

# Algorithmen für Routenplanung

10. Vorlesung, Sommersemester 2019

Tobias Zündorf | 8. Juni 2020

INSTITUT FÜR THEORETISCHE INFORMATIK · ALGORITHMIK



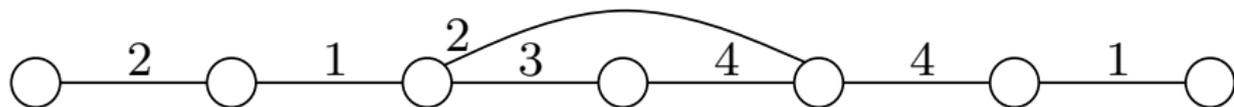
# Kürzeste Wege in Straßennetzwerken

## Beschleunigungstechniken (Fortsetzung)

- Hub Labeling (HL)
- Transit-Node Routing (TNR)

# Wiederholung: CH

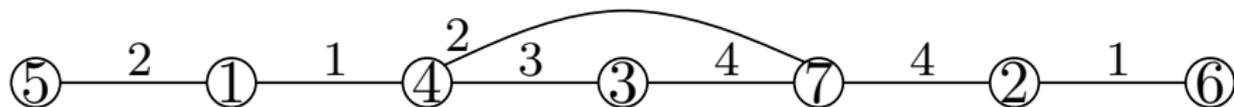
Preprocessing:



# Wiederholung: CH

## Preprocessing:

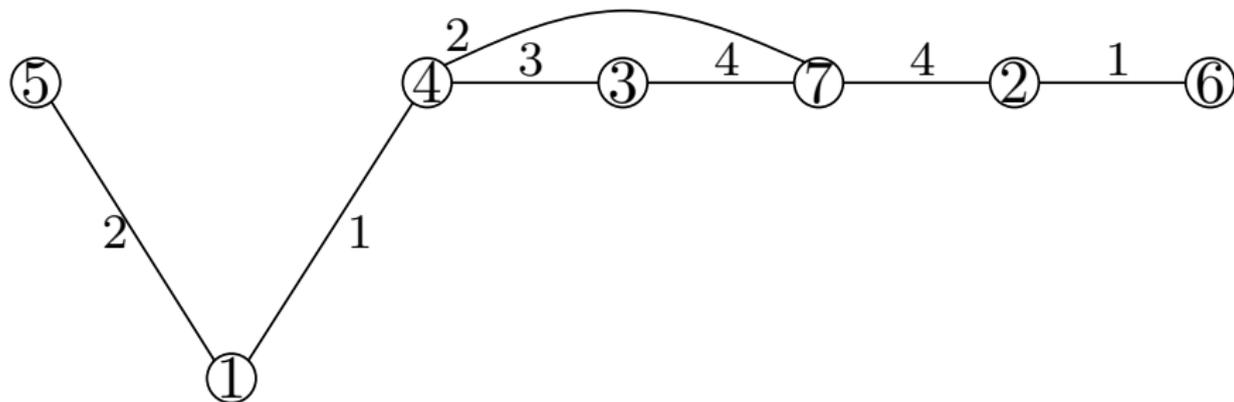
- ordne Knoten nach Wichtigkeit



# Wiederholung: CH

## Preprocessing:

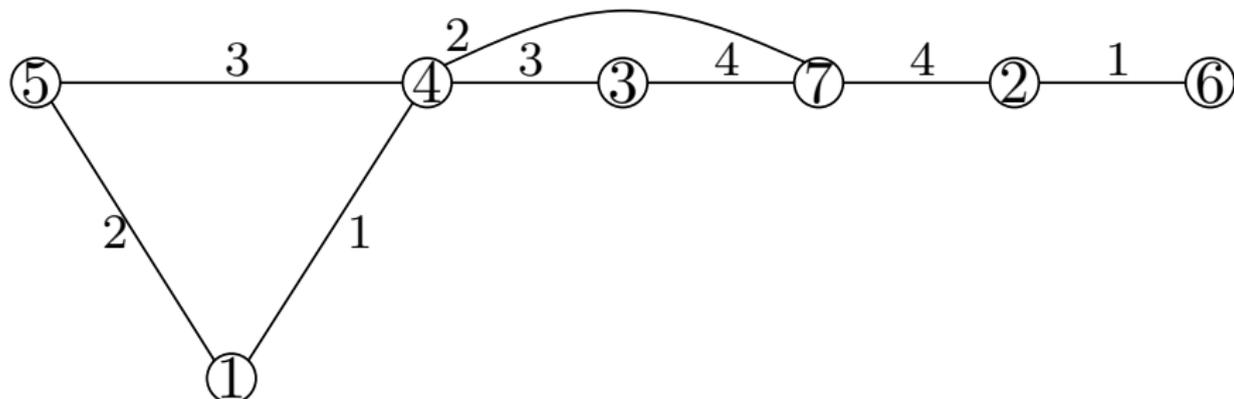
- ordne Knoten nach Wichtigkeit
- bearbeite in der Reihenfolge
- füge Shortcuts hinzu



# Wiederholung: CH

## Preprocessing:

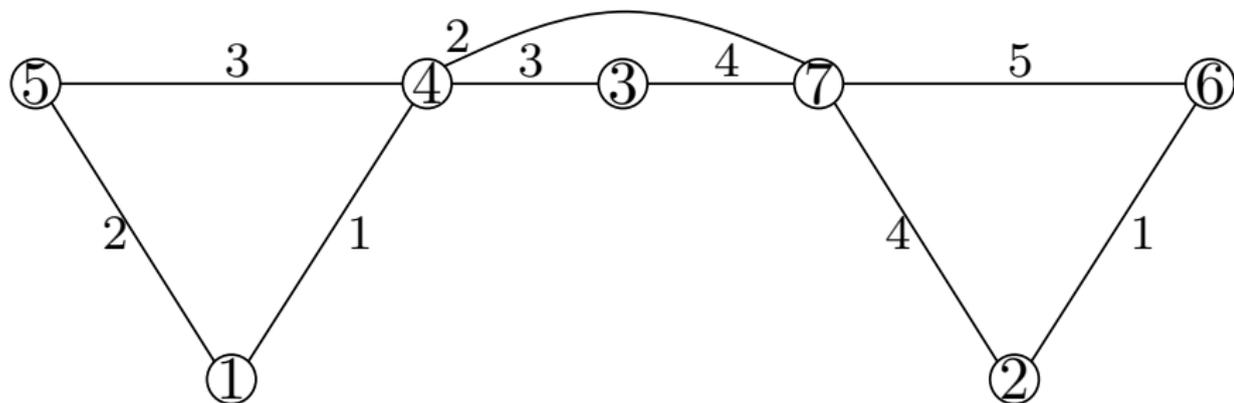
- ordne Knoten nach Wichtigkeit
- bearbeite in der Reihenfolge
- füge Shortcuts hinzu



# Wiederholung: CH

## Preprocessing:

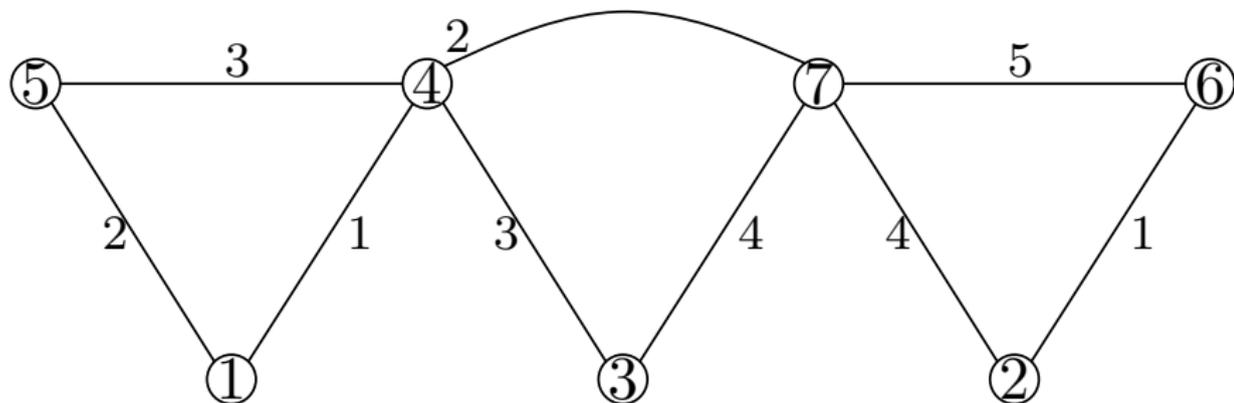
- ordne Knoten nach Wichtigkeit
- bearbeite in der Reihenfolge
- füge Shortcuts hinzu



# Wiederholung: CH

## Preprocessing:

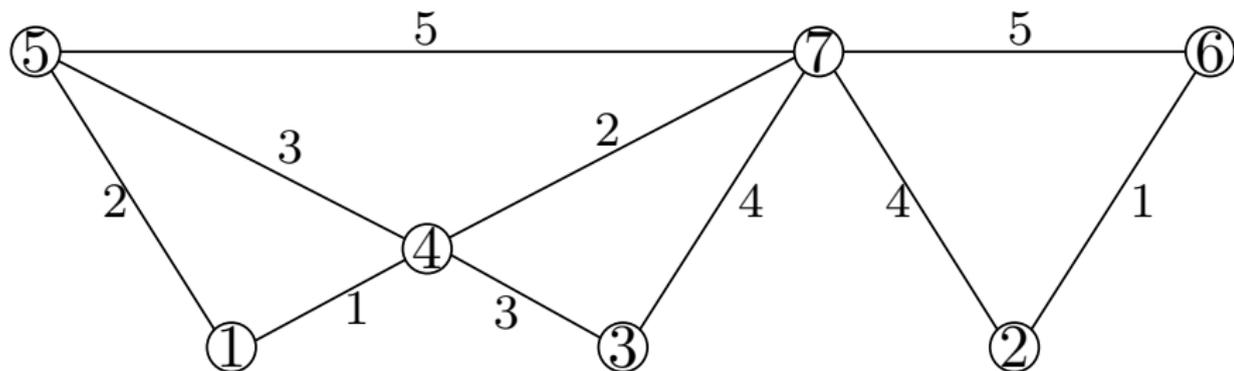
- ordne Knoten nach Wichtigkeit
- bearbeite in der Reihenfolge
- füge Shortcuts hinzu



# Wiederholung: CH

## Preprocessing:

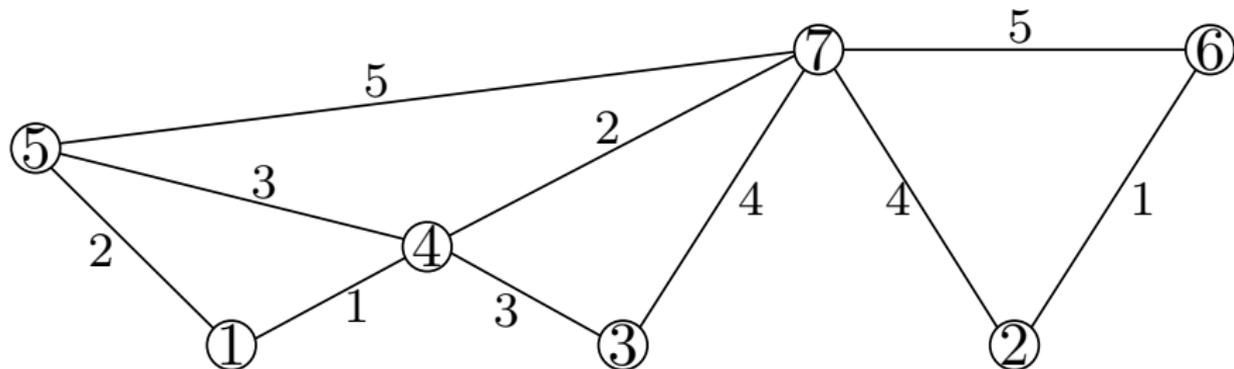
- ordne Knoten nach Wichtigkeit
- bearbeite in der Reihenfolge
- füge Shortcuts hinzu



# Wiederholung: CH

## Preprocessing:

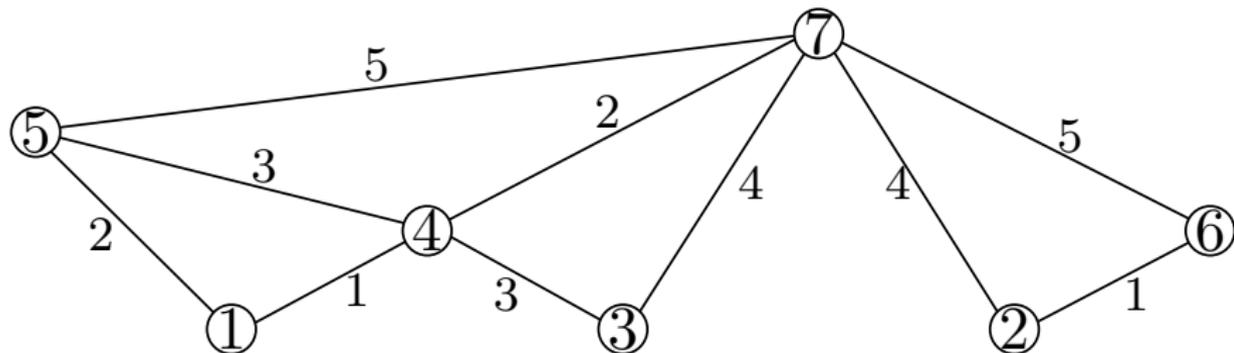
- ordne Knoten nach Wichtigkeit
- bearbeite in der Reihenfolge
- füge Shortcuts hinzu



# Wiederholung: CH

## Preprocessing:

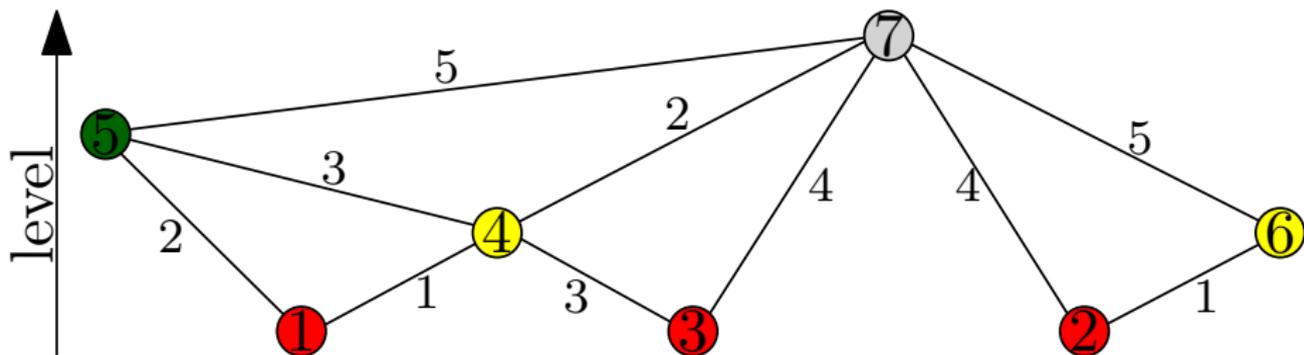
- ordne Knoten nach Wichtigkeit
- bearbeite in der Reihenfolge
- füge Shortcuts hinzu



# Wiederholung: CH

## Preprocessing:

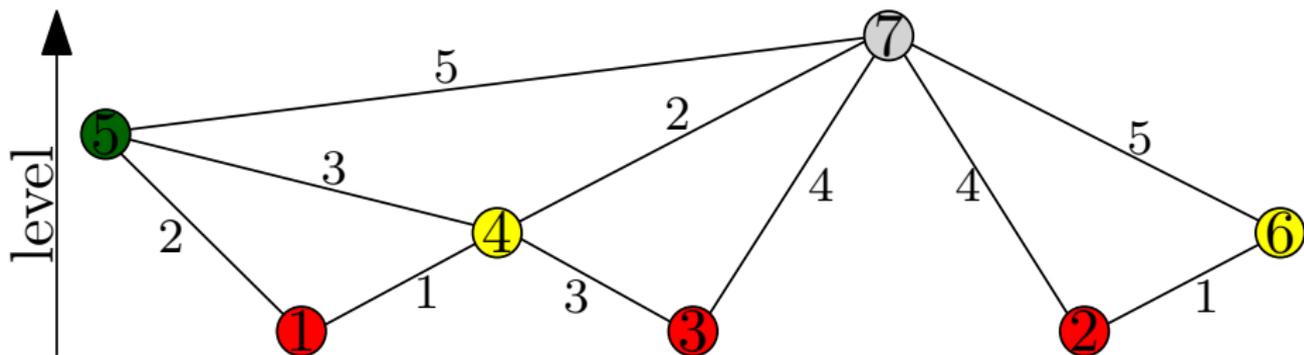
- ordne Knoten nach Wichtigkeit
- bearbeite in der Reihenfolge
- füge Shortcuts hinzu
- Levelzuordnung



# Wiederholung: CH

## Punkt-zu-Punkt Anfragen:

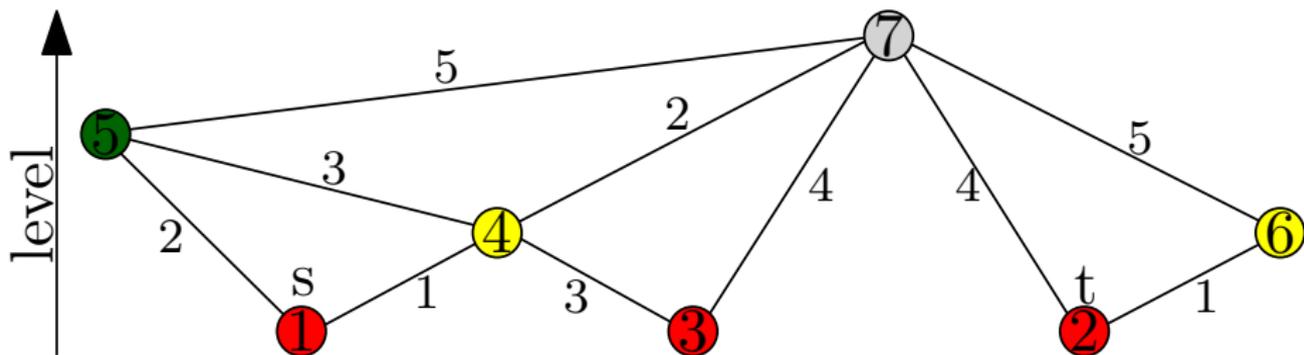
- modifizierter **bidirektionaler** Dijkstra
- folge nur Kanten zu wichtigeren Knoten



# Wiederholung: CH

## Punkt-zu-Punkt Anfragen:

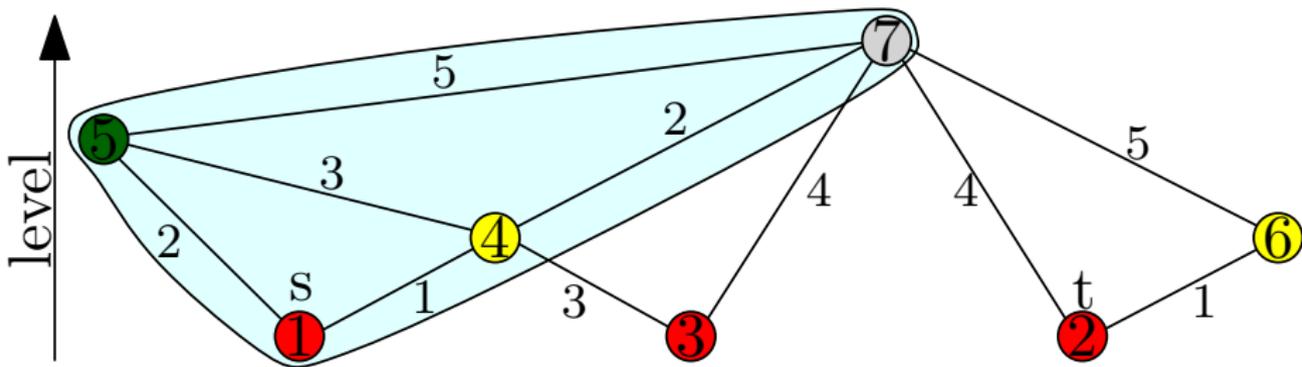
- modifizierter **bidirektionaler** Dijkstra
- folge nur Kanten zu wichtigeren Knoten



# Wiederholung: CH

## Punkt-zu-Punkt Anfragen:

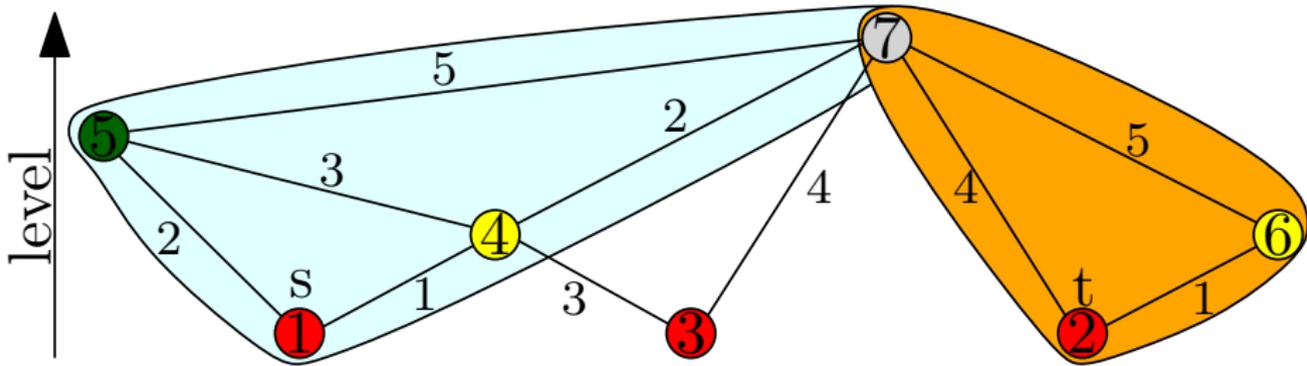
- modifizierter **bidirektionaler** Dijkstra
- folge nur Kanten zu wichtigeren Knoten



# Wiederholung: CH

## Punkt-zu-Punkt Anfragen:

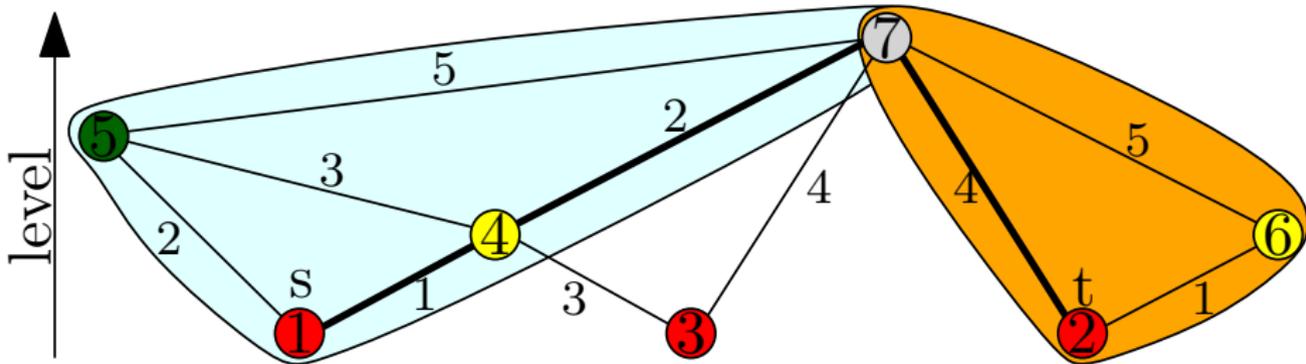
- modifizierter **bidirektionaler** Dijkstra
- folge nur Kanten zu wichtigeren Knoten



# Wiederholung: CH

## Punkt-zu-Punkt Anfragen:

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



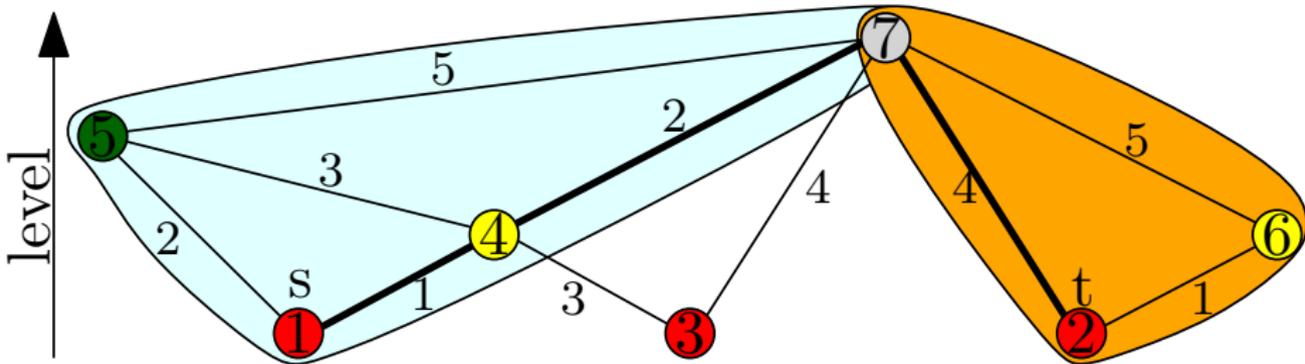
# Wiederholung: CH

## 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



# Hublabels

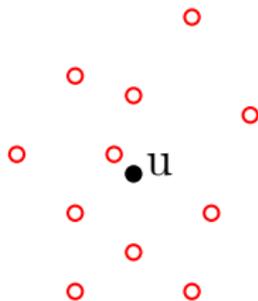
## Vorbereitung:

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

•  $u$

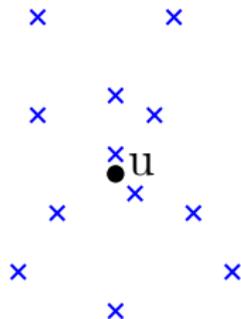
## Vorbereitung:

- 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  $v \in L_f(u)$



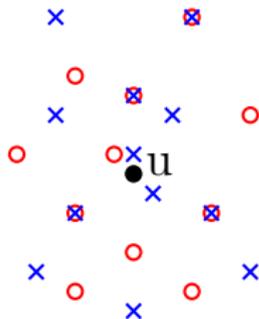
## Vorbereitung:

- 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:

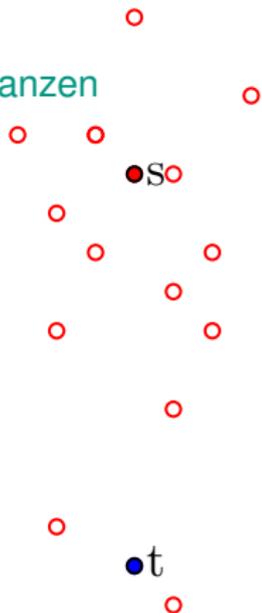
- für jeden Knoten  $u$ , berechne zwei Label  $L_f(u)$ ,  $L_b(u)$
- ein Label ist eine Menge von Knoten (Hubs) und Distanzen
  - $\text{dist}(u, v)$  für jeden Hub  $v \in L_f(u)$
  - $\text{dist}(v, u)$  für jeden Hub  $v \in L_b(u)$
- die Label müssen die **cover property** einhalten:  
 $\forall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

●s

●t

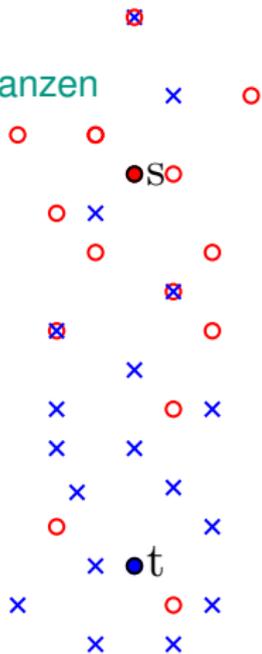
## Vorbereitung:

- 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



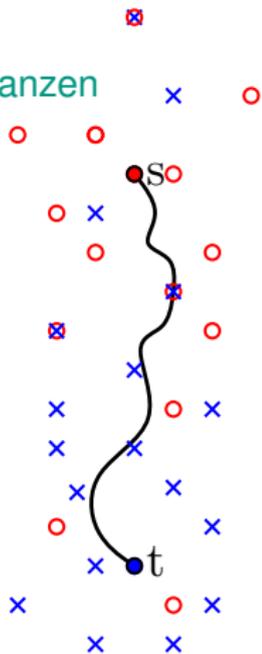
## Vorbereitung:

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

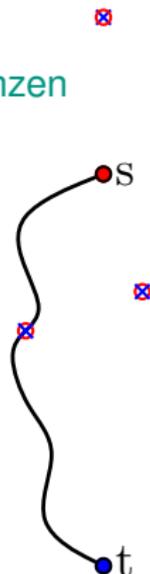
$t$  

## 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

## $s-t$ 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**

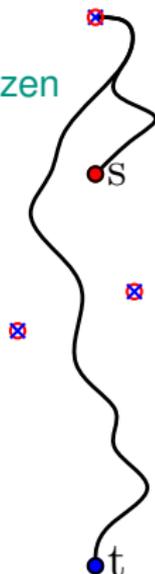


## Vorbereitung:

- 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
- sortiert nach Hub-Knoten-ID

# Hublabels

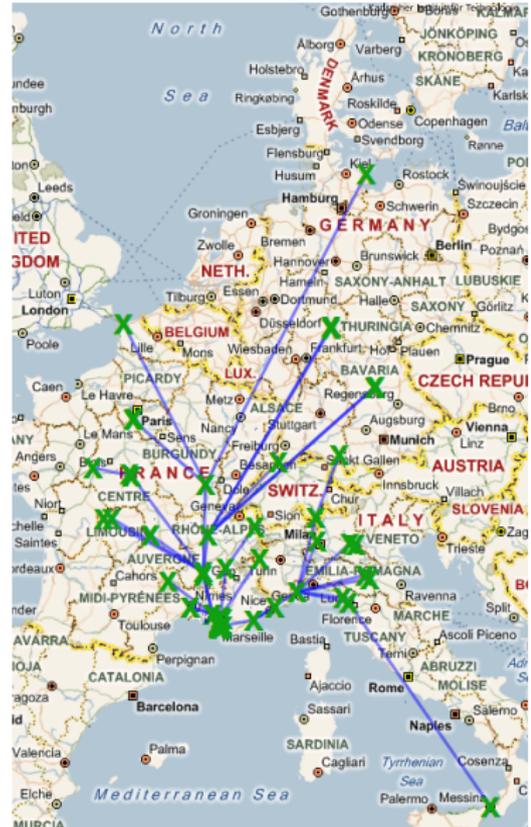
## Speichern der Labels:

- als Menge von 

Hub, Distanz
--------------

 Paaren
- sortiert nach Hub-Knoten-ID

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



# Hublabels

## Speichern der Labels:

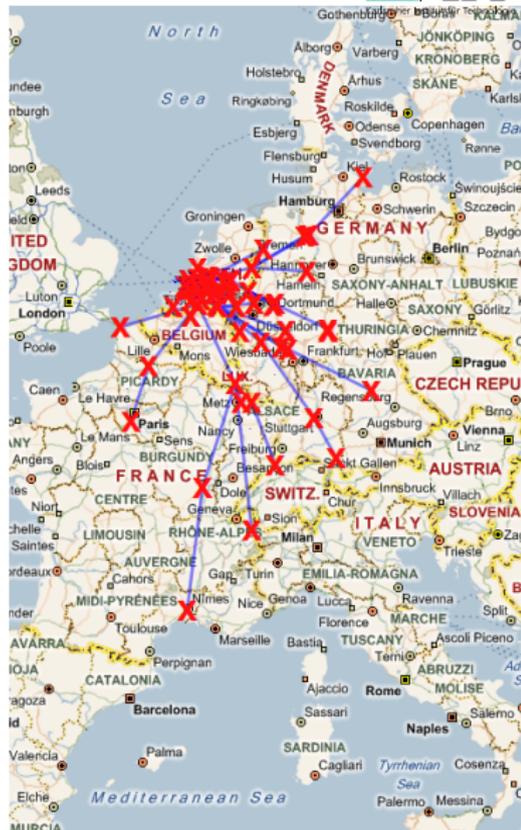
- als Menge von 

Hub, Distanz
--------------

 Paaren
- sortiert nach Hub-Knoten-ID

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

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



# Hublabels

## Speichern der Labels:

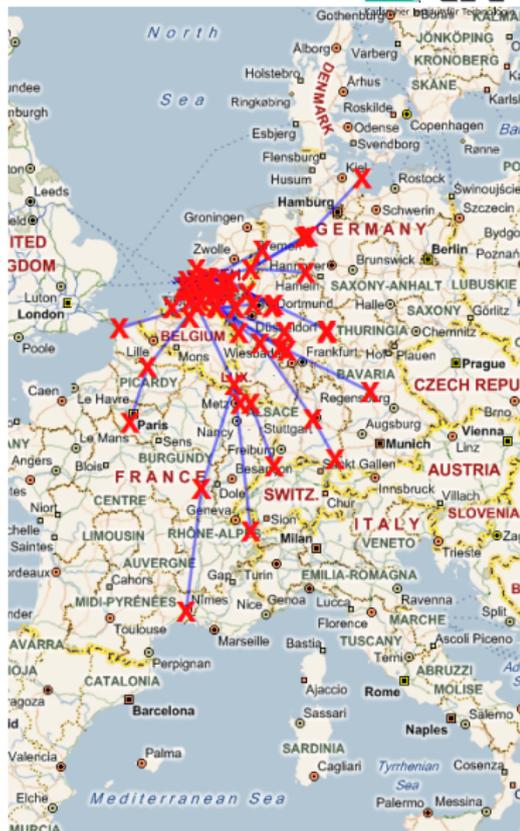
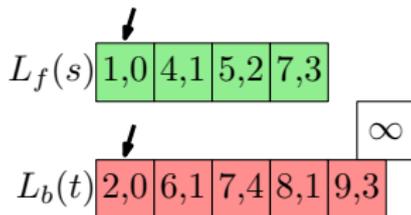
- als Menge von 

Hub, Distanz
--------------

 Paaren
- sortiert nach Hub-Knoten-ID

## Anfrage:

- scannen von zwei Arrays
- nur einige Speicherzugriffe nötig



# Hublabels

## Speichern der Labels:

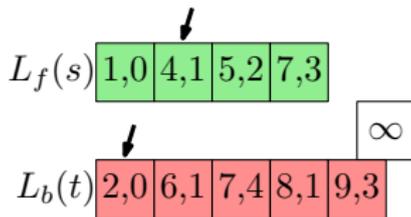
- als Menge von 

Hub, Distanz
--------------

 Paaren
- sortiert nach Hub-Knoten-ID

## Anfrage:

- scannen von zwei Arrays
- nur einige Speicherzugriffe nötig



# Hublabels

## Speichern der Labels:

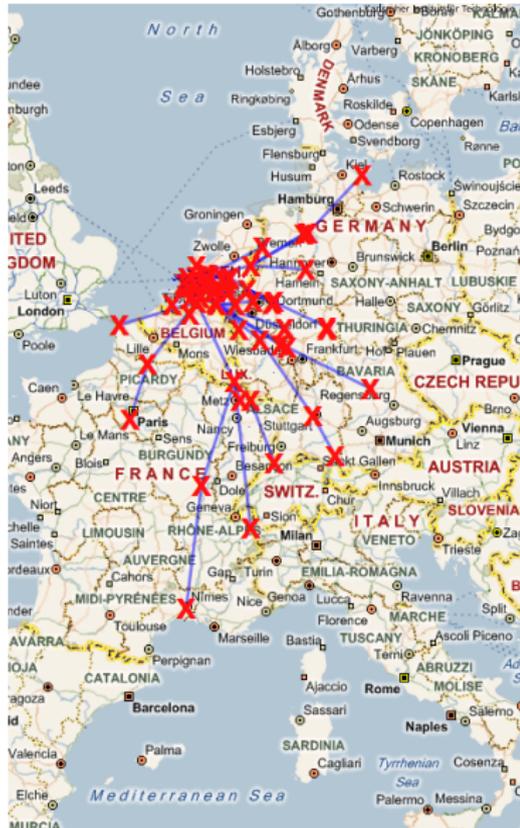
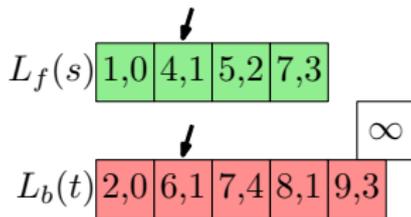
- als Menge von 

Hub, Distanz
--------------

 Paaren
- sortiert nach Hub-Knoten-ID

## Anfrage:

- scannen von zwei Arrays
- nur einige Speicherzugriffe nötig



# Hublabels

## Speichern der Labels:

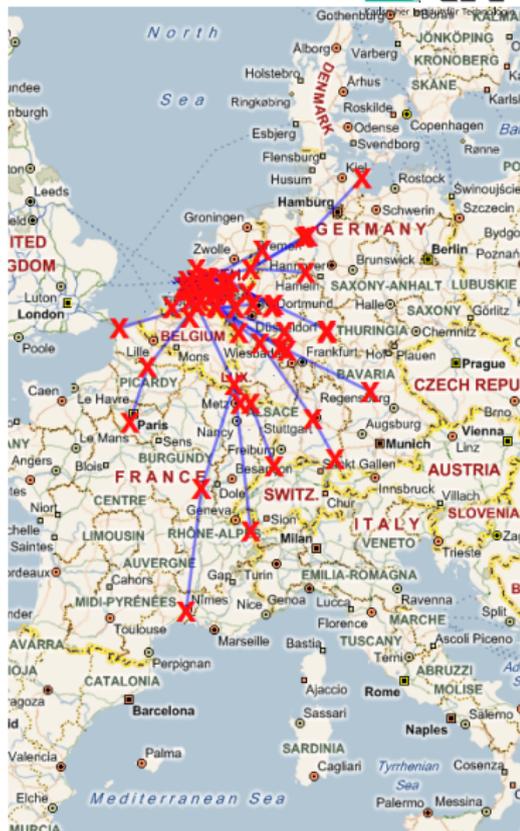
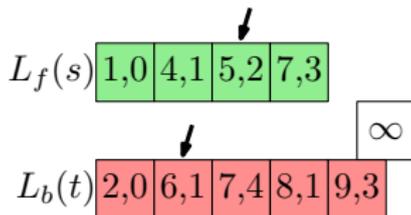
- als Menge von 

Hub, Distanz
--------------

 Paaren
- sortiert nach Hub-Knoten-ID

## Anfrage:

- scannen von zwei Arrays
- nur einige Speicherzugriffe nötig



# Hublabels

## Speichern der Labels:

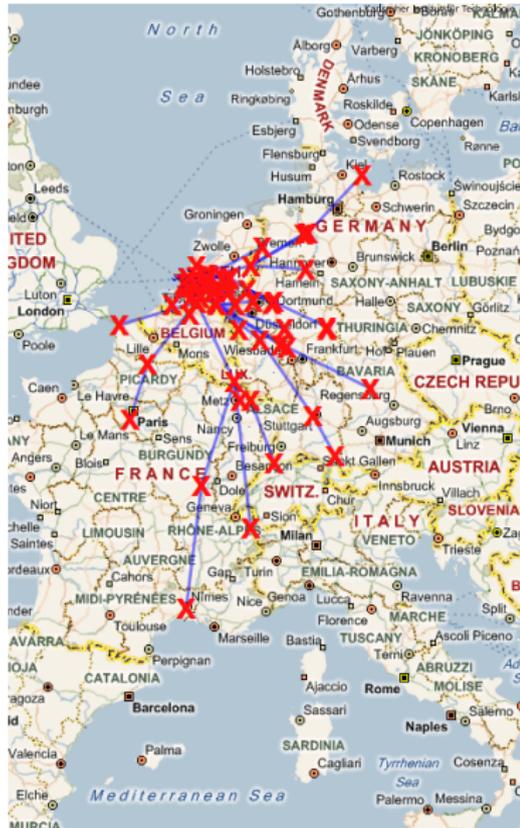
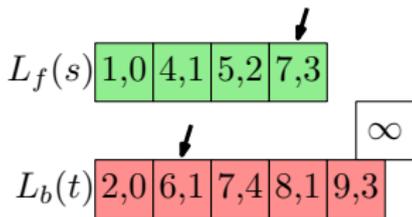
- als Menge von 

Hub, Distanz
--------------

 Paaren
- sortiert nach Hub-Knoten-ID

## Anfrage:

- scannen von zwei Arrays
- nur einige Speicherzugriffe nötig



# Hublabels

## Speichern der Labels:

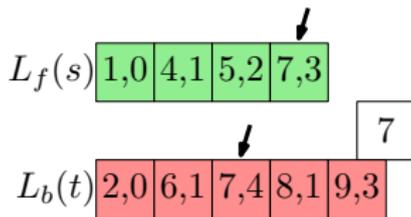
- als Menge von 

Hub, Distanz
--------------

 Paaren
- sortiert nach Hub-Knoten-ID

## Anfrage:

- scannen von zwei Arrays
- nur einige Speicherzugriffe nötig



# Hublabels

## Speichern der Labels:

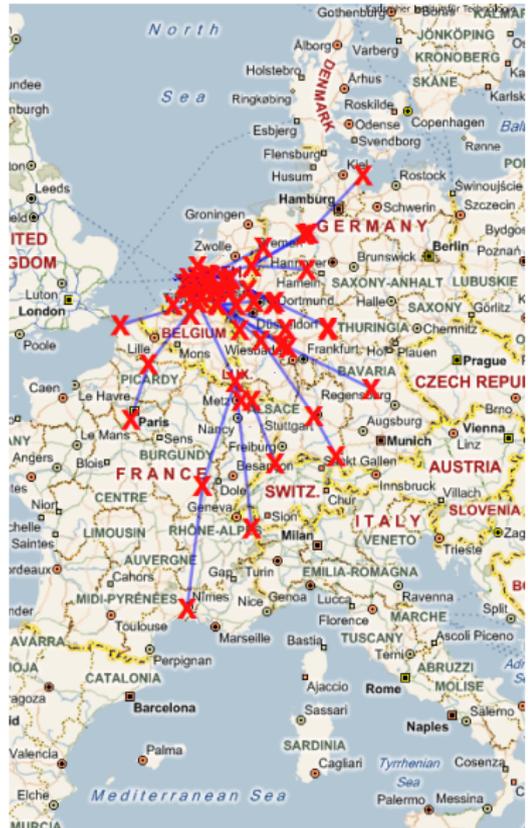
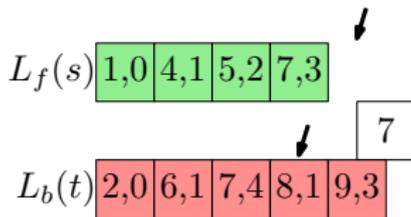
- als Menge von 

Hub, Distanz
--------------

 Paaren
- sortiert nach Hub-Knoten-ID

## Anfrage:

- scannen von zwei Arrays
- nur einige Speicherzugriffe nötig



# Hublabels

## Speichern der Labels:

- als Menge von 

Hub, Distanz
--------------

 Paaren
- sortiert nach Hub-Knoten-ID

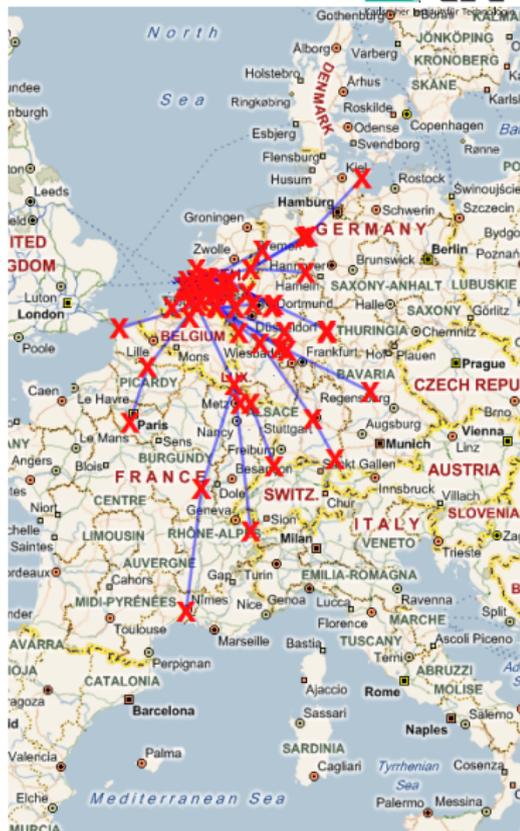
## Anfrage:

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

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

7
---

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



## Komplexität:

- Maximale Labellänge soll klein sein
- Optimale Hublabels zu berechnen ist NP-schwer [BGK<sup>+</sup>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<sup>+</sup>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)
- und in der Regel sind sie 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)
  - und in der Regel sind sie nicht kanonisch
  - → Überflüssige Knoten filtern
- 
- Im Folgenden betrachten wir nur noch hierarchische Hublabels
  - Für Beweise nehmen wir ferner an:
    - Kürzeste Wege sind eindeutig
    - Graphen sind ungerichtet

$$(L(v) := L_f(v) = L_b(v))$$

- 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.

- 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



$$h \neq m(v, h)$$

- 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



$$h \neq m(v, h)$$

- Zwei Richtungen:
- Wenn  $h = m(v, h)$ , dann dürfen wir  $h$  nicht aus  $L(v)$  löschen.
- Wenn  $h \neq m(v, h)$ , dann dürfen wir  $h$  aus  $L(v)$  löschen.

## Übersicht:

- Erste Richtung: Wenn  $h = m(v, h)$ , dann dürfen wir  $h$  nicht aus  $L(v)$  löschen.
- Wir müssen zeigen, dass es eine Anfrage gibt, die nach der Herausnahme von  $h$  aus dem Label von  $v$  inkorrekt wird.
- Wir zeigen, dass wenn wir  $h$  löschen, die  $vh$ -Anfrage dann falsch beantwortet wird

## Übersicht:

- Erste Richtung: Wenn  $h = m(v, h)$ , dann dürfen wir  $h$  nicht aus  $L(v)$  löschen.
- Wir müssen zeigen, dass es eine Anfrage gibt, die nach der Herausnahme von  $h$  aus dem Label von  $v$  inkorrekt wird.
- Wir zeigen, dass wenn wir  $h$  löschen, die  $vh$ -Anfrage dann falsch beantwortet wird

## Beweis:

- Der gemeinsame Hub von  $h$  und  $v$  darf nicht niedriger sein als  $h$  und  $v$   
(folgt direkt aus der Definition von kanonischem Labeling)
- Der höchste Knoten auf dem kürzesten  $vh$ -Pfad ist  $h$   
(Voraussetzung)
- Da ferner jeder Knoten eine eindeutige Position hat können sich  $L(v)$  und  $L(h)$  nur in  $h$  schneiden
- $\implies h$  darf nicht gelöscht werden

## Übersicht:

- Zweite Richtung: Wenn  $h \neq m(v, h)$ , dann dürfen wir  $h$  aus  $L(v)$  löschen
- Wir müssen zeigen, dass alle Anfragen nach der Herausnahme von  $h$  aus dem Label von  $v$  noch korrekt sind

## Übersicht:

- Zweite Richtung: Wenn  $h \neq m(v, h)$ , dann dürfen wir  $h$  aus  $L(v)$  löschen
- Wir müssen zeigen, dass alle Anfragen nach der Herausnahme von  $h$  aus dem Label von  $v$  noch korrekt sind

## Beweis:

- $L(v)$  wird nur bei  $vt$ - oder  $sv$ -Anfragen angeschaut, nur diese können also inkorrekt werden  
→ Betrachte ohne Beschränkung der Allgemeinheit  $vt$ -Anfragen
- Eine  $vt$ -Anfrage kann nur inkorrekt werden, wenn  $h$  auf dem kürzesten  $vt$ -Pfad liegt
- Es reicht also zu zeigen, dass alle  $vt$ -Anfragen, die durch  $h$  gehen, korrekt sind
- **Ziel:** Wir zeigen, dass diese  $vt$ -Anfragen sich nicht nur in  $h$ , sondern auch in  $m(v, h)$  oder in  $m(h, t)$  treffen

## Übersicht:

- Zweite Richtung: Wenn  $h \neq m(v, h)$ , dann dürfen wir  $h$  aus  $L(v)$  löschen
- Wir müssen zeigen, dass alle Anfragen nach der Herausnahme von  $h$  aus dem Label von  $v$  noch korrekt sind

## Beweis:

- **Ziel:** Wir zeigen, dass diese  $vt$ -Anfragen sich nicht nur in  $h$  sondern auch in  $m(v, h)$  oder in  $m(h, t)$  treffen
- Fall 1:
  - $m(v, h)$  höher als in  $m(h, t)$
  - $m(v, h)$  höchster Knoten auf  $vt$ -Pfad
  - Nach Argument von letzter Folie:  $m(v, h) \in L(v)$  und  $m(v, h) \in L(t)$
  - $vt$ -Anfrage trifft sich nicht nur in  $h$ , sondern auch in  $m(v, h)$
  - Da nach Voraussetzung  $h \neq m(v, h)$ , können wir  $h$  löschen

## Übersicht:

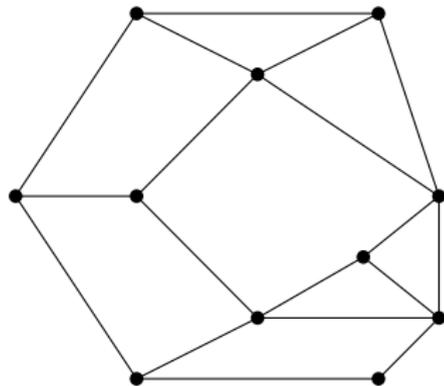
- Zweite Richtung: Wenn  $h \neq m(v, h)$ , dann dürfen wir  $h$  aus  $L(v)$  löschen
- Wir müssen zeigen, dass alle Anfragen nach der Herausnahme von  $h$  aus dem Label von  $v$  noch korrekt sind

## Beweis:

- **Ziel:** Wir zeigen, dass diese  $vt$ -Anfragen sich nicht nur in  $h$  sondern auch in  $m(v, h)$  oder in  $m(h, t)$  treffen
- Fall 2:
  - $m(h, t)$  höher als in  $m(v, h)$
  - $m(h, t)$  höchster Knoten auf  $vt$ -Pfad
  - Nach Argument von letzter Folie:  $m(h, t) \in L(v)$  und  $m(h, t) \in L(v)$
  - $vt$ -Anfrage trifft sich nicht nur in  $h$ , sondern auch in  $m(h, t)$
  - Wenn  $h = m(h, t)$ , dann wäre  $h$  der höchste Knoten auf dem  $vt$ -Pfad. Das kann aber nicht sein, da  $m(v, h)$  höher ist.
  - Da  $h \neq m(h, t)$ , können wir  $h$  löschen

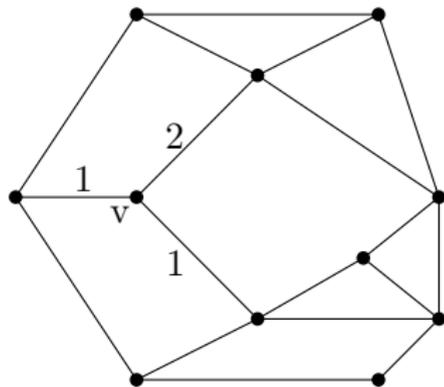
## Idee:

- benutze Knotenordnung



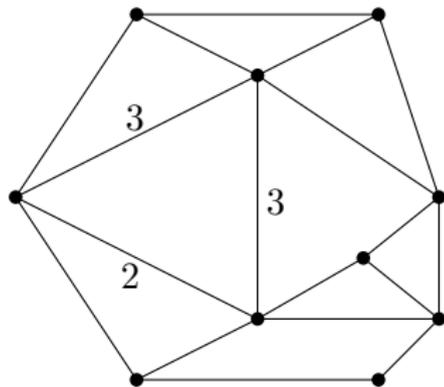
## Idee:

- benutze Knotenordnung
- kontrahiere Knoten  $v$



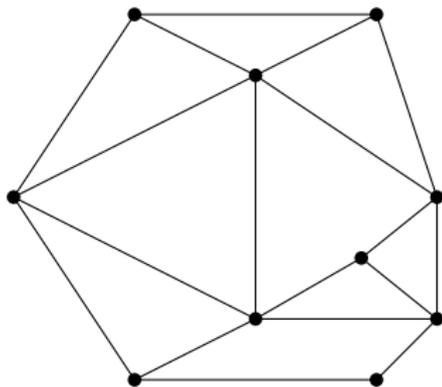
## Idee:

- benutze Knotenordnung
- kontrahiere Knoten  $v$



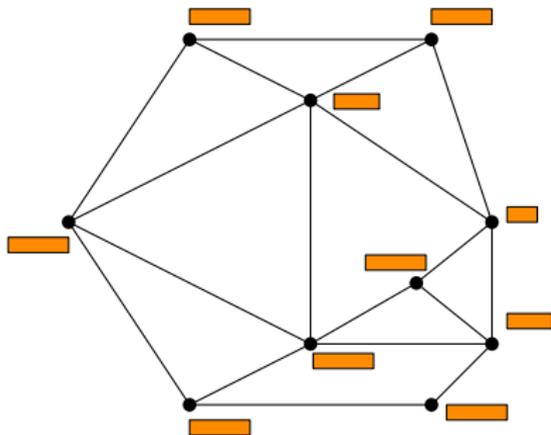
## Idee:

- benutze Knotenordnung
- kontrahiere Knoten  $v$



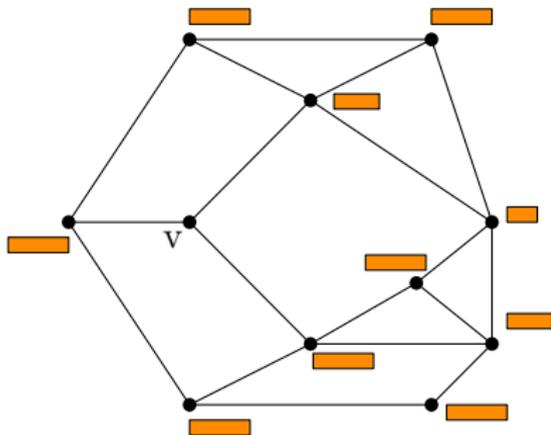
## Idee:

- benutze Knotenordnung
- kontrahiere Knoten  $v$
- berechne Labels rekursiv



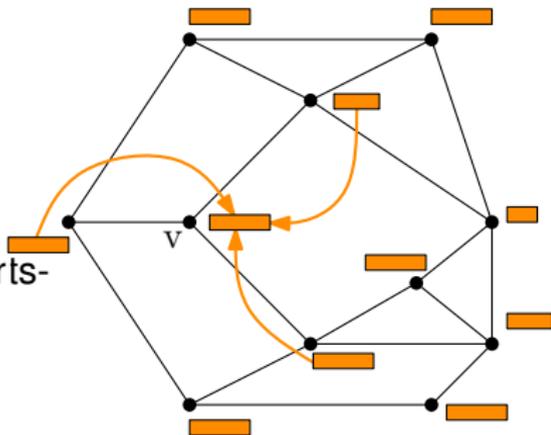
## Idee:

- benutze Knotenordnung
- kontrahiere Knoten  $v$
- berechne Labels rekursiv



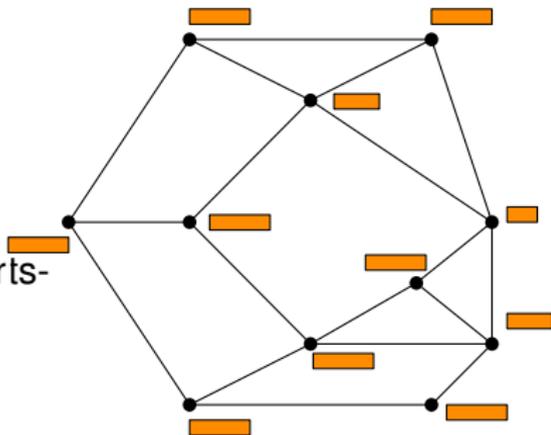
## Idee:

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



## Idee:

- benutze Knotenordnung
- kontrahiere Knoten  $v$
- berechne Labels rekursiv
- vereinige (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:

- $L_f(v)$  ist die Vereinigung der Label der Aufwärtsnachbar von  $v$  im augmentierten Graph.
- Die Distanzen zu jedem Hub in  $L_f(v)$  werden um die Länge der Kante zum Nachbarknoten erhöht.
- $L_f(v)$  enthält zusätzlich  $v$  als Hub mit Distanz 0.
- So konstruiertes Label ist korrekt, aber nicht kleinstmöglich

## Generell:

- $L_f(v)$  ist die Vereinigung der Label der Aufwärtsnachbar von  $v$  im augmentierten Graph.
- Die Distanzen zu jedem Hub in  $L_f(v)$  werden um die Länge der Kante zum Nachbarknoten erhöht.
- $L_f(v)$  enthält zusätzlich  $v$  als Hub mit Distanz 0.
- So konstruiertes Label ist korrekt, aber nicht kleinstmöglich

## Ausdünnen:

- manche Knoten im Label sind nicht notwendig
- **Ziel:** Filtere Hubs  $h$  für die  $h \neq m(v, h)$
- Label von  $h$  ist final, da  $h$  höher als  $v$
- Label von  $v$  ist korrekt (aber noch nicht minimal)
- Wir können eine HL-Anfrage durchführen, um  $m(v, h)$  zu bestimmen
- Lösche  $h$ , wenn  $h \neq m(v, h)$

# Pruned Labeling:[DGPW14, AIY13]

## Alternative Labelkonstruktion

### Idee:

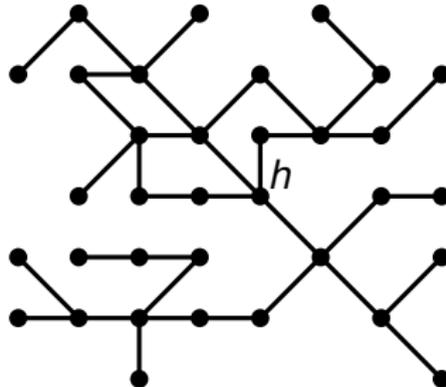
- Verteile Hubs auf Labels
- $h$  ist Hub von  $v$ 
  - $\iff h = m(h, v)$
  - $\iff$  es gibt auf dem  $hv$ -Pfad keinen höheren Knoten als  $h$
- Starte Dijkstra von  $h$  und besuche alle  $v$ , in deren Label  $h$  liegt

# Pruned Labeling:[DGPW14, AIY13]

## Alternative Labelkonstruktion

### Idee:

- Verteile Hubs auf Labels
- $h$  ist Hub von  $v$ 
  - $\iff h = m(h, v)$
  - $\iff$  es gibt auf dem  $hv$ -Pfad keinen höheren Knoten als  $h$
- Starte Dijkstra von  $h$  und besuche alle  $v$ , in deren Label  $h$  liegt



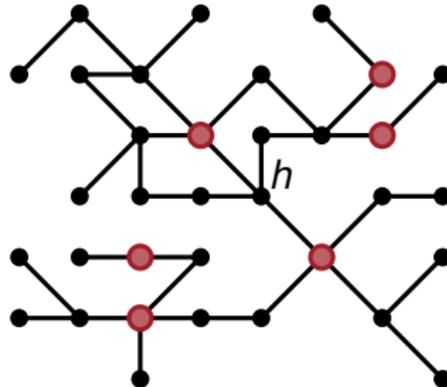
Ziel:  $h$  in alle Labels verteilen

# Pruned Labeling:[DGPW14, AIY13]

## Alternative Labelkonstruktion

### Idee:

- Verteile Hubs auf Labels
- $h$  ist Hub von  $v$ 
  - $\iff h = m(h, v)$
  - $\iff$  es gibt auf dem  $hv$ -Pfad keinen höheren Knoten als  $h$
- Starte Dijkstra von  $h$  und besuche alle  $v$ , in deren Label  $h$  liegt



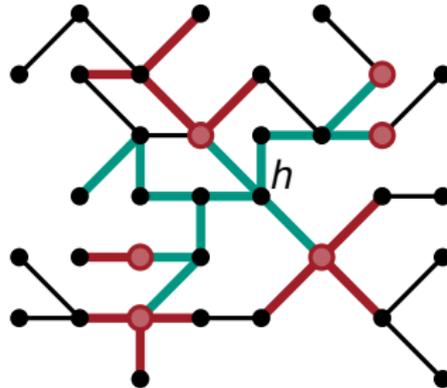
Rote Knoten sind höher als  $h$

# Pruned Labeling:[DGPW14, AIY13]

## Alternative Labelkonstruktion

### Idee:

- Verteile Hubs auf Labels
- $h$  ist Hub von  $v$ 
  - $\iff h = m(h, v)$
  - $\iff$  es gibt auf dem  $hv$ -Pfad keinen höheren Knoten als  $h$
- Starte Dijkstra von  $h$  und besuche alle  $v$ , in deren Label  $h$  liegt



$h$  kommt in Label von Knoten, die über grüne Pfade erreichbar sind

- Dijkstras Algorithmus sucht ganzen Graph ab
- → muss vorzeitig abgebrochen werden.

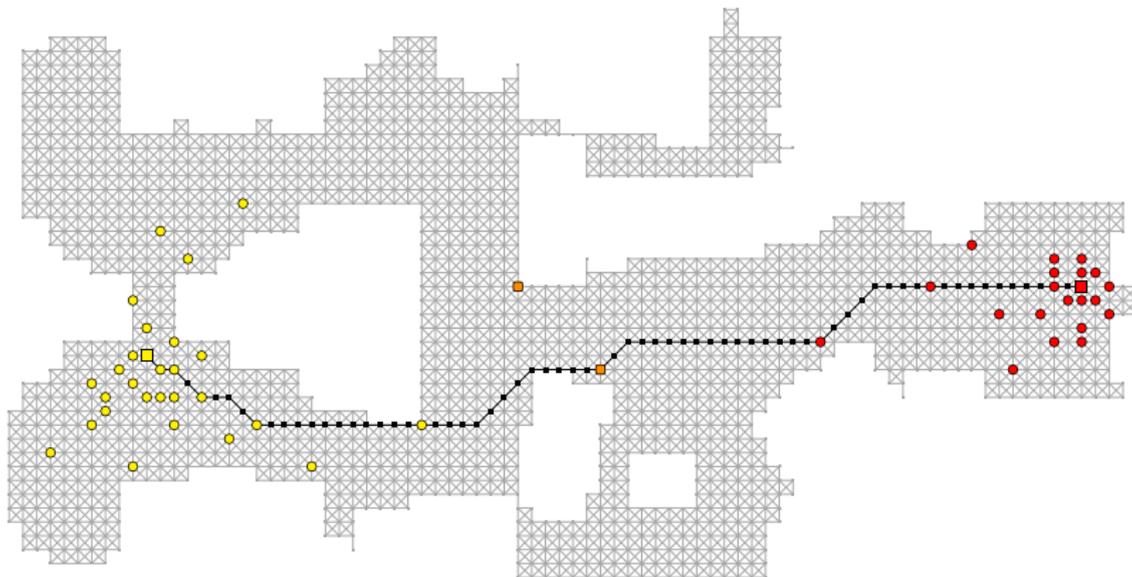
## Option 1:

- **Beobachtung:** Wenn alle Knoten in der Queue über rote Pfade gehen, dann werden nie wieder Knoten aufgenommen die über grüne Pfade gehen
- **Idee:** Speichere welche Knoten über grüne Pfade erreichbar sind. Wenn keine grünen mehr in der Queue sind, dann kann die Suche abgebrochen werden.

## Option 2:

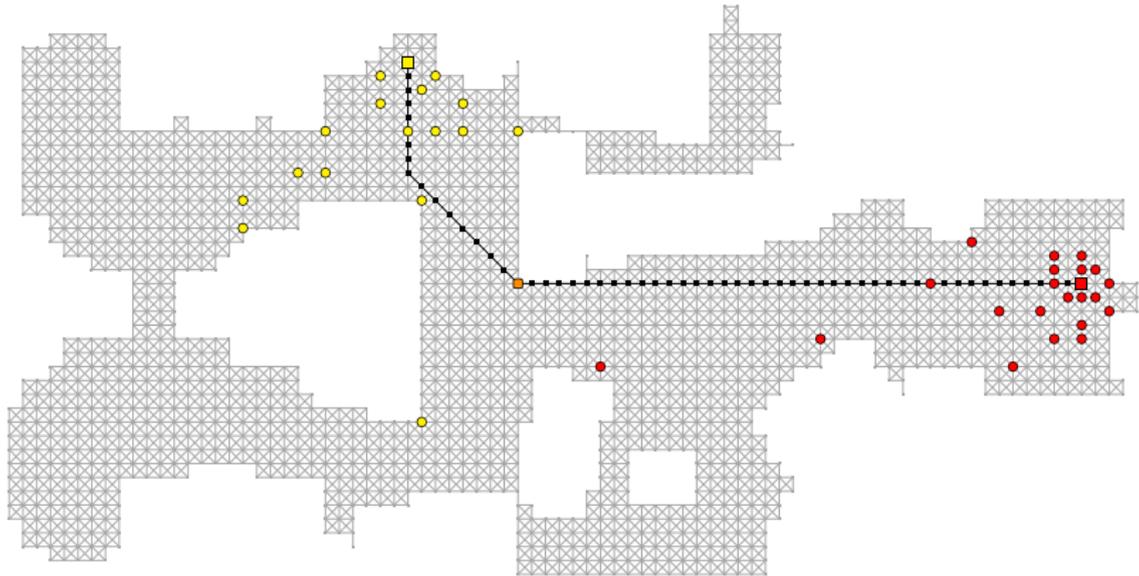
- Verteile hohe Knoten zuerst
- **Effekt:**  $m(h, v)$  wird vor  $h$  verteilt (da höher) oder  $m(h, v)$  ist gleich  $h$
- Wir können deswegen  $m(h, v)$  per HL-Anfrage auf den bereits aufgebauten partiellen Labels berechnen
  - Wenn die Anfrage einen höchsten gemeinsamen Knoten findet, dann ist das  $m(h, v)$  und  $m(h, v) \neq h$
  - Wenn die Anfrage keinen gemeinsamen Knoten findet, dann ist  $m(h, v) = h$
- Damit kann eine Pruning-Regel für Dijkstras Algorithmus gebaut werden
- Nachdem ein Knoten  $v$  aus der Queue genommen wird berechnet man  $m(h, v)$ 
  - Wenn  $m(h, v) = h$ , dann fügt man  $h$  in das Label von  $v$  und relaxiert die ausgehenden Kanten von  $v$
  - Wenn  $m(h, v) \neq h$ , dann fügt man  $h$  nicht in das Label von  $v$  und pruned die Suche an  $v$ .

# Beispiel: Grid Graph



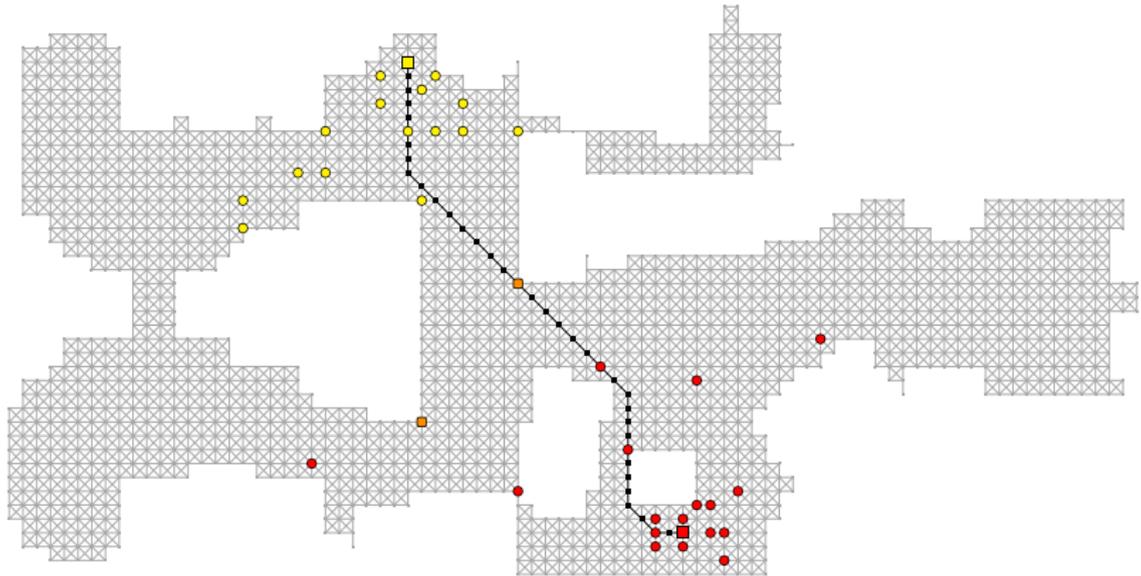
Autoren von [DGPW14] haben diese Bilder erstellt

# Beispiel: Grid Graph



Autoren von [DGPW14] haben diese Bilder erstellt

# Beispiel: Grid Graph



Autoren von [DGPW14] haben diese Bilder erstellt

Method	Preprocessing		Query
	time [h:m]	space [GB]	time [ $\mu$ 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- $\infty$	5:43	16.8	0.508
HL- $\infty$ + 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-x: Use top-down order for top  $2^x$  vertices

Method	Preprocessing		Query
	time [h:m]	space [GB]	time [ $\mu$ 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- $\infty$	5:43	16.8	0.508
HL- $\infty$ + 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-x: Use top-down order for top  $2^x$  vertices
  
- HL ist Faktor 100 schneller als CH (Speedup 10 Mio)
- hoher Speicherverbrauch (durch Kompression reduzierbar)

- 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

# HLDB



## Beobachtung:

- Queries sind schnell genug
- Visualisierung und Netzwerklatenz der Flaschenhals
- schwieriger und hoch optimierter Code

## Beobachtung:

- Queries sind schnell genug
- Visualisierung und Netzwerklatenz der Flaschenhals
- schwieriger und hoch optimierter Code

**Können wir Geschwindigkeit gegen einfachere Bedienbarkeit eintauschen?**

## Beobachtung:

- Queries sind schnell genug
- Visualisierung und Netzwerklatenz der Flaschenhals
- schwieriger und hoch optimierter Code

## Können wir **Geschwindigkeit gegen einfachere Bedienbarkeit** eintauschen?

## Idee:

- Implementiere Routenplanung direkt in SQL
- auch die Erweiterungen

## Vorteile:

- einfach zu nutzen
- Daten meist eh schon in SQL
- skalieren einfach (bestehende Datenbanksysteme, Cloud SQL)
- auch für Nicht-Routing-Experten zu nutzen
- External Memory Implementation “umsonst”

## Vorteile:

- einfach zu nutzen
- Daten meist eh schon in SQL
- skalieren einfach (bestehende Datenbanksysteme, Cloud SQL)
- auch für Nicht-Routing-Experten zu nutzen
- External Memory Implementation “umsonst”

## Nachteile:

- SQL viel langsamer als optimierter C++ Code
- keine aufwändigen Datenstrukturen (Graph, Priority Queue)
- Dijkstra-basierte Techniken sind keine Option

**Welcher Ansatz?**

## Welcher Ansatz?

- keine Priority Queue?

## Welcher Ansatz?

- keine Priority Queue?
- keine Graphdatenstruktur?

## Welcher Ansatz?

- keine Priority Queue?
- keine Graphdatenstruktur?

## Idee: Hub Labeling

# Speichern der Label

## Idee:

- berechne Label mit C++ (wie bei HubLabels)
- aber speicher die Label **direkt in der Datenbank**
- ein Vorwärtslabel von Knoten  $v$  mit  $k$  Hubs:
  - erzeugt  $k$  Triples  $(v, u, d(v, u))$  in Tabelle *forward*
- Rückwärtslabel genauso in *backward*
- ungefähr 1.35 Milliarden Zeilen pro Tabelle (ca. 19 GB pro Richtung)

$$L_f(1) \begin{array}{|c|c|c|c|} \hline 1,0 & 4,1 & 5,2 & 7,3 \\ \hline \end{array}$$
$$L_b(2) \begin{array}{|c|c|c|} \hline 2,0 & 6,1 & 7,4 \\ \hline \end{array}$$

forward			backward		
node	hub	dist	node	hub	dist
1	1	0	1	1	0
1	4	1	1	4	4
1	5	2	2	2	0
1	7	3	2	6	1
2	2	0	2	7	4
⋮	⋮	⋮	⋮	⋮	⋮

# Speichern der Label

## Idee:

- berechne Label mit C++ (wie bei HubLabels)
- aber speicher die Label **direkt in der Datenbank**
- ein Vorwärtslabel von Knoten  $v$  mit  $k$  Hubs:
  - erzeugt  $k$  **Triples**  $(v, u, d(v, u))$  in Tabelle *forward*
- Rückwärtslabel genauso in *backward*
- ungefähr 1.35 Milliarden Zeilen pro Tabelle (ca. 19 GB pro Richtung)
- **indiziere** nach *node* (primary) und *hub* (secondary)

$$L_f(1) \begin{array}{|c|c|c|c|} \hline 1,0 & 4,1 & 5,2 & 7,3 \\ \hline \end{array}$$
$$L_b(2) \begin{array}{|c|c|c|} \hline 2,0 & 6,1 & 7,4 \\ \hline \end{array}$$

forward			backward		
node	hub	dist	node	hub	dist
1	1	0	1	1	0
1	4	1	1	4	4
1	5	2	2	2	0
1	7	3	2	6	1
2	2	0	2	7	4
⋮	⋮	⋮	⋮	⋮	⋮

---

## Algorithm 1: SQL\_DIST

---

**Input:** source  $s \in V$ , target  $t \in V$

```
SELECT  
    MIN(forward.dist+backward.dist)  
FROM forward,backward  
WHERE  
    forward.node =  $s$  AND  
    backward.node =  $t$  AND  
    forward.hub = backward.hub
```

---

•  $s$

•  $t$

---

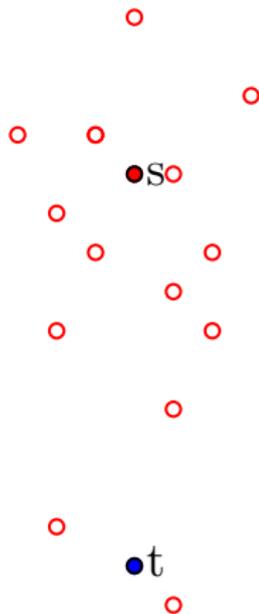
## Algorithm 1: SQL\_DIST

---

**Input:** source  $s \in V$ , target  $t \in V$

```
SELECT
  MIN(forward.dist+backward.dist)
FROM forward,backward
WHERE
  forward.node = s AND
  backward.node = t AND
  forward.hub = backward.hub
```

---



---

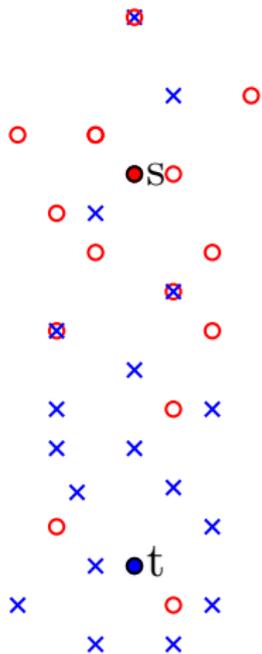
## Algorithm 1: SQL\_DIST

---

**Input:** source  $s \in V$ , target  $t \in V$

```
SELECT
  MIN(forward.dist+backward.dist)
FROM forward,backward
WHERE
  forward.node = s AND
  backward.node = t AND
  forward.hub = backward.hub
```

---



---

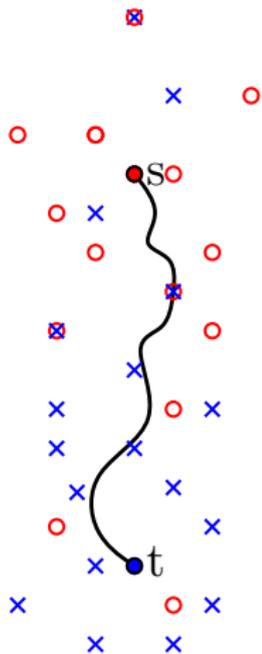
## Algorithm 1: SQL\_DIST

---

**Input:** source  $s \in V$ , target  $t \in V$

```
SELECT  
    MIN(forward.dist+backward.dist)  
FROM forward,backward  
WHERE  
    forward.node =  $s$  AND  
    backward.node =  $t$  AND  
    forward.hub = backward.hub
```

---



---

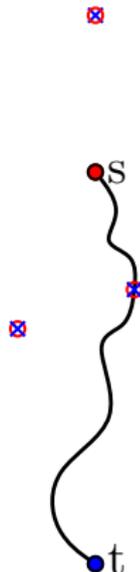
## Algorithm 1: SQL\_DIST

---

**Input:** source  $s \in V$ , target  $t \in V$

```
SELECT  
    MIN(forward.dist+backward.dist)  
FROM forward,backward  
WHERE  
    forward.node = s AND  
    backward.node = t AND  
    forward.hub = backward.hub
```

---



---

## Algorithm 1: SQL\_DIST

---

**Input:** source  $s \in V$ , target  $t \in V$

```
SELECT
  MIN(forward.dist+backward.dist)
FROM forward,backward
WHERE
  forward.node = s AND
  backward.node = t AND
  forward.hub = backward.hub
```

---



---

## Algorithm 1: SQL\_DIST

---

**Input:** source  $s \in V$ , target  $t \in V$

```
SELECT
  MIN(forward.dist+backward.dist)
FROM forward,backward
WHERE
  forward.node = s AND
  backward.node = t AND
  forward.hub = backward.hub
```

---

### Bemerkung:

- berechnet nur die Distanz



## Idee:

- 2 Phasen
- speicher jeden Shortcut aus  $G^+$  explizit (als Sequenz von Kanten IDs) in Tabelle `shortcuts`
- ca. 5 GB in Tabelle

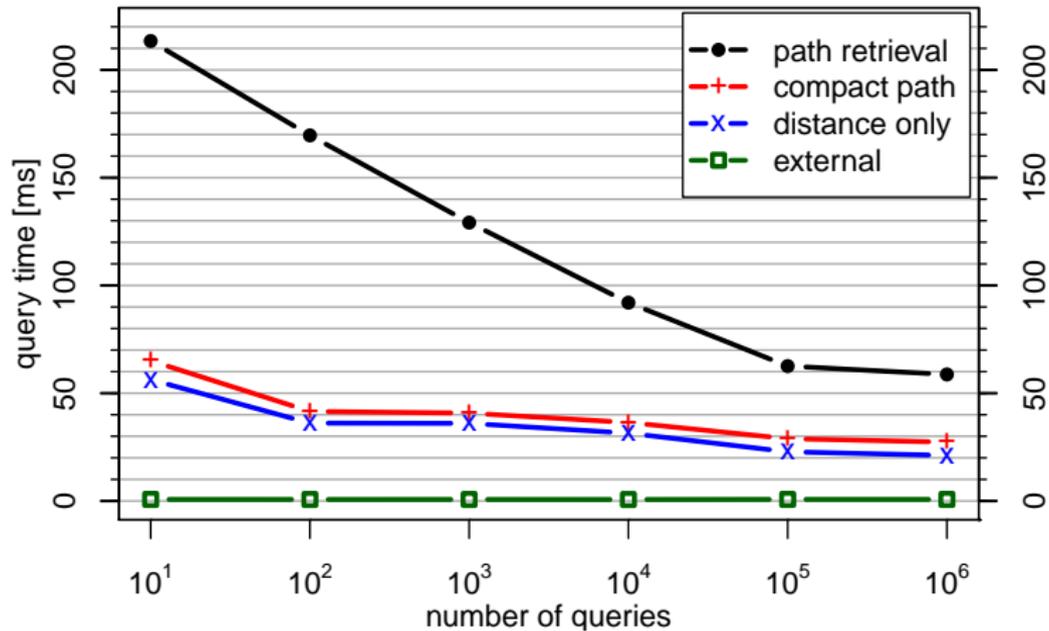
## Phase 1:

- erzeuge Pfad in  $G^+$  durch Hubs auf dem Pfad
- erweitere Tabellen `forward` und `backward` um 2 Spalten: Parent und Shortcut
- erhöht Speicherverbrauch der Tabelle von 19 auf 32 GB

## Phase 2:

- erzeuge Pfad in  $G$  durch matchen von  $G^+$  mit `shortcuts`

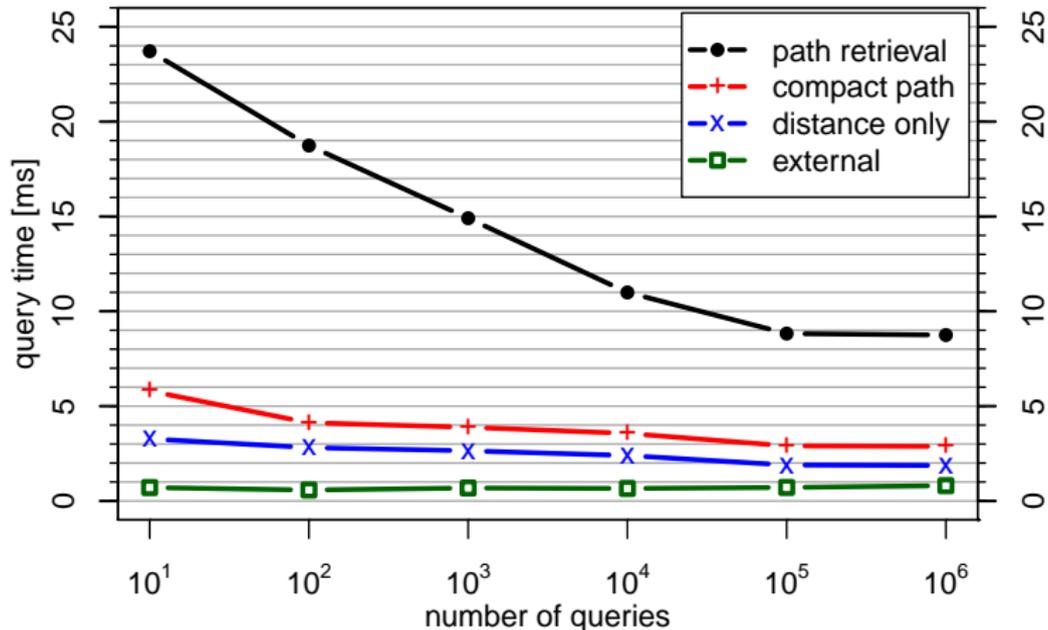
Setup: MS SQL Server 2008 R2 mit Daten auf HDD, kalter Cache



**Beobachtung:** Nicht schnell genug

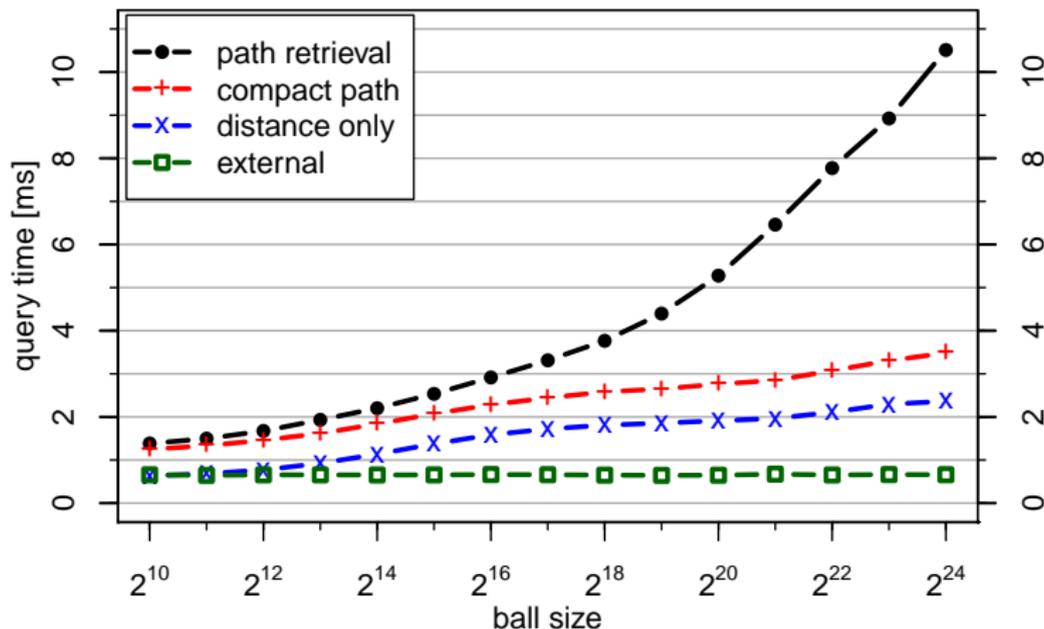
# Ergebnisse (SSD)

Setup: MS SQL Server 2008 R2 mit Daten auf SSD, kalter Cache



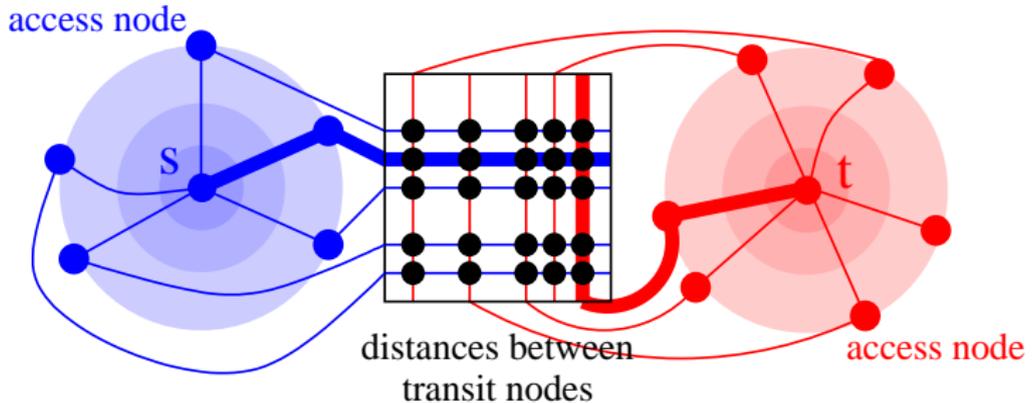
**Beobachtung:** SSD macht Queries schnell genug

**Setup:** Anfragen mit verschiedenem Rank, 10000 Anfragen, kalter Cache



**Beobachtung:** praxisrelevante Anfragen sehr schnell

# 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

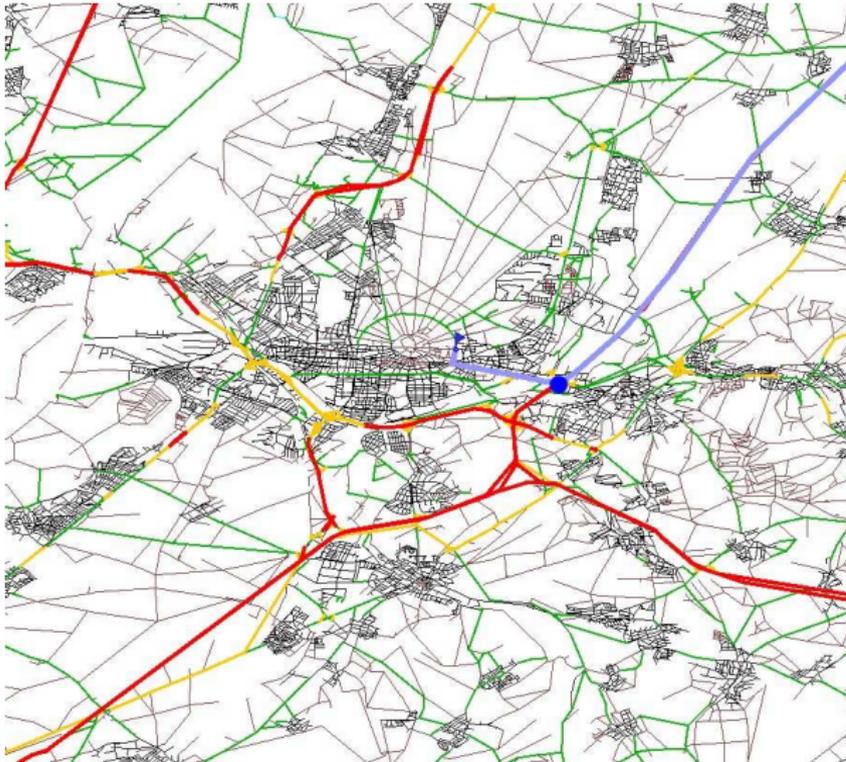


## Beobachtung:

- 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

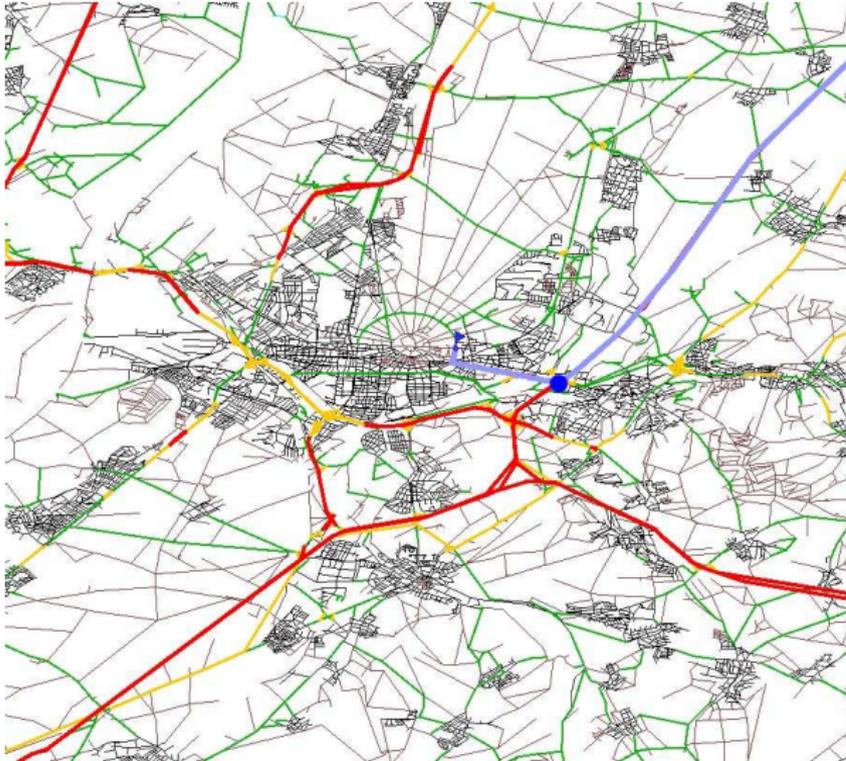


## Beobachtung:

- 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

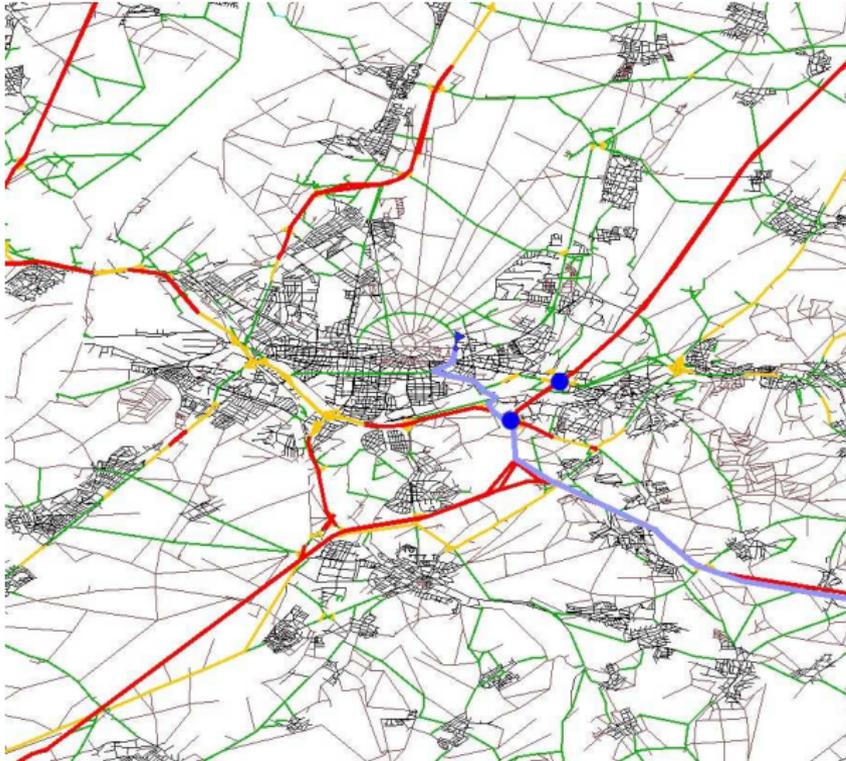


## Beobachtung:

- 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

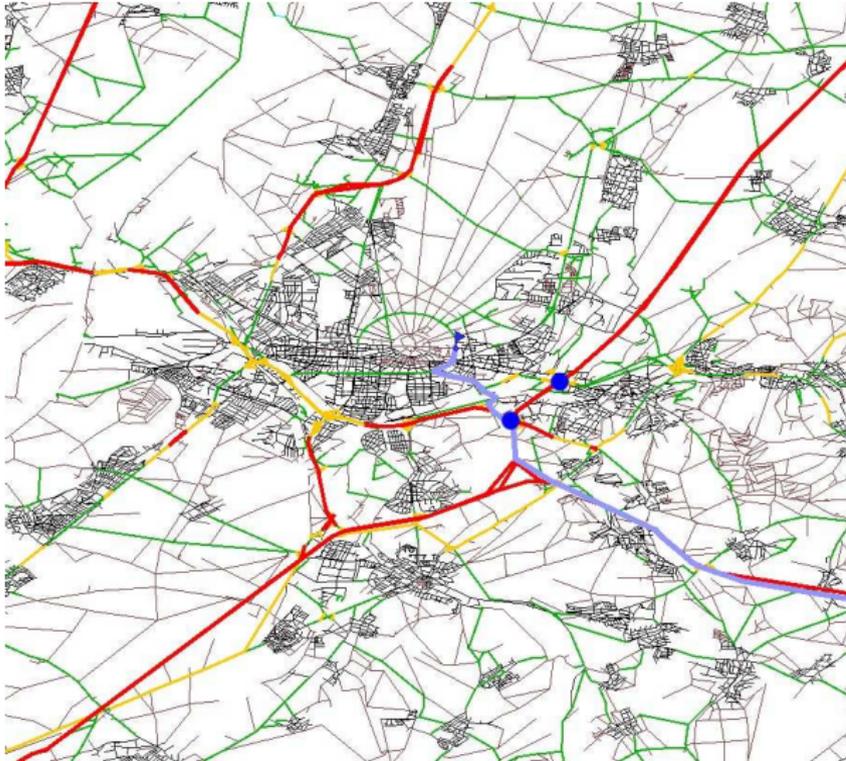


## Beobachtung:

- 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

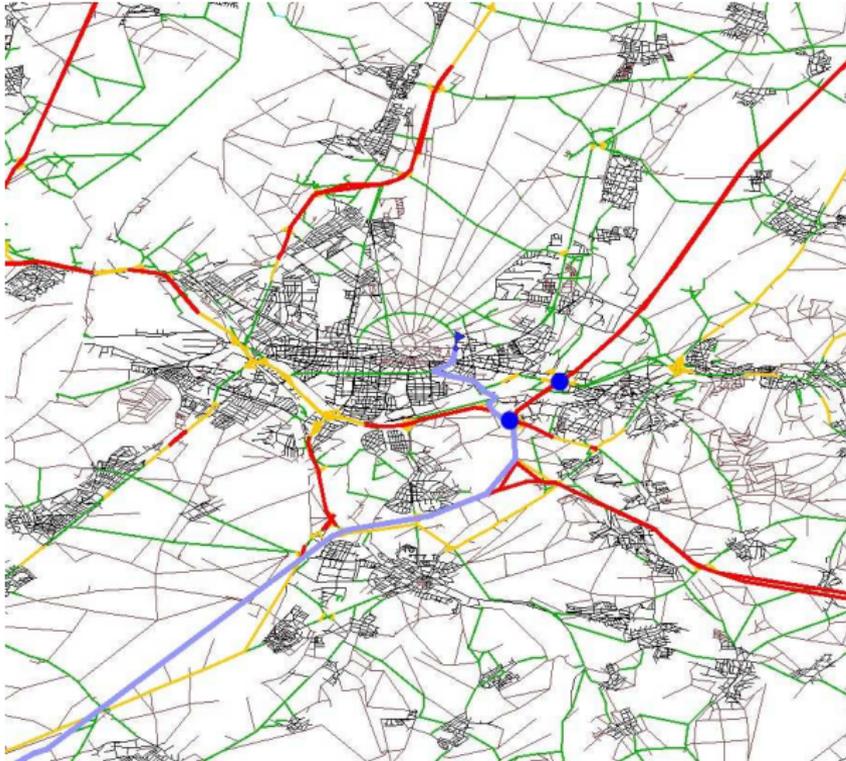


## Beobachtung:

- 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

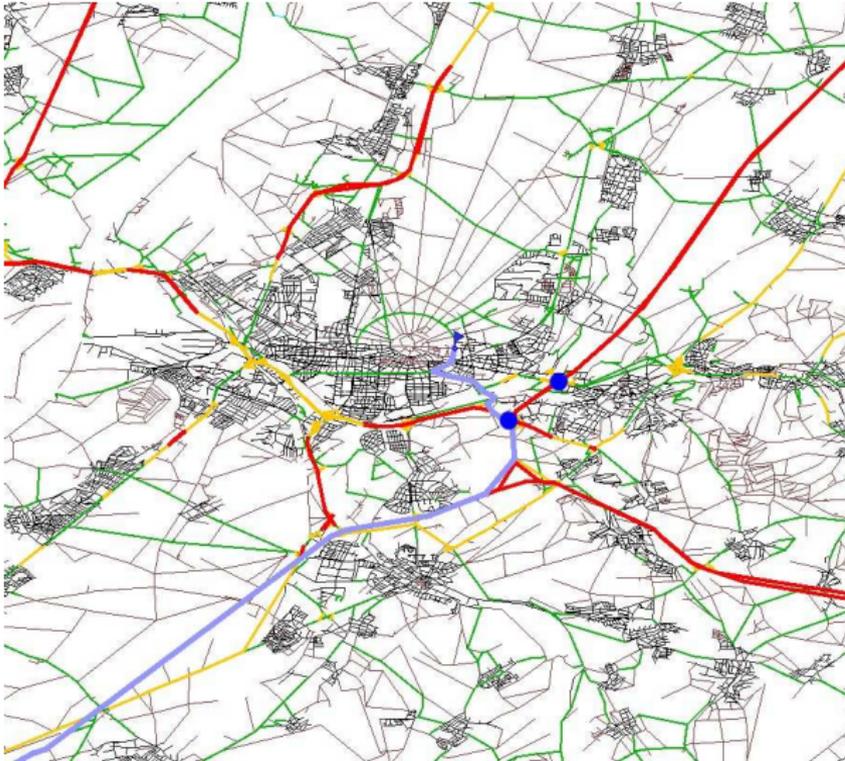


## Beobachtung:

- 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

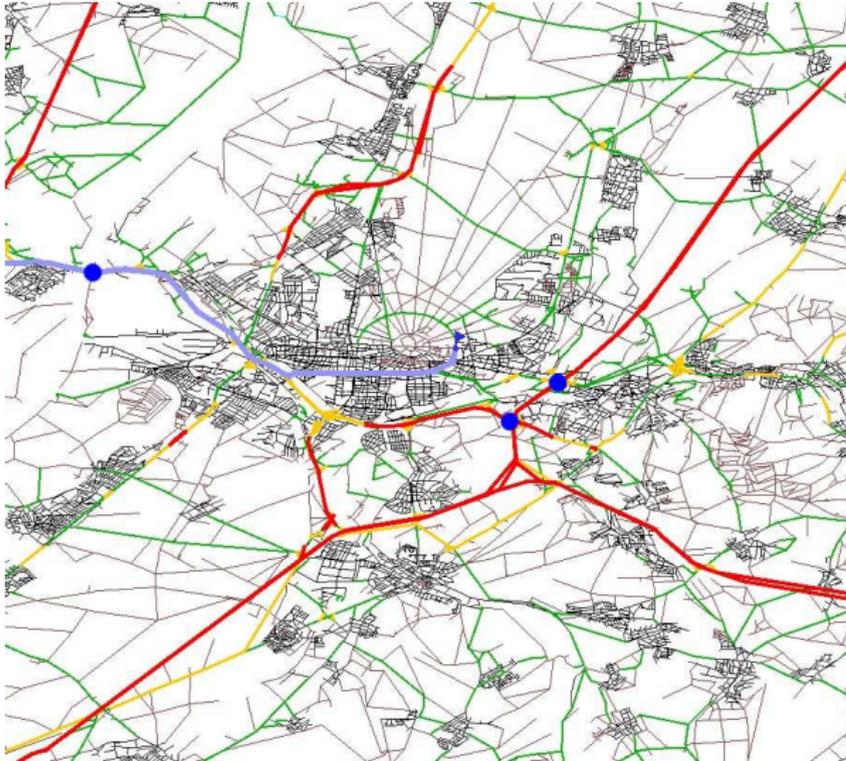


## Beobachtung:

- 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

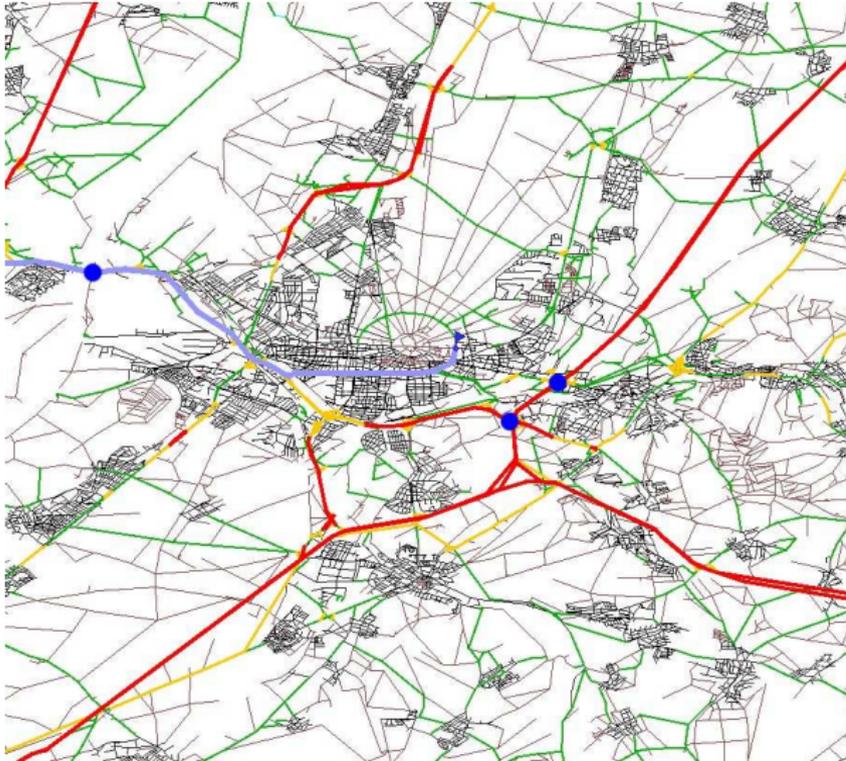


## Beobachtung:

- 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

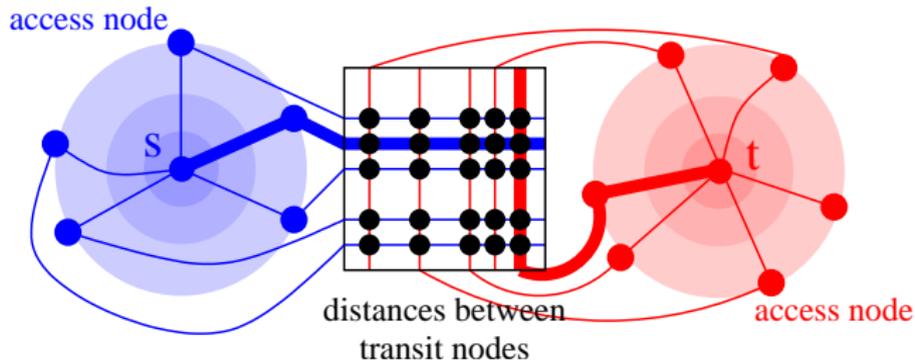
# Transit-Node Routing

## Idee:

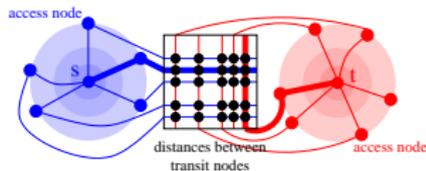
- reduziere Anfragen auf Zugriffe in eine quadratische Tabellen
- identifiziere “wichtige” Knoten
- vollständige Distanztabelle zwischen diesen Knoten

## Probleme:

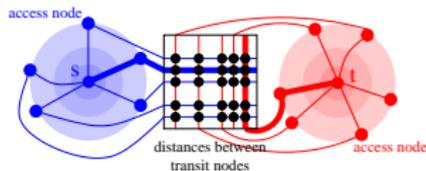
- Speicherverbrauch
- nahe Anfragen



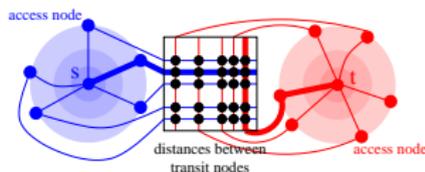
- Wähle **Transit-Knoten**:  $\mathcal{T} \subseteq V$
- Bestimme für jeden Knoten  $v$  eine Menge von Vorwärts  $\vec{A}(v)$  und Rückwärts  $\overleftarrow{A}(v)$  **Access-Knoten**
- Vorberechnete Distanzen:  $D_{\mathcal{T}}$  und  $d_A$



- Wähle **Transit-Knoten**:  $\mathcal{T} \subseteq V$
- Bestimme für jeden Knoten  $v$  eine Menge von Vorwärts  $\vec{A}(v)$  und Rückwärts  $\overleftarrow{A}(v)$  **Access-Knoten**
- Vorberechnete Distanzen:  $D_{\mathcal{T}}$  und  $d_A$



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



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

## Berechnete Distanz nur für hinreichend weite Anfragen korrekt

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

## Also:

- Wie Transit-Knoten bestimmen?
- Wie Access-Knoten und deren Distanz bestimmen?
- Wie Distanztabelle zwischen Transit-Knoten berechnen?
- Welcher Lokalitätsfilter?
- Wie lokale Anfragen berechnen?

## Also:

- Wie Transit-Knoten bestimmen?
- Wie Access-Knoten und deren Distanz bestimmen?
- Wie Distanztabelle zwischen Transit-Knoten berechnen?
- Welcher Lokalitätsfilter?
- Wie lokale Anfragen berechnen?

## Ideen?

## Also:

- Wie Transit-Knoten bestimmen?
- Wie Access-Knoten und deren Distanz bestimmen?
- Wie Distanztabelle zwischen Transit-Knoten berechnen?
- Welcher Lokalitätsfilter?
- Wie lokale Anfragen berechnen?

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

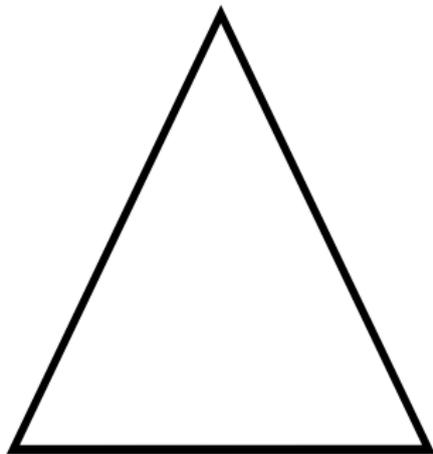
Hierarchie-basiertes TNR mit geometrischem  
Lokalitätsfilter [BFM<sup>+</sup>07, GSSV12], **CH-TNR [ALS13]**

## Transit Node Routing aufbauend auf CH

- CH für Vorbereitung und lokale Anfrage
- Top- $k$  Knoten sind Transit-Knoten. . .

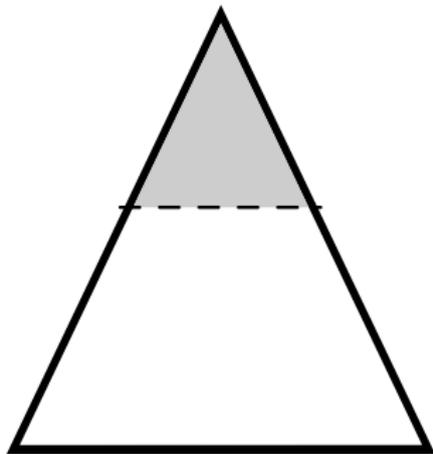
## Transit Node Routing aufbauend auf CH

- CH für Vorbereitung und lokale Anfrage
- Top- $k$  Knoten sind Transit-Knoten. . .



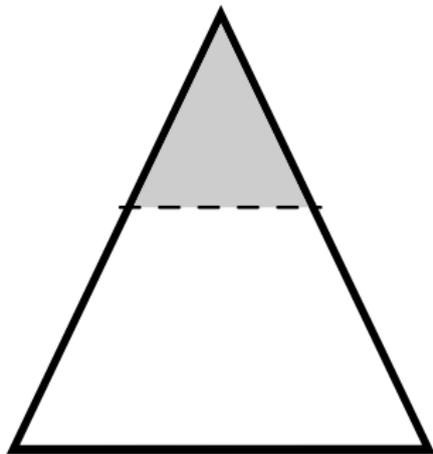
## Transit Node Routing aufbauend auf CH

- CH für Vorbereitung und lokale Anfrage
- Top- $k$  Knoten sind Transit-Knoten. . .



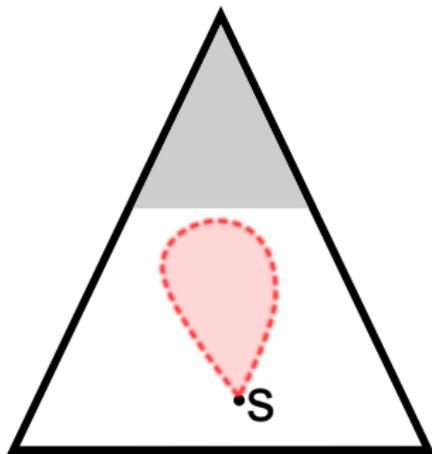
## Transit Node Routing aufbauend auf CH

- CH für Vorbereitung und lokale Anfrage
- Top- $k$  Knoten sind Transit-Knoten. . .
- . . . und damit die Access-Nodes berechnen



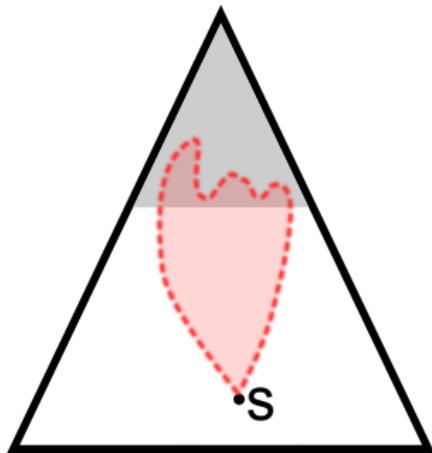
## Transit Node Routing aufbauend auf CH

- CH für Vorberechnung und lokale Anfrage
- Top- $k$  Knoten sind Transit-Knoten. . .
- . . . und damit die Access-Nodes berechnen



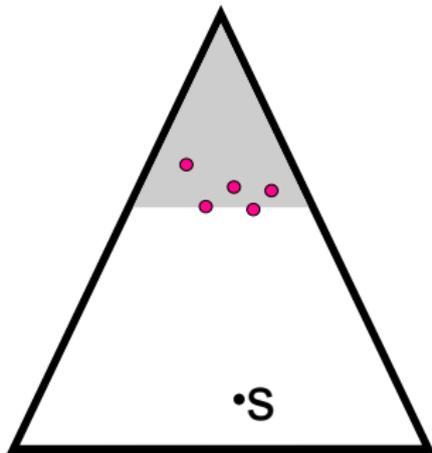
## Transit Node Routing aufbauend auf CH

- CH für Vorbereitung und lokale Anfrage
- Top- $k$  Knoten sind Transit-Knoten. . .
- . . . und damit die Access-Nodes berechnen



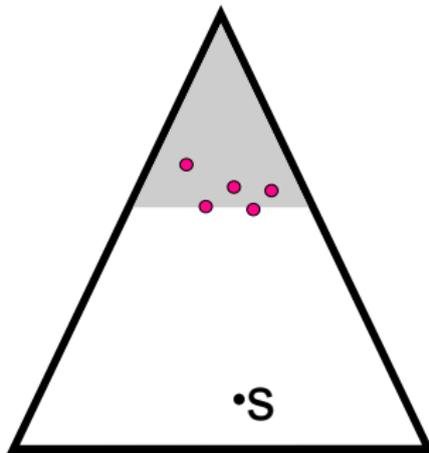
## Transit Node Routing aufbauend auf CH

- CH für Vorbereitung und lokale Anfrage
- Top- $k$  Knoten sind Transit-Knoten. . .
- . . . und damit die Access-Nodes berechnen



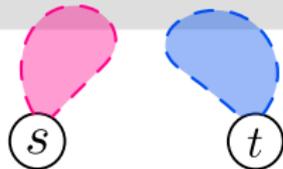
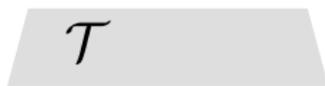
## Transit Node Routing aufbauend auf CH

- CH für Vorbereitung und lokale Anfrage
- Top- $k$  Knoten sind Transit-Knoten. . .
- . . . und damit die Access-Nodes berechnen
- Lokalitätsfilter!?



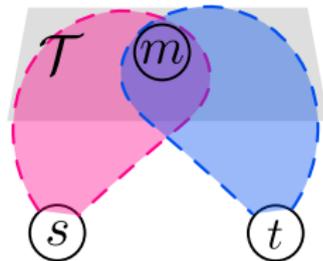
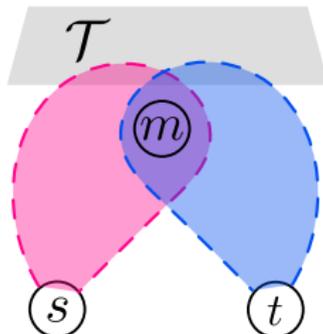
## Eigenschaften einer lokalen Anfrage

- Betrachte den höchsten Knoten  $m$  auf einem kürzesten CH hoch-runter  $st$ -Pfad



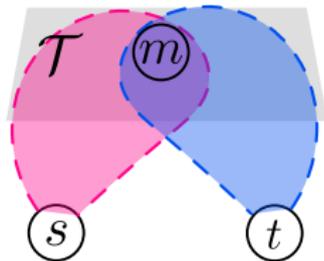
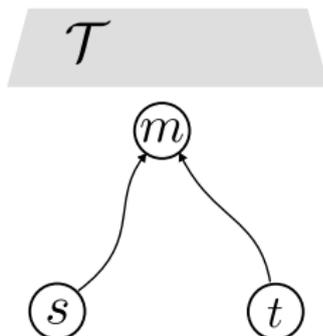
## Eigenschaften einer lokalen Anfrage

- Betrachte den höchsten Knoten  $m$  auf einem kürzesten CH hoch-runter  $st$ -Pfad



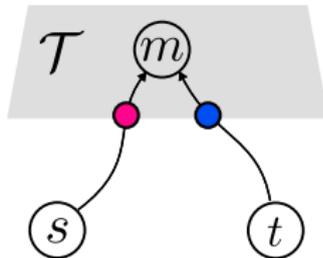
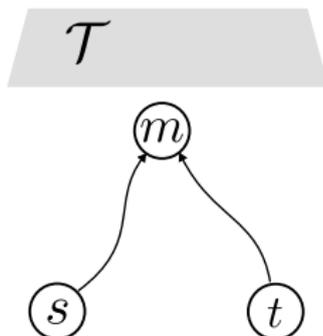
## Eigenschaften einer lokalen Anfrage

- Betrachte den höchsten Knoten  $m$  auf einem kürzesten CH hoch-runter  $st$ -Pfad



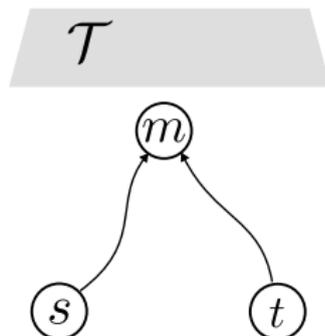
## Eigenschaften einer lokalen Anfrage

- Betrachte den höchsten Knoten  $m$  auf einem kürzesten CH hoch-runter  $st$ -Pfad
- $m \notin \mathcal{T} \iff$  lokale Anfrage



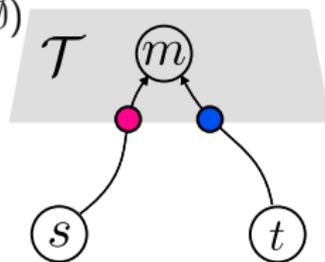
## Eigenschaften einer lokalen Anfrage

- Betrachte den höchsten Knoten  $m$  auf einem kürzesten CH hoch-runter  $st$ -Pfad
- $m \notin \mathcal{T} \iff$  lokale Anfrage



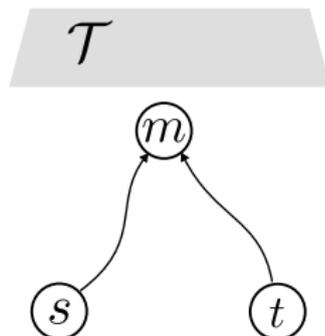
## Suchraum-basierter Lokalisitätsfilter

- Speichere Suchraum **unterhalb** der Transit-Knoten  
 $S : V \rightarrow V \setminus \mathcal{T}$  explizit
- Fällt bei der Access-Knoten-Berechnung als Beiprodukt ab
- Während der Anfrage:  $\mathcal{L} = (S(s) \cap S(t) \neq \emptyset)$
- **Braucht viel Speicher!**



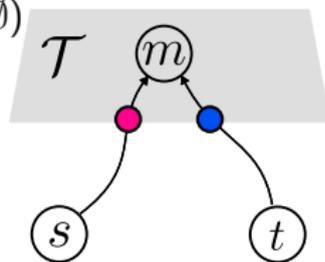
## Eigenschaften einer lokalen Anfrage

- Betrachte den höchsten Knoten  $m$  auf einem kürzesten CH hoch-runter  $st$ -Pfad
- $m \notin \mathcal{T} \iff$  lokale Anfrage

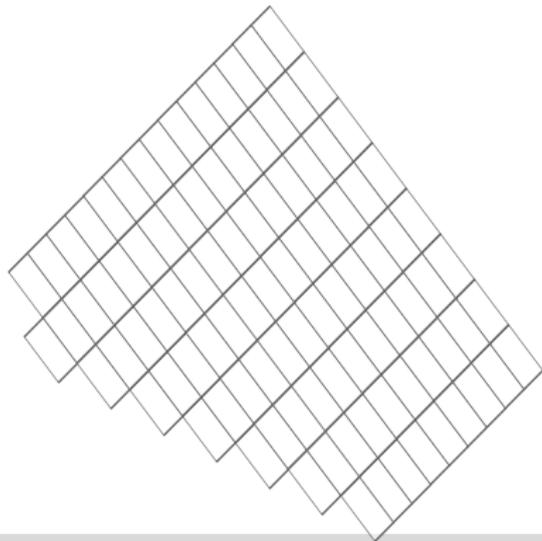


## Suchraum-basierter Lokalisitätsfilter

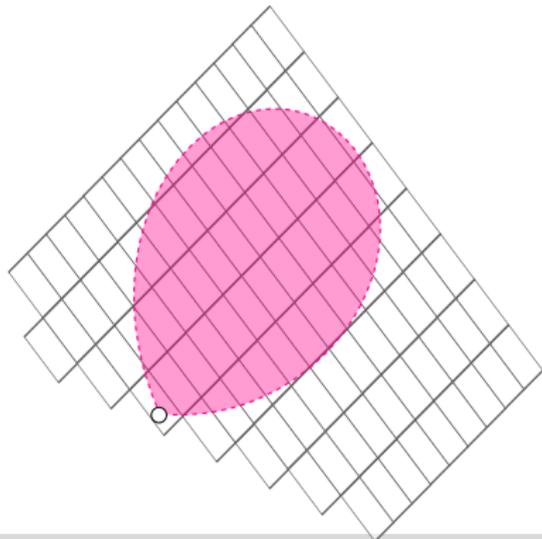
- Speichere Suchraum **unterhalb** der Transit-Knoten  
 $S : V \rightarrow V \setminus \mathcal{T}$  explizit
- Fällt bei der Access-Knoten-Berechnung als Beiprodukt ab
- Während der Anfrage:  $\mathcal{L} = (S(s) \cap S(t) \neq \emptyset)$
- **Braucht viel Speicher!**
- Einseitiger Fehler erlaubt



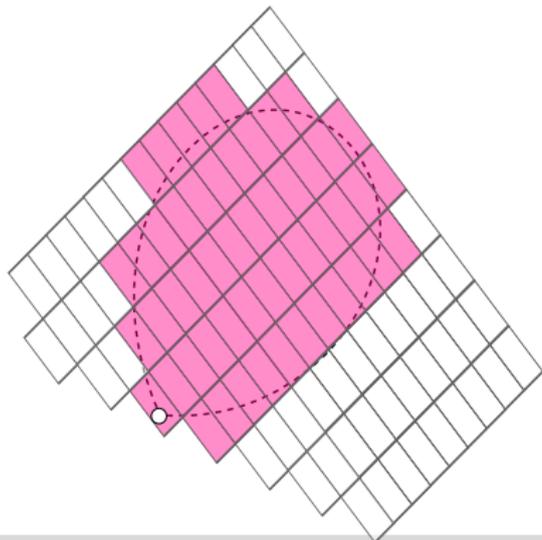
- Partitioniere Graphen in Regionen
- Überapproximation des Suchraum mittels **berührter** Regionen.
- Wenn  $x$  im Suchraum  $S(s)$  ist, dann ist die Region  $R(x)$  im approximierten Suchraum  $S'(s)$



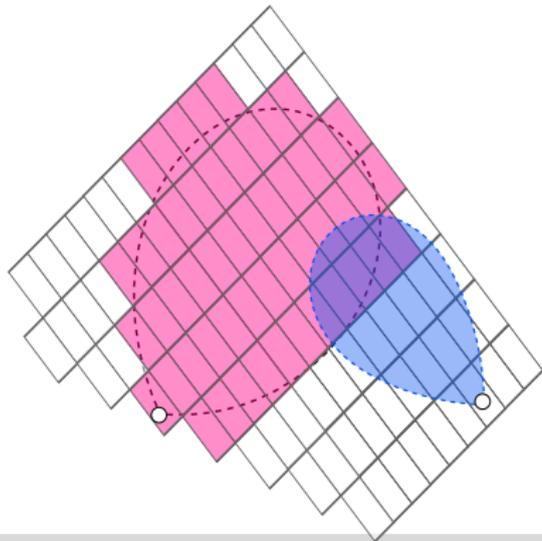
- Partitioniere Graphen in Regionen
- Überapproximation des Suchraum mittels **berührter** Regionen.
- Wenn  $x$  im Suchraum  $S(s)$  ist, dann ist die Region  $R(x)$  im approximierten Suchraum  $S'(s)$



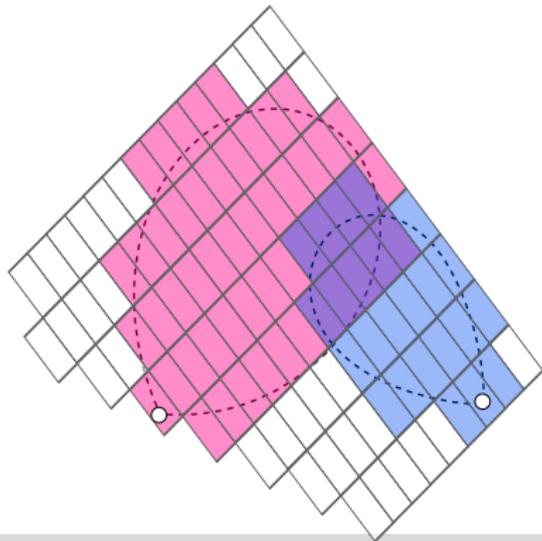
- Partitioniere Graphen in Regionen
- Überapproximation des Suchraum mittels **berührter** Regionen.
- Wenn  $x$  im Suchraum  $S(s)$  ist, dann ist die Region  $R(x)$  im approximierten Suchraum  $S'(s)$



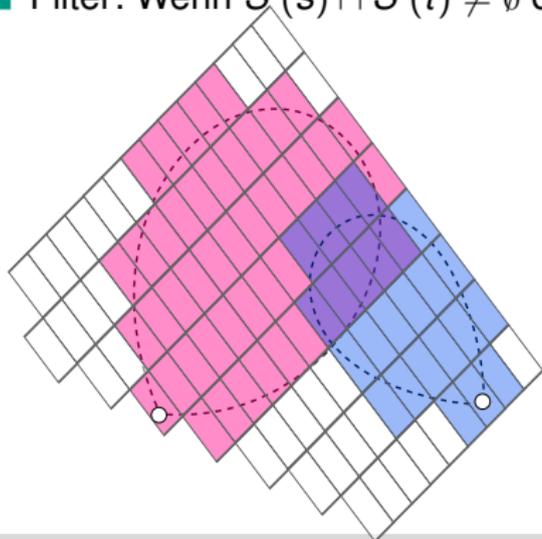
- Partitioniere Graphen in Regionen
- Überapproximation des Suchraum mittels **berührter** Regionen.
- Wenn  $x$  im Suchraum  $S(s)$  ist, dann ist die Region  $R(x)$  im approximierten Suchraum  $S'(s)$
- $m \in S(s) \cap S(t) \implies R(m) \in S'(s) \cap S'(t)$

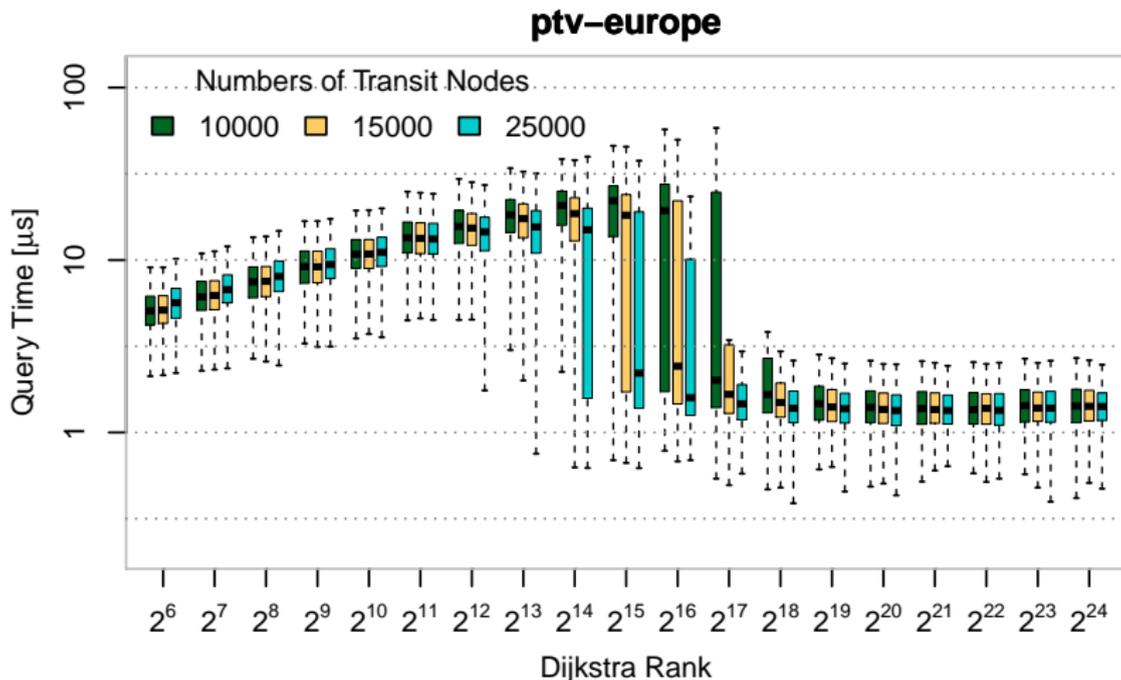


- Partitioniere Graphen in Regionen
- Überapproximation des Suchraum mittels **berührter** Regionen.
- Wenn  $x$  im Suchraum  $S(s)$  ist, dann ist die Region  $R(x)$  im approximierten Suchraum  $S'(s)$
- $m \in S(s) \cap S(t) \implies R(m) \in S'(s) \cap S'(t)$



- Partitioniere Graphen in Regionen
- Überapproximation des Suchraum mittels **berührter** Regionen.
- Wenn  $x$  im Suchraum  $S(s)$  ist, dann ist die Region  $R(x)$  im approximierten Suchraum  $S'(s)$
- $m \in S(s) \cap S(t) \implies R(m) \in S'(s) \cap S'(t)$
- Filter: Wenn  $S'(s) \cap S'(t) \neq \emptyset$  dann lokal



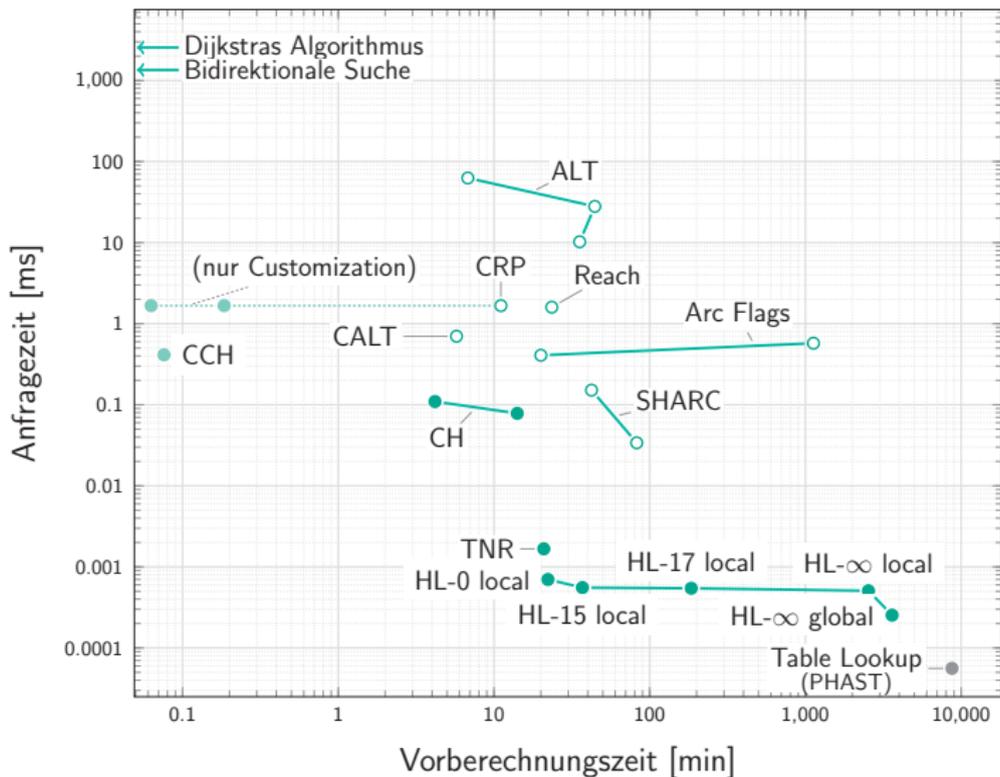


**Frage:** Welche durchschnittliche Laufzeit ergibt sich?

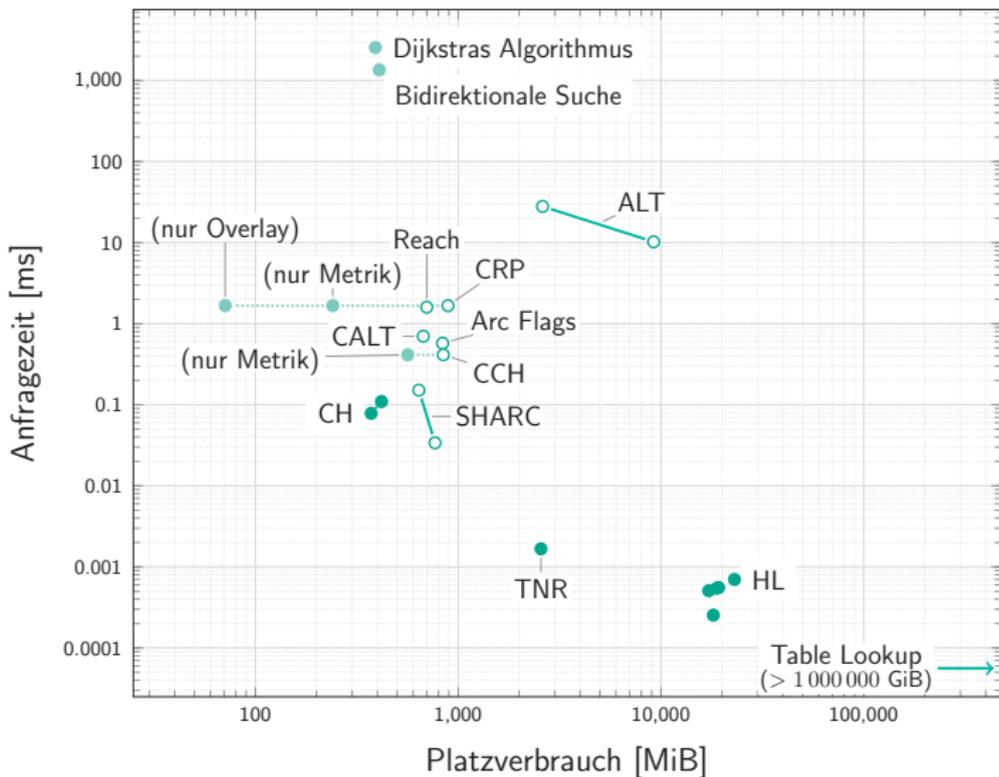
## Transit-Node Routing

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

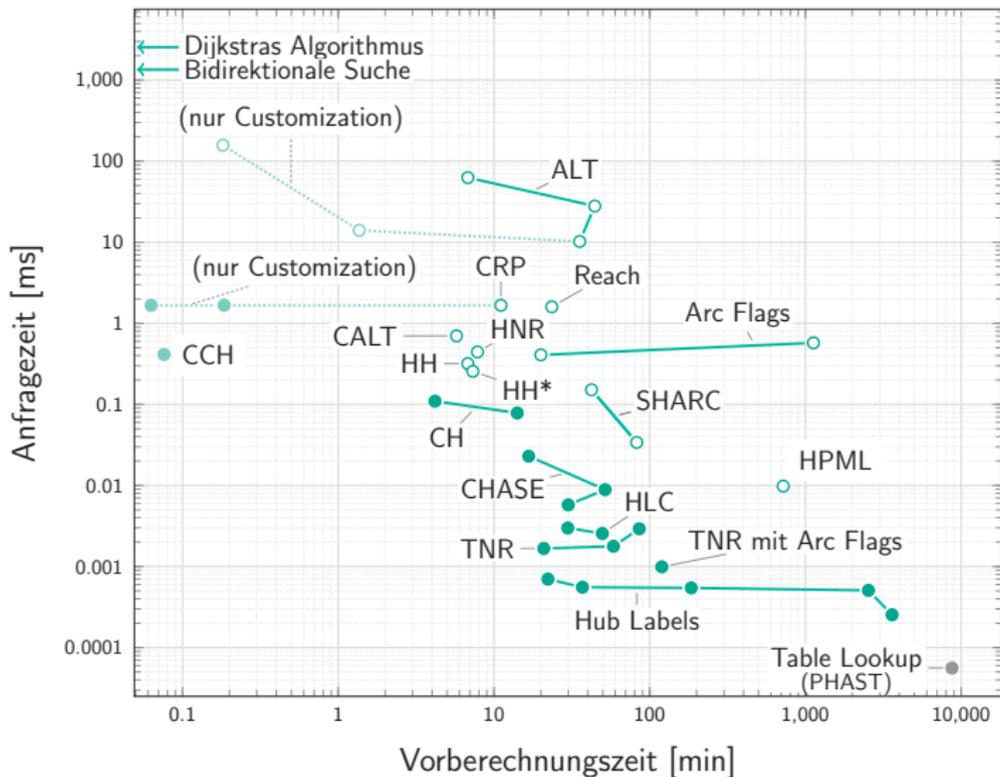
# Übersicht bisherige Techniken



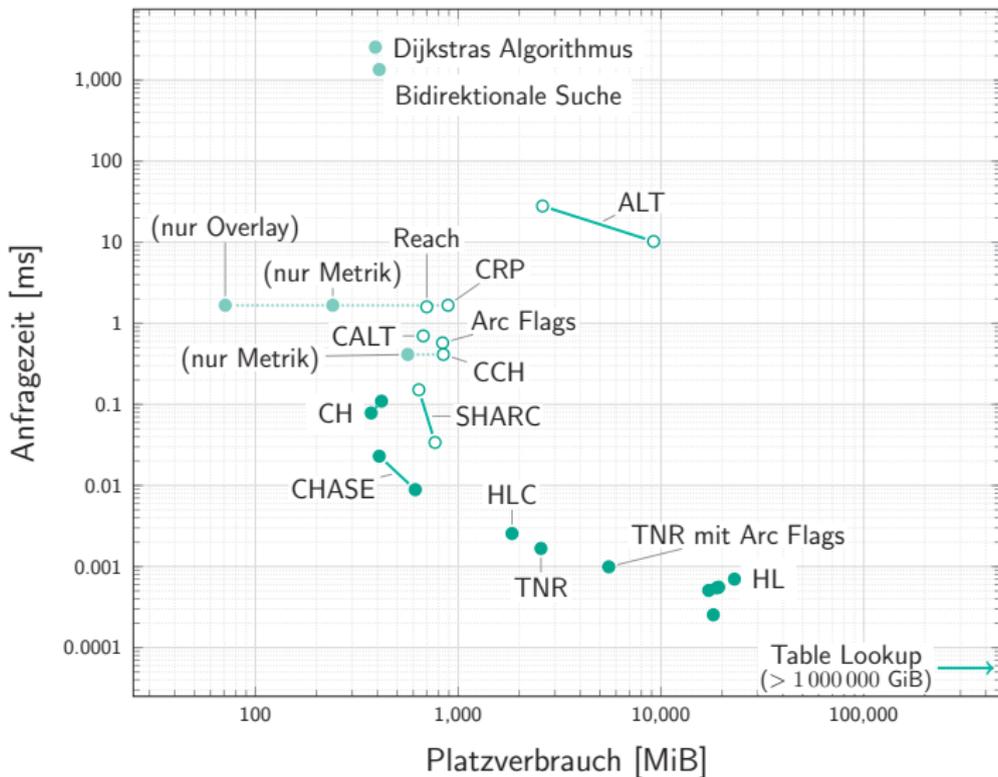
# Übersicht bisherige Techniken



# “Komplett” übersicht One-to-One



# “Komplett”übersicht One-to-One





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.