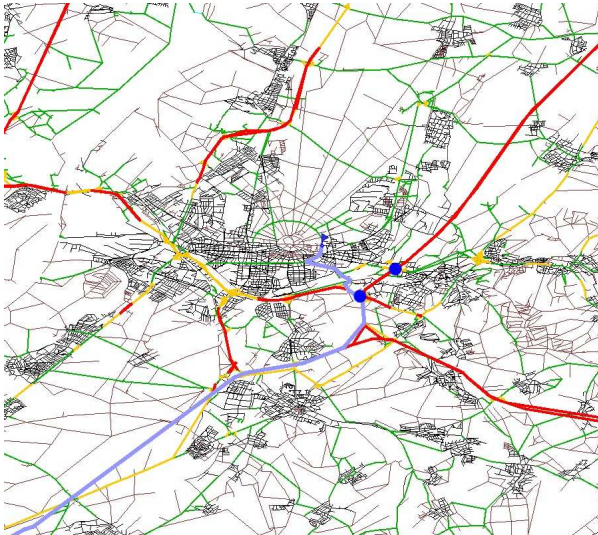


Beobachtung:

- wenn man weit weg fährt, fährt man immer an bestimmten Punkten vorbei
- hier: von Karlsruhe aus, an drei relevanten Stellen

Karlsruhe nach...
Rom

Transit-Node Routing

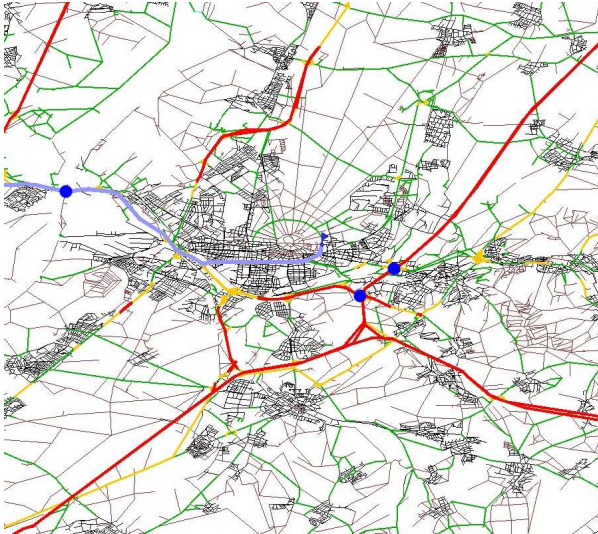


Beobachtung:

- wenn man weit weg fährt, fährt man immer an bestimmten Punkten vorbei
- hier: von Karlsruhe aus, an drei relevanten Stellen

Karlsruhe nach . . .
Paris

Transit-Node Routing

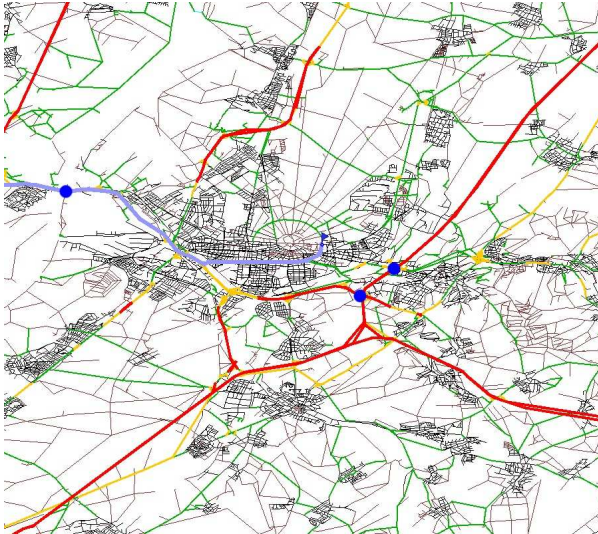


Beobachtung:

- wenn man weit weg fährt, fährt man immer an bestimmten Punkten vorbei
- hier: von Karlsruhe aus, an drei relevanten Stellen

Karlsruhe nach . . .
London

Transit-Node Routing



Beobachtung:

- wenn man weit weg fährt, fährt man immer an bestimmten Punkten vorbei
- hier: von Karlsruhe aus, an drei relevanten Stellen

Karlsruhe nach . . .
Brüssel

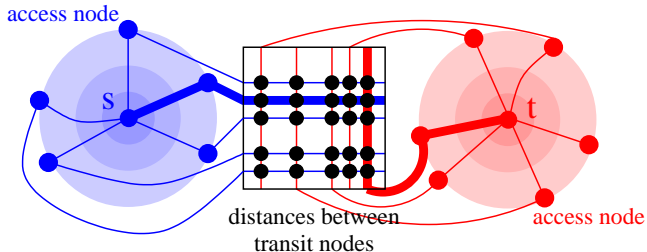
Transit-Node Routing

Idee:

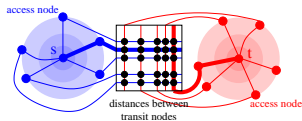
- reduziere Anfragen auf Table-Lookups
- identifiziere “wichtige” Knoten
- vollständige Distanztabelle zwischen diesen Knoten

Probleme:

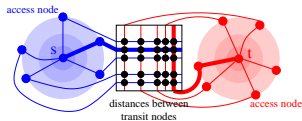
- Speicherverbrauch
- nahe Anfragen



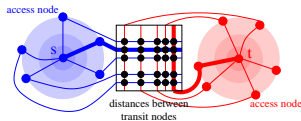
- Wähle **transit nodes**: $T \subseteq V$
- Bestimme für jeden Knoten v eine Menge von Vorwärts $\vec{A}(v)$ und Rückwärts $\overleftarrow{A}(v)$ **access nodes**
- Vorberechnete Distanzen: D_T und d_A



- Wähle **transit nodes**: $T \subseteq V$
- Bestimme für jeden Knoten v eine Menge von Vorwärts $\vec{A}(v)$ und Rückwärts $\overleftarrow{A}(v)$ **access nodes**
- Vorberechnete Distanzen: D_T und d_A



- Wähle **transit nodes**: $T \subseteq V$
- Bestimme für jeden Knoten v eine Menge von Vorwärts $\vec{A}(v)$ und Rückwärts $\overleftarrow{A}(v)$ **access nodes**
- Vorberechnete Distanzen: D_T und d_A
- $\text{dist}(s, t) \stackrel{?}{=} \min_{u \in \vec{A}(s), v \in \overleftarrow{A}(t)} \{d_A(s, u) + D_T(u, v) + d_A(v, t)\}$



- Wähle **transit nodes**: $T \subseteq V$
- Bestimme für jeden Knoten v eine Menge von Vorwärts $\vec{A}(v)$ und Rückwärts $\overleftarrow{A}(v)$ **access nodes**
- Vorberechnete Distanzen: D_T und d_A
- $\text{dist}(s, t) \stackrel{?}{=} \min_{u \in \vec{A}(s), v \in \overleftarrow{A}(t)} \{d_A(s, u) + D_T(u, v) + d_A(v, t)\}$

Berechnete Distanz nur für hinreichend weite Anfragen korrekt

- **Locality filter**: $L : V \times V \rightarrow \{\text{true}, \text{false}\}$
- true \rightarrow **Fallback-Routine** für lokale Anfragen
- Einseitige Fehler erlaubt

Also:

- Wie Transit-Nodes bestimmen?
- Wie Access-Nodes und deren Distanz bestimmen?
- Wie Distanztabelle zwischen Transit-Nodes berechnen?
- Welcher Locality-Filter?
- Wie lokale Anfragen berechnen?

Also:

- Wie Transit-Nodes bestimmen?
- Wie Access-Nodes und deren Distanz bestimmen?
- Wie Distanztabelle zwischen Transit-Nodes berechnen?
- Welcher Locality-Filter?
- Wie lokale Anfragen berechnen?

Ideen?

Also:

- Wie Transit-Nodes bestimmen?
- Wie Access-Nodes und deren Distanz bestimmen?
- Wie Distanztabelle zwischen Transit-Nodes berechnen?
- Welcher Locality-Filter?
- Wie lokale Anfragen berechnen?

Ideen? Verschiedene Ansätze: Grid-based TNR [BFM06],

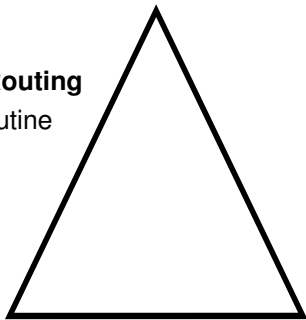
Hierarchie-basiertes TNR mit geometrischem
Lokalitätsfilter [BFM⁺07, GSSV12], **CH-TNR [ALS13]**

Contraction Hierarchies based Transit Node Routing

- Use CH for preprocessing and as fallback routine
- Take top k nodes as Transit nodes. . .

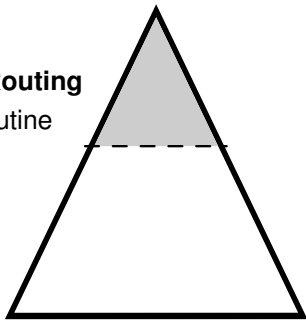
Contraction Hierarchies based Transit Node Routing

- Use CH for preprocessing and as fallback routine
- Take top k nodes as Transit nodes. . .



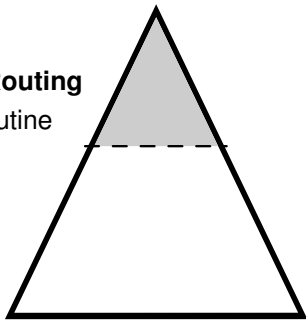
Contraction Hierarchies based Transit Node Routing

- Use CH for preprocessing and as fallback routine
- Take top k nodes as Transit nodes. . .



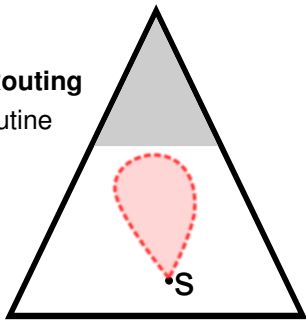
Contraction Hierarchies based Transit Node Routing

- Use CH for preprocessing and as fallback routine
- Take top k nodes as Transit nodes. . .
- . . . and use them to compute Access nodes



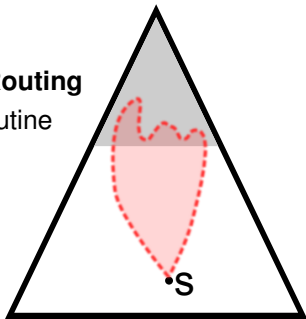
Contraction Hierarchies based Transit Node Routing

- Use CH for preprocessing and as fallback routine
- Take top k nodes as Transit nodes. . .
- . . . and use them to compute Access nodes



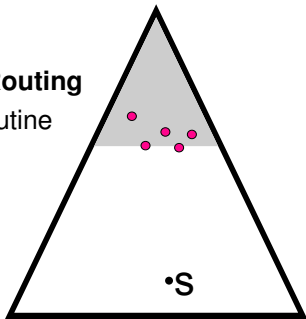
Contraction Hierarchies based Transit Node Routing

- Use CH for preprocessing and as fallback routine
- Take top k nodes as Transit nodes. . .
- . . . and use them to compute Access nodes



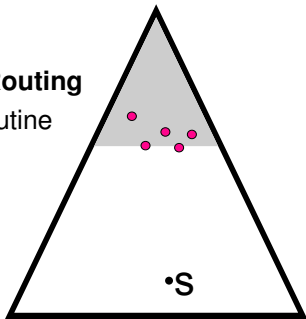
Contraction Hierarchies based Transit Node Routing

- Use CH for preprocessing and as fallback routine
- Take top k nodes as Transit nodes. . .
- . . . and use them to compute Access nodes



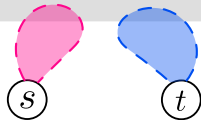
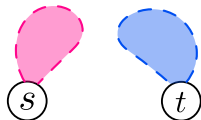
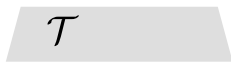
Contraction Hierarchies based Transit Node Routing

- Use CH for preprocessing and as fallback routine
- Take top k nodes as Transit nodes. . .
- . . . and use them to compute Access nodes
- **Locality filter!**?



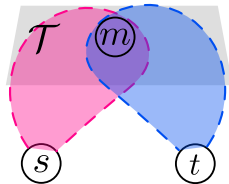
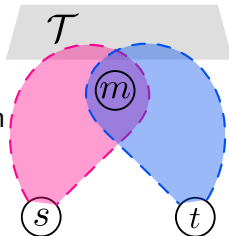
Properties of a local query

- Consider meeting point m of a $s - t$ -search



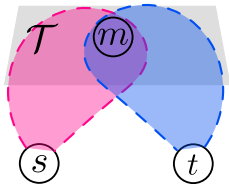
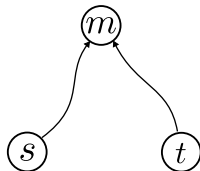
Properties of a local query

- Consider meeting point m of a $s - t$ -search



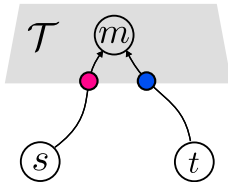
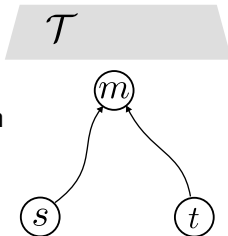
Properties of a local query

- Consider meeting point m of a $s - t$ -search



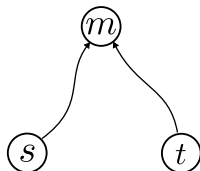
Properties of a local query

- Consider meeting point m of a $s - t$ -search
- $m \notin \mathcal{T} \iff$ local query



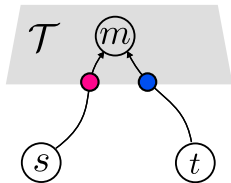
Properties of a local query

- Consider meeting point m of a $s - t$ -search
- $m \notin \mathcal{T} \iff$ local query



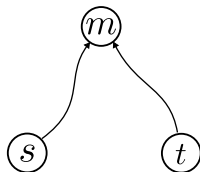
Search space based locality filter

- Store search spaces **below** Transit Nodes $S : V \rightarrow V \setminus \mathcal{T}$
- Computation **for free** during preprocessing of Access Nodes
- During Query: $\mathcal{L} = (S(s) \cap S(t) \neq \emptyset)$
- **Space requirements!**



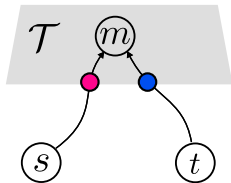
Properties of a local query

- Consider meeting point m of a $s - t$ -search
- $m \notin \mathcal{T} \iff$ local query



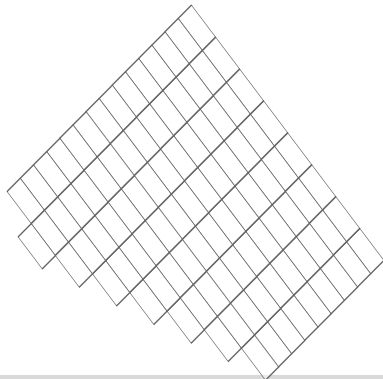
Search space based locality filter

- Store search spaces **below** Transit Nodes $S : V \rightarrow V \setminus \mathcal{T}$
- Computation **for free** during preprocessing of Access Nodes
- During Query: $\mathcal{L} = (S(s) \cap S(t) \neq \emptyset)$
- **Space requirements!**
- False positives are allowed

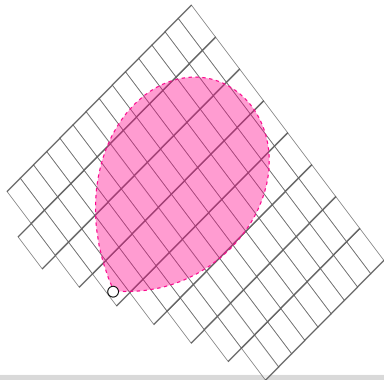


Locality Filter

- Partition the graph into regions
- Over-Approximation of the search spaces using **touched** regions.

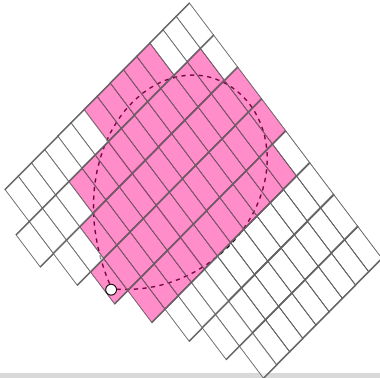


- Partition the graph into regions
- Over-Approximation of the search spaces using **touched** regions.

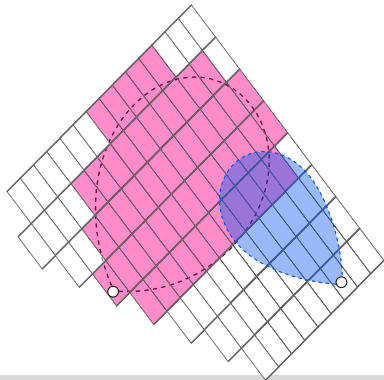


Locality Filter

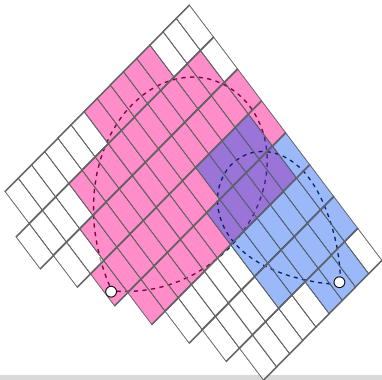
- Partition the graph into regions
- Over-Approximation of the search spaces using **touched** regions.



- Partition the graph into regions
- Over-Approximation of the search spaces using **touched** regions.
- Correctness: $m \in S(s) \cap S(t) \implies R(m) \in S'(s) \cap S'(t)$



- Partition the graph into regions
- Over-Approximation of the search spaces using **touched** regions.
- Correctness: $m \in S(s) \cap S(t) \implies R(m) \in S'(s) \cap S'(t)$

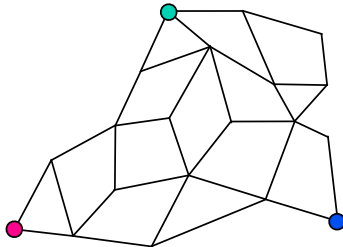


Locality Filter

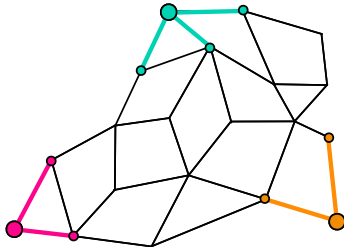
- Larger regions → better compression
- More compact regions → less false positives
- Region boundaries should be close to search space boundaries

Locality Filter

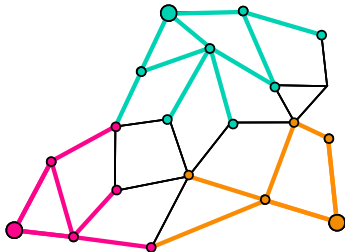
- Larger regions \rightarrow better compression
- More compact regions \rightarrow less false positives
- Region boundaries should be close to search space boundaries
- Use **graph Voronoi regions** around transit nodes
- Represent region with its center node
- $\text{Vor}(v) := \{u \in V : \forall w \in \mathcal{T} \setminus \{v\} : \mu(u, v) \leq \mu(u, w)\}$ for $v \in \mathcal{T}$
- Efficient computation with multi-source Dijkstra



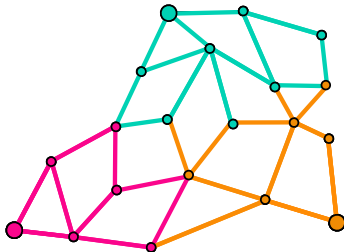
- Larger regions \rightarrow better compression
- More compact regions \rightarrow less false positives
- Region boundaries should be close to search space boundaries
- Use **graph Voronoi regions** around transit nodes
- Represent region with its center node
- $\text{Vor}(v) := \{u \in V : \forall w \in \mathcal{T} \setminus \{v\} : \mu(u, v) \leq \mu(u, w)\}$ for $v \in \mathcal{T}$
- Efficient computation with multi-source Dijkstra

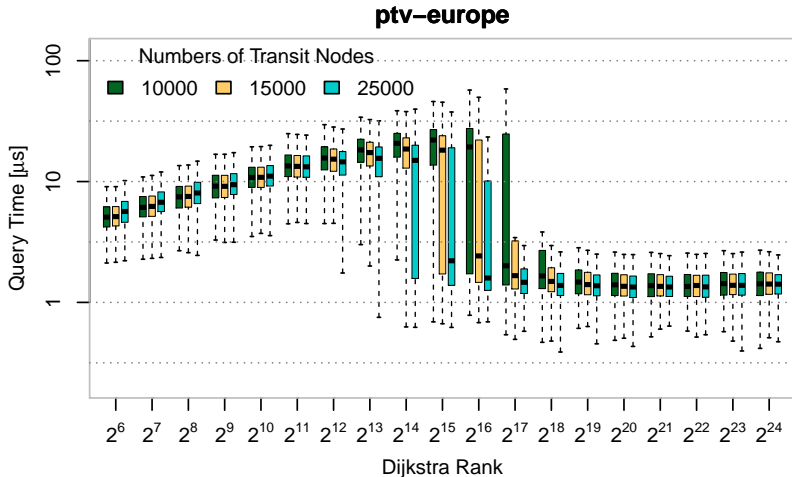


- Larger regions \rightarrow better compression
- More compact regions \rightarrow less false positives
- Region boundaries should be close to search space boundaries
- Use **graph Voronoi regions** around transit nodes
- Represent region with its center node
- $\text{Vor}(v) := \{u \in V : \forall w \in \mathcal{T} \setminus \{v\} : \mu(u, v) \leq \mu(u, w)\}$ for $v \in \mathcal{T}$
- Efficient computation with multi-source Dijkstra



- Larger regions \rightarrow better compression
- More compact regions \rightarrow less false positives
- Region boundaries should be close to search space boundaries
- Use **graph Voronoi regions** around transit nodes
- Represent region with its center node
- $\text{Vor}(v) := \{u \in V : \forall w \in \mathcal{T} \setminus \{v\} : \mu(u, v) \leq \mu(u, w)\}$ for $v \in \mathcal{T}$
- Efficient computation with multi-source Dijkstra



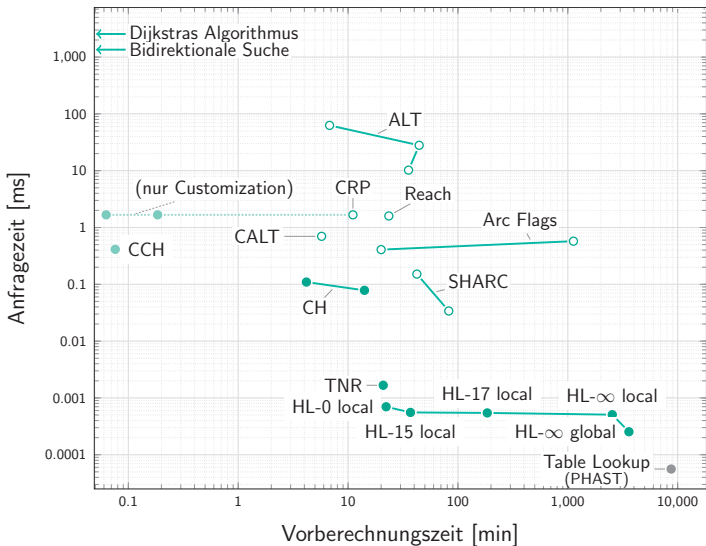


Frage: Welche durchschnittliche Laufzeit ergibt sich?

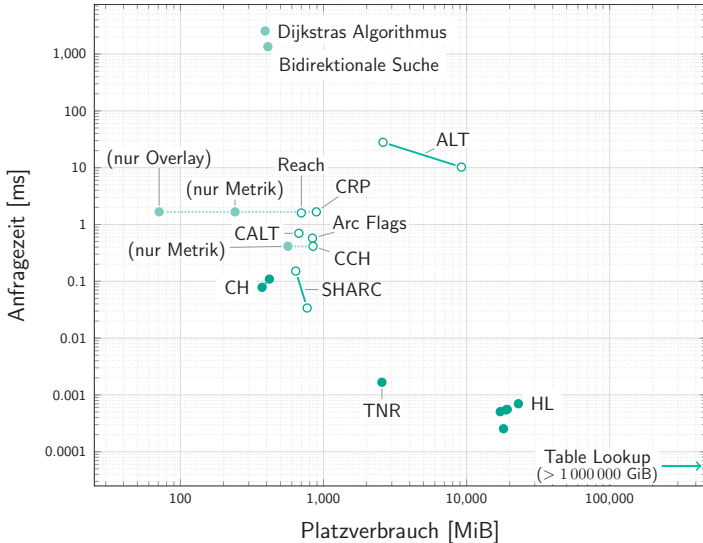
Transit-Node Routing

- ersetzt Suche (fast) komplett durch Table-Lookups
- 4 Zutaten:
 - Transit-Nodes
 - Distanztabelle
 - Access-Nodes
 - Locality-Filter

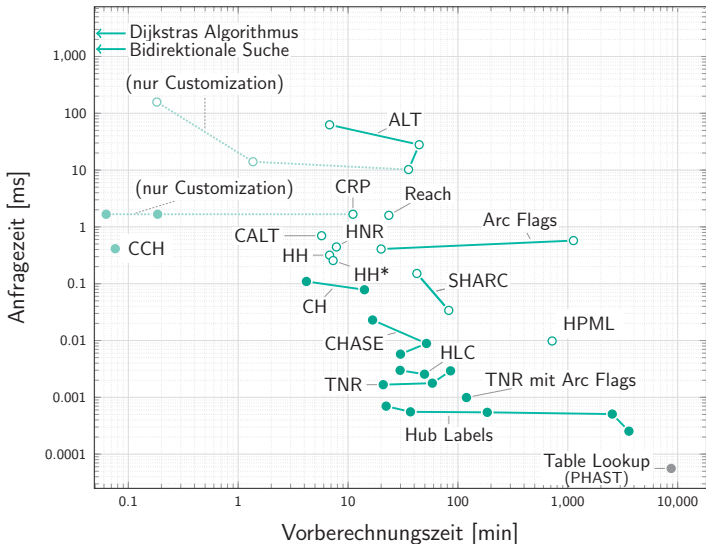
Übersicht bisherige Techniken



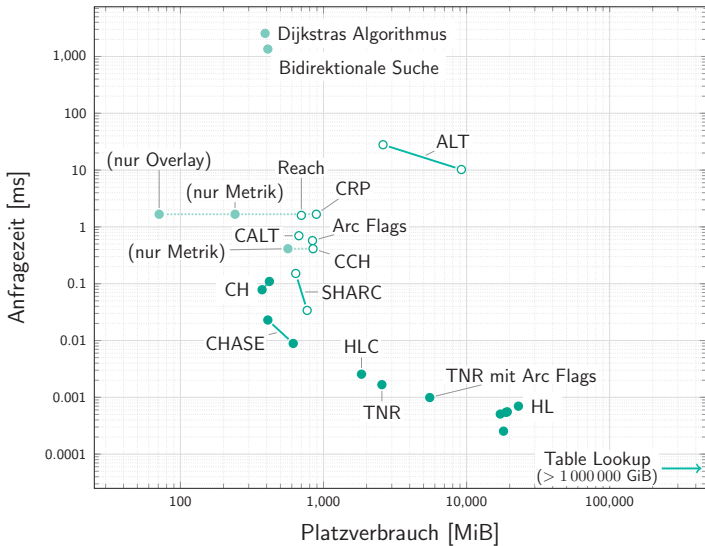
Übersicht bisherige Techniken



“Komplett”übersicht One-to-One



“Komplett”übersicht One-to-One





Ittai Abraham, Daniel Delling, Andrew V. Goldberg, and Renato F. Werneck.
Hierarchical hub labelings for shortest paths.

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



Takuya Akiba, Yoichi Iwata, and Yuichi Yoshida.

Fast exact shortest-path distance queries on large networks by pruned landmark labeling.

In *Proceedings of the 2013 ACM SIGMOD International Conference on Management of Data (SIGMOD'13)*, pages 349–360. ACM Press, 2013.



Julian Arz, Dennis Luxen, and Peter Sanders.

Transit node routing reconsidered.

In *Proceedings of the 12th International Symposium on Experimental Algorithms (SEA'13)*, volume 7933 of *Lecture Notes in Computer Science*, pages 55–66. Springer, 2013.



Holger Bast, Stefan Funke, and Domagoj Matijevic.

Transit - ultrafast shortest-path queries with linear-time preprocessing.

In *The Shortest Path Problem: Ninth DIMACS Implementation Challenge* -, November 2006.



Holger Bast, Stefan Funke, Domagoj Matijevic, Peter Sanders, and Dominik Schultes.

In transit to constant shortest-path queries in road networks.

In *Proceedings of the 9th Workshop on Algorithm Engineering and Experiments (ALENEX'07)*, pages 46–59. SIAM, 2007.



Maxim Babenko, Andrew V. Goldberg, Haim Kaplan, Ruslan Savchenko, and Mathias Weller.

On the complexity of hub labeling.

Technical report, ArXiv, 2015.



Daniel Delling, Andrew V. Goldberg, Thomas Pajor, and Renato F. Werneck.
Robust distance queries on massive networks.

In *Proceedings of the 22nd Annual European Symposium on Algorithms (ESA'14)*, volume 8737 of *Lecture Notes in Computer Science*, pages 321–333. Springer, September 2014.



Daniel Delling, Andrew V. Goldberg, Ruslan Savchenko, and Renato F. Werneck.
Hub labels: Theory and practice.

In *Proceedings of the 13th International Symposium on Experimental Algorithms (SEA'14)*, volume 8504 of *Lecture Notes in Computer Science*, pages 259–270. Springer, 2014.



Cyril Gavoille, David Peleg, Stéphane Pérennes, and Ran Raz.
Distance labeling in graphs.

Journal of Algorithms, 53:85–112, 2004.



Robert Geisberger, Peter Sanders, Dominik Schultes, and Christian Vetter.
Exact routing in large road networks using contraction hierarchies.

Transportation Science, 46(3):388–404, August 2012.