

Smart Cars

Ausarbeitung im Zuge des Praktikums „Parallele Programmierung“

Rami Aly und Christoph Hüter

Agenda

- I. Problembeschreibung
- II. Modellbeschreibung
- III. Sequenzielles Programm
 - I. Preprocessing
 - II. Routentabelle und Simulation
 - III. Visualisierung
 - IV. Laufzeiten
- IV. Parallelisierung
 - I. Routingtabelle
 - I. Methode a)
 - II. Methode b)
 - II. Bewegung der Autos/Simulation
- V. Performanceanalyse und Skalierbarkeit
- VI. Verbesserungen und Ausblick

Kontext



Gegeben: Karte eines Straßennetzes, Autos mit Start- und Zielorten, die zu unterschiedlichen Zeitpunkten die Karte betreten

Ziel: Konstruktion von optimalen Wegen und intelligente Berechnung eines möglichst optimalen Weges von Fahrzeugen zu einem Ziel in komplexen Straßennetzen

- Intelligent bedeutet hier, dass Autos stark befahrende Straßen und Staus verhindern, um somit ihr Ziel schneller erreichen.
- Hohe Komplexität und Skalierbarkeit des Problems gute Voraussetzung für Parallelisierung

Problem- und Modellbeschreibung

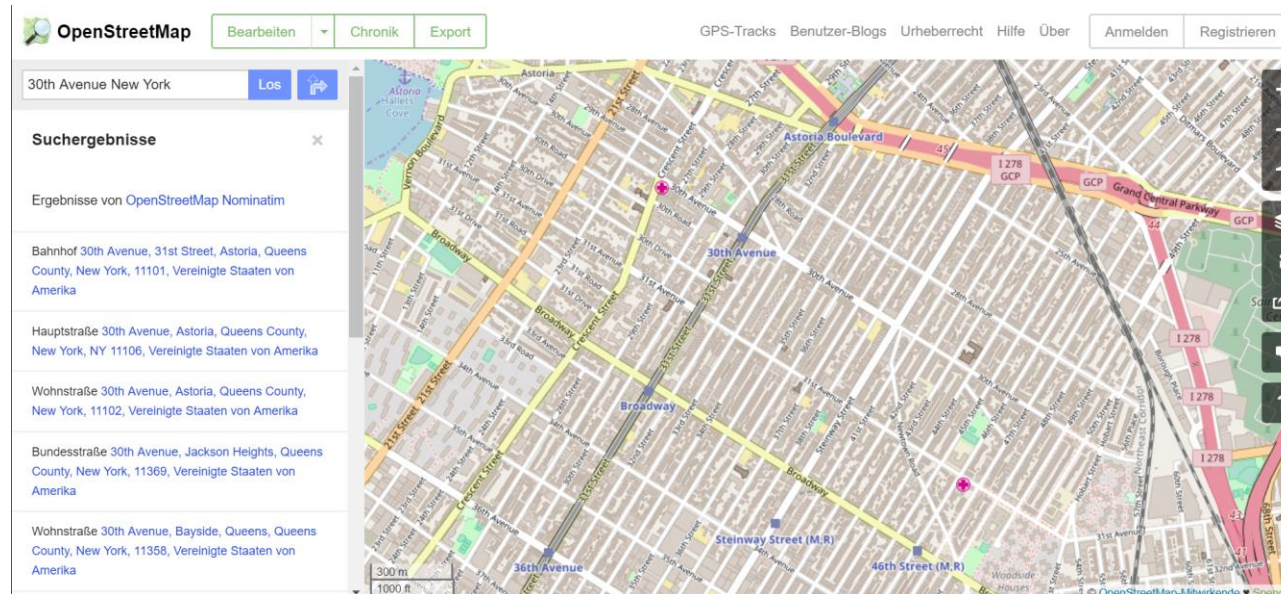
- Gerichteter Graph (V, E)
- Kante hat Kapazitätsfunktion e
- Kantengewichtsfunktion f , abhängig von e
- Spawner $S \subseteq V$ Eintrittspunkt für Marken
- Ampelfunktionalität von Knoten übernommen



Sequentielles Programm - Preprocessing



- Kartendatenbank OpenStreetMap(Geofabrik)
- Pythonscript zum Extrahieren der Knoten und relevanten Straßen
- Anpassung und Normierung der Koordinaten und Längen



| VertexID | PosX | PosY |
|----------|------|------|
| ... | | ... |

| VertexID start | VertexID end |
|----------------|--------------|
| | |

Lösungsansatz



1. Routentabelle und Timetable
2. Bewegung und Simulation der Autos

Sequentielles Programm - RoutingTable

- Erzeuge Graph aus extrahierten Informationen im C++ Programm
- Randknoten werden als Spawner ausgewählt (beliebig änderbar)
- Benutze A* Start Algorithmus und Luftlinie als Heuristik zur Berechnung (Boost Graph Library [BGL])



Pfade:

| ID | 5 | 18 |
|----|-----------|------------|
| 5 | () | (.....cba) |
| 18 | (abc....) | () |

Kosten:

| ID | 5 | 18 |
|----|----------------|----------------|
| 5 | 0 | Distanz({1,2}) |
| 18 | Distanz({1,2}) | 0 |

Nachbarn:

| ID | K_nearest |
|----|---------------------------------------|
| 5 | {n ₁ ,...,n _k } |
| 18 | {n ₁ ,...,n _k } |
| 19 | {n ₁ ,...,n _k } |

Sequentielles Programm - Simulation



- Spawner erzeugen Marken mit Ziel
- Suche Pfad mit niedrigstem Wert:

$$\theta(v, w) = c[v, w] + \sum_{e \in RT[v, w].E} f_e(t_e) + dist(w_m, w)$$

- Jede Kante speichert in einer Timetable für jeden Zeitpunkt voraussichtliche Belegung
- Nach Wahl der Route aktualisiere die Timetable für alle betroffenen Kanten mit Heuristik

Sequentielles Programm - Simulation

- Bewegung von Marke innerhalb der Kante wird über eine Schlange geregelt
- Das Wechseln der Kante wird von dem verbundenen Knoten gesteuert
 - Bedingung: Ampel grün und noch Platz auf der Kante
- Bewegung der Autos geschieht in zwei Schritten:
 - Bewege Marke und merke falls es Edge überschreiten möchte
 - Prüfe ob Marke Edge überschreiten kann und bewege es um verbleibende Strecke
- Verlässt Marke Kante, aktualisiere Gewicht und zerstöre sie ggf.
- Speichere Belegung und Kapazität jeder Kante nach jedem Step in Datei ab

Sequentielles Programm - Simulation

Queue für Kante

| Queue_3_1 |
|-----------|
| car#0001 |
| car#0002 |
| car#1234 |
| ... |
| ... |
| car#9876 |

Ampel/Kreuzung

Segment

Belastung zu Zeitpunkt t

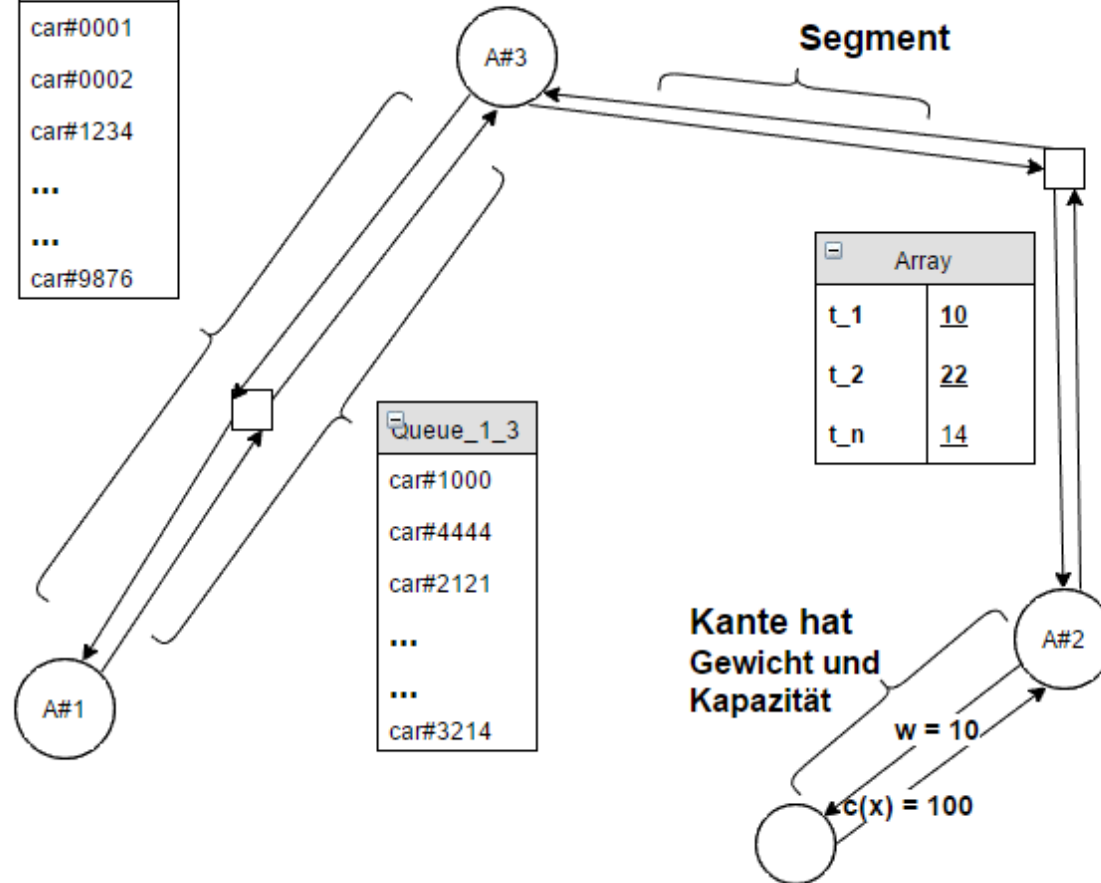
| Array | |
|-------|-----------|
| t_1 | <u>10</u> |
| t_2 | <u>22</u> |
| t_n | <u>14</u> |

| Array | |
|-------|-----------|
| t_1 | <u>17</u> |
| t_2 | <u>10</u> |
| t_n | <u>30</u> |

Kante hat Gewicht und Kapazität

$w = 10$

$c(x) = 100$



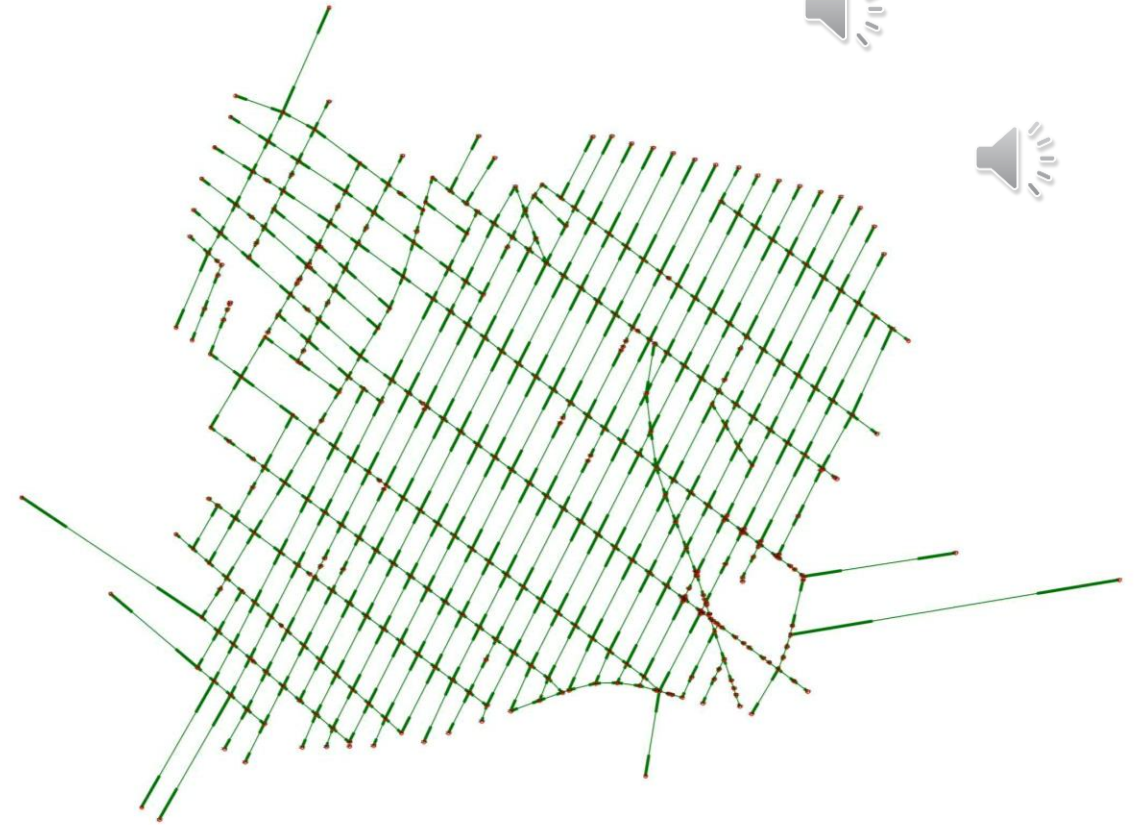
Sequentielles Programm - Visualisierung



- Visualisierung des Graphens und der Dichte der Autos auf den Kanten.
- Visualisierung mit Python Script, Networkx und Mathplot
- Erzeuge Animation aus Bilder



Sequenzielles Programm - Visualisierung



Sequentielles Programm - Laufzeiten

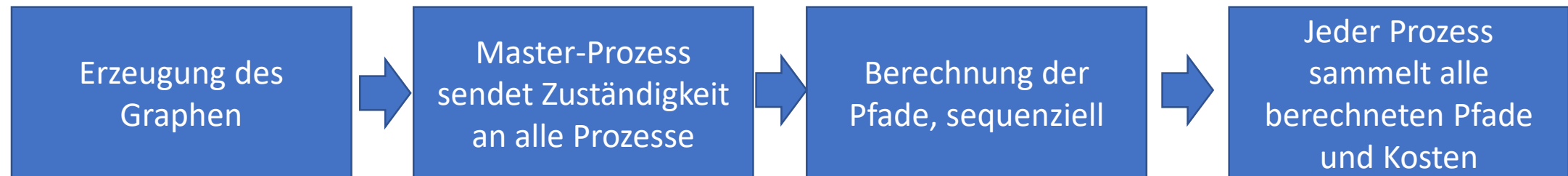
10 Durchläufe Durchschnitt:

- Knoten: 78, Kanten: 170, Steps: 200
 - RoutingTabelle: 0:00:857, Optimierte: 0:00:75
 - Simulation: 00:41
- Knoten: 424, Kanten: 1244, Steps: 200
 - RoutingTabelle: 1:37, Optimierte: 1:06
 - Simulation: 27:23



Parallelisierung – RoutingTable, Methode a)

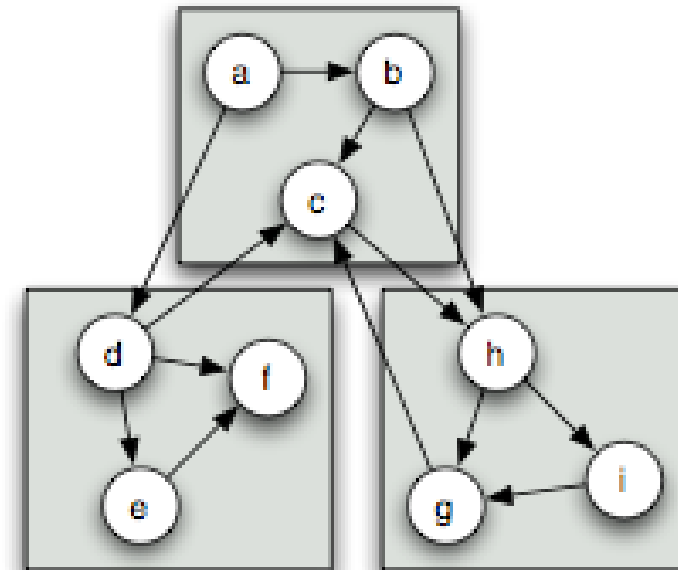
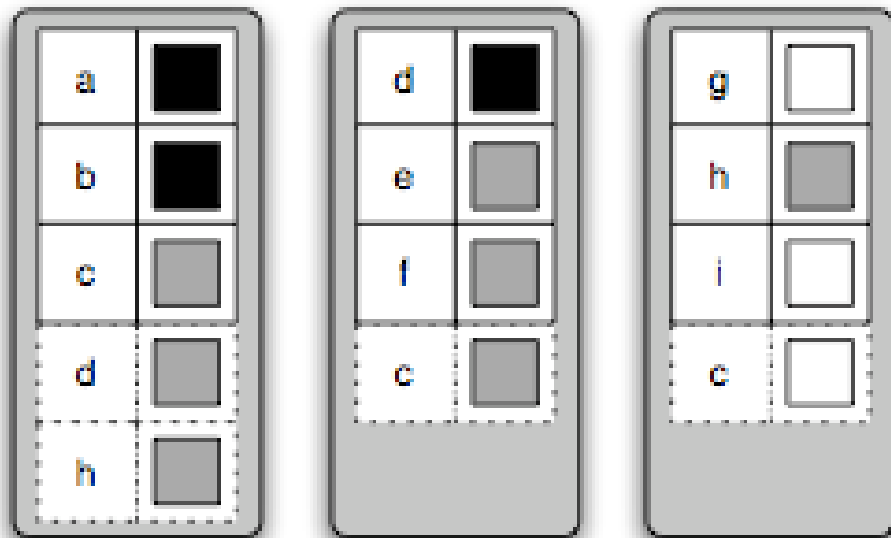
- Berechnung des Pfades sequenziell, parallel für mehrere Spawner durchführen
- Scatterv zur Aufgabenverteilung
- Gatherv für alle Prozesse, zum sammeln der Pfade



Parallelisierung – RoutingTable, Methode b)



- Nutzung der Parallel BGL
- Berechnung des kürzesten Pfades parallel, nacheinander für alle Spawner

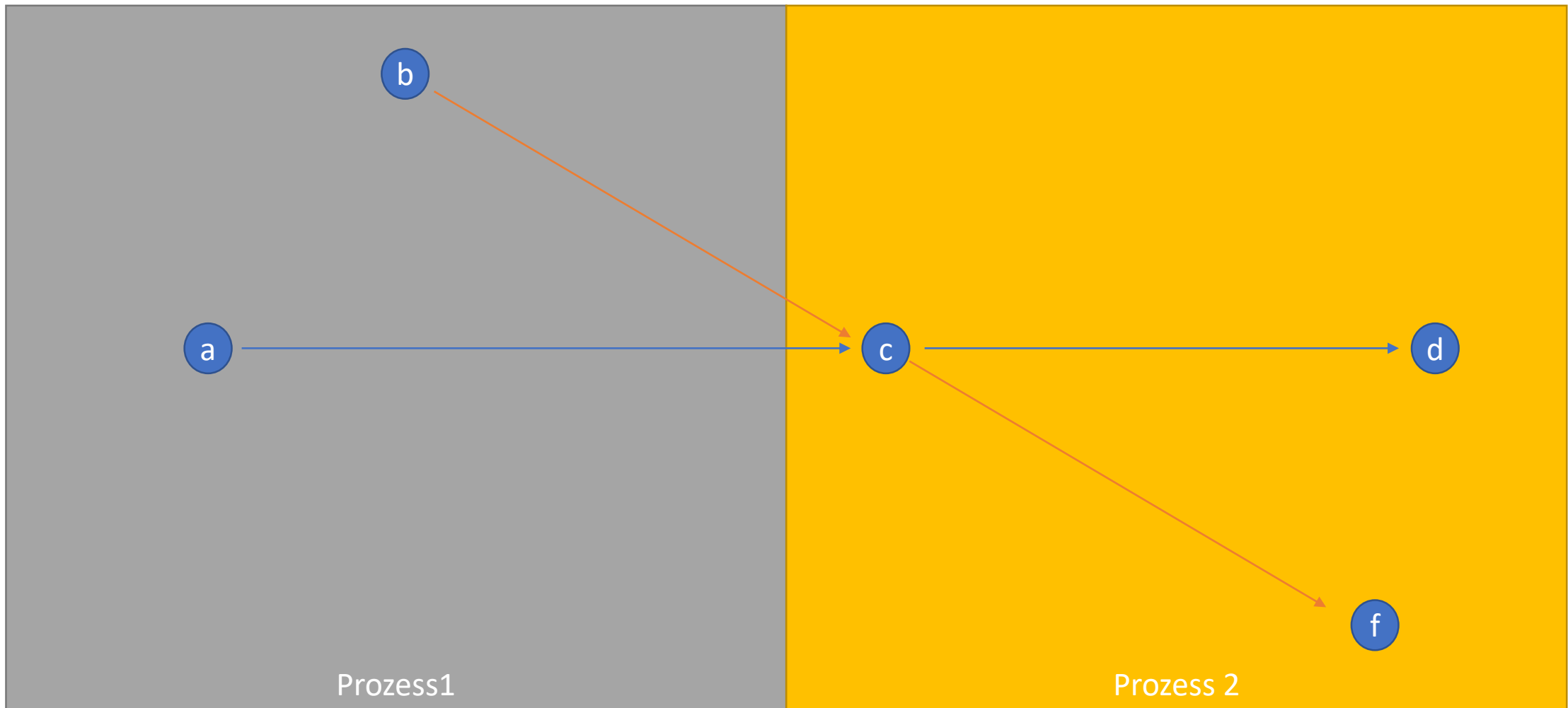


Parallelisierung - Simulation

- Ordne Prozessen Routen zu
- Falls mehrere Routen gleiche Kante verwenden, ordne eindeutig einem Prozess zu
- Kommunikation, falls Auto Straße eines anderen Prozesses betritt
- Kommunikation, falls beim Spawnen Kantengewicht auf fremder Edge aktualisiert wird

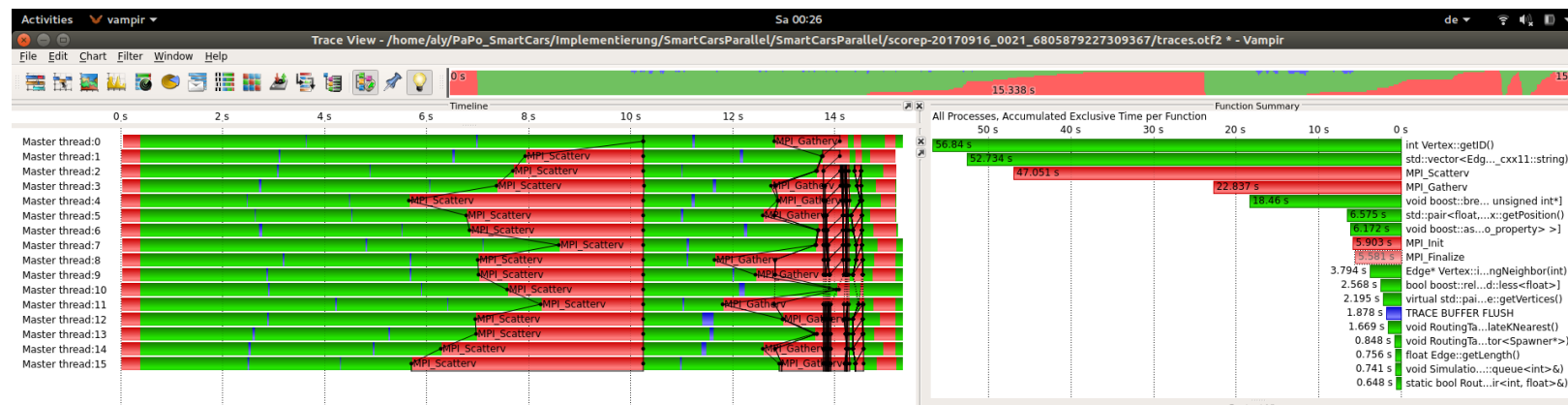
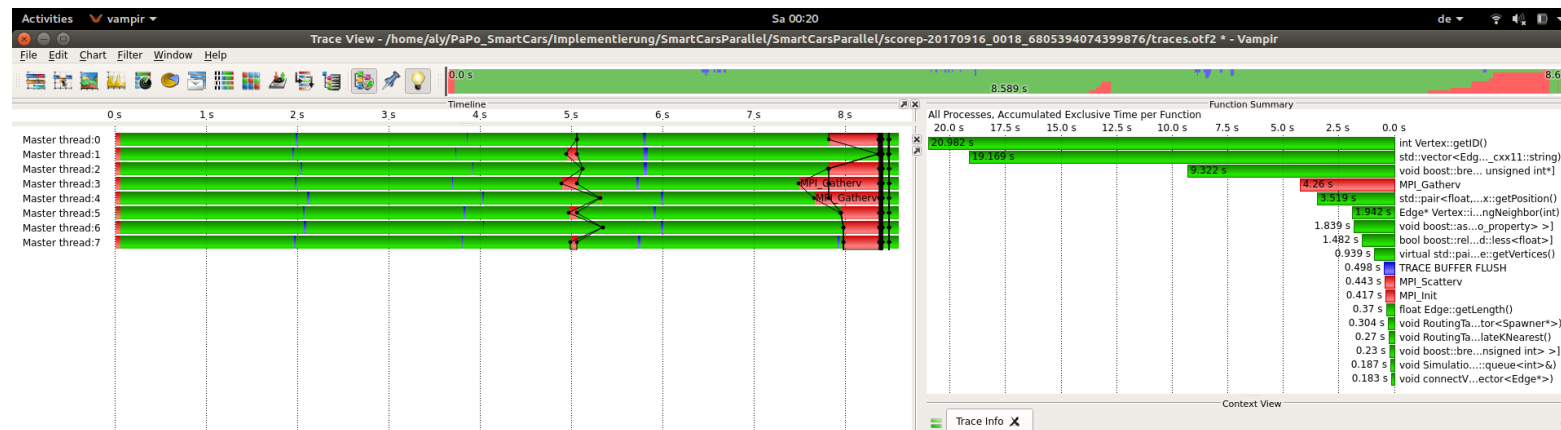
Ziel: Wenig Kommunikation bei Aktualisierung des Kantengewichtes, da Route möglichst konsistent einem Prozess zugeordnet wird (Vorteil gegenüber Zerteilung des Graphs)

Parallelisierung - Simulation



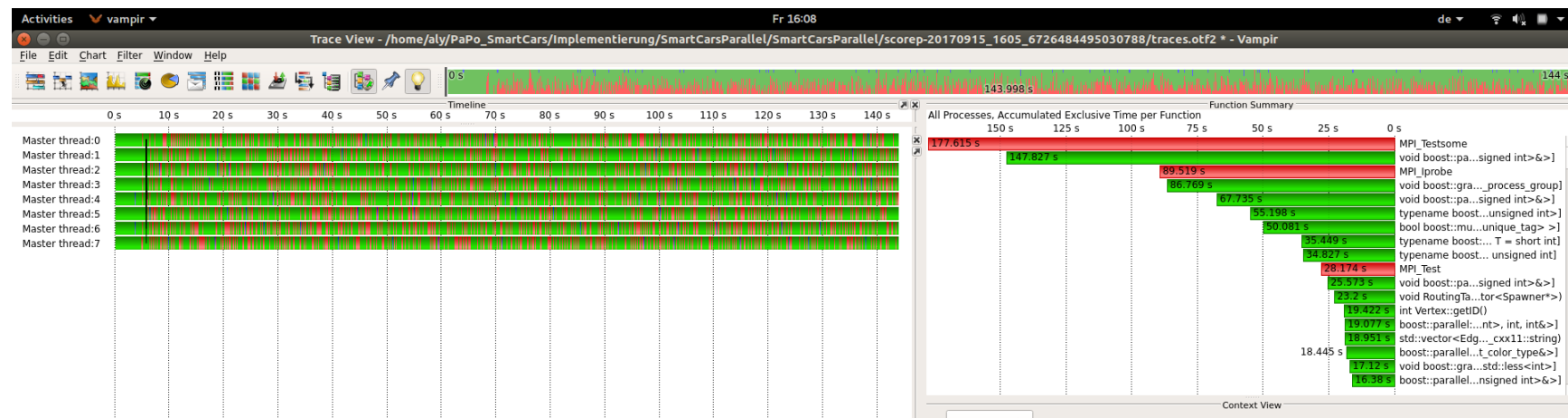
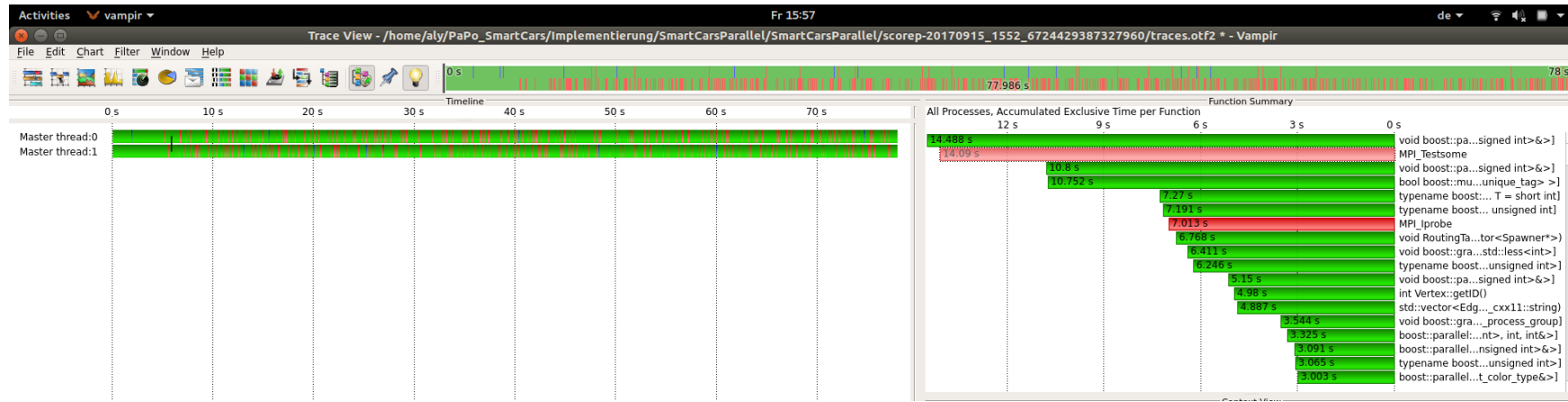
Performanceanalyse und Skalierbarkeit

RoutingTable a), Analyse mit Vampir und Oprofile:

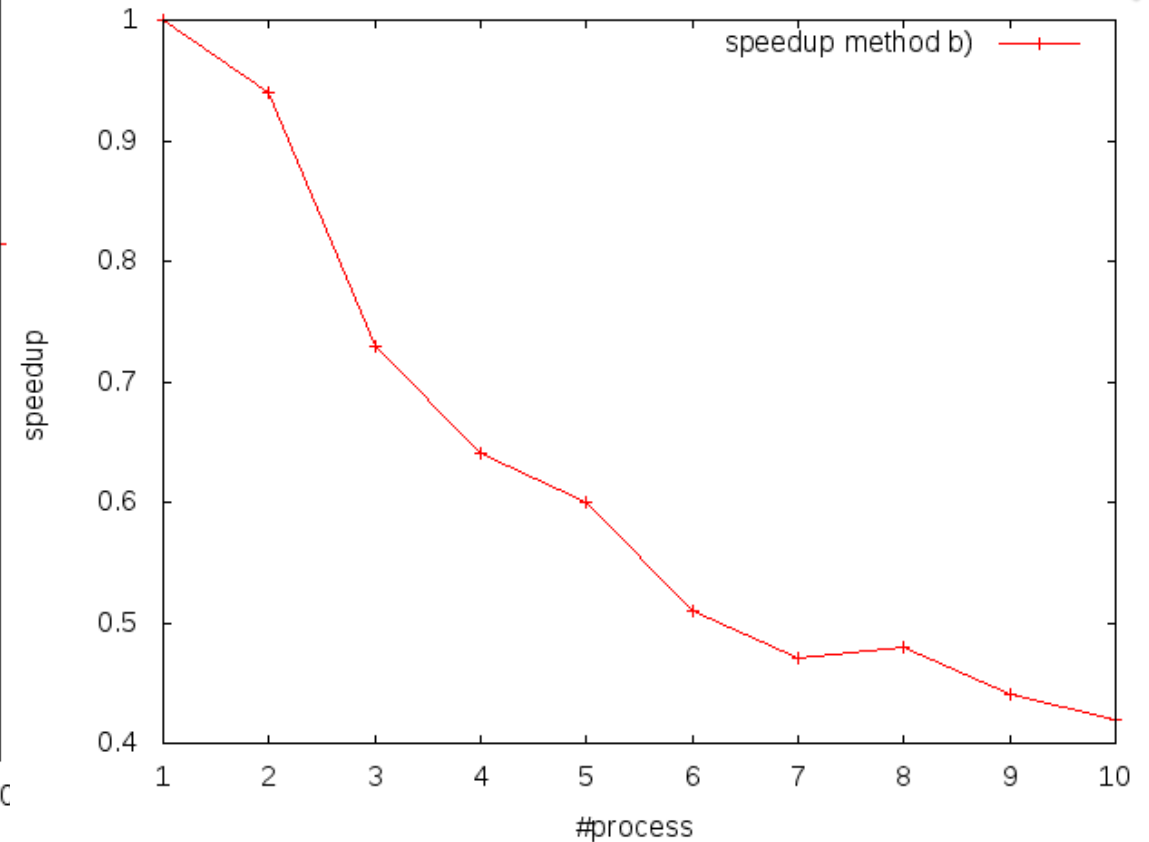
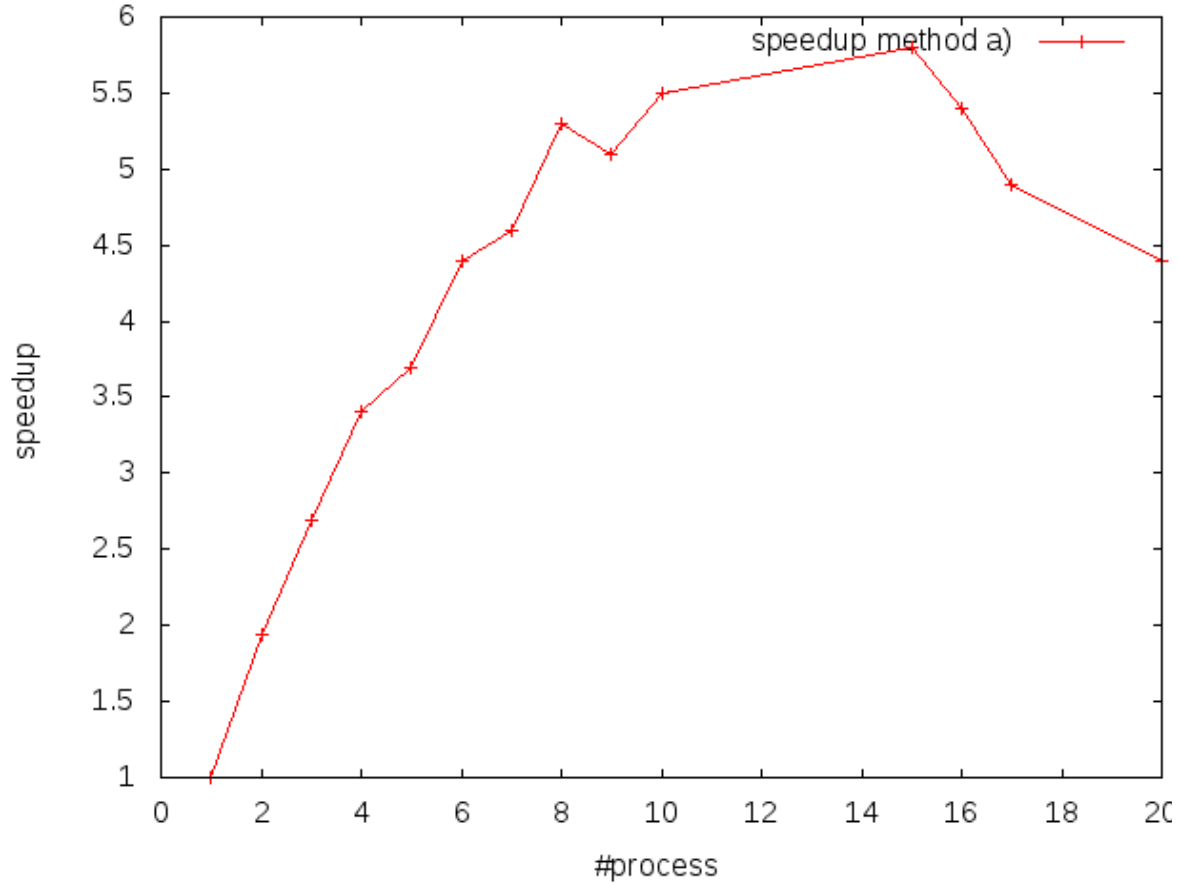


Performanceanalyse und Skalierbarkeit

RoutingTable b), Analyse mit Vampir und Oprofile:



Performanceanalyse und Skalierbarkeit



alternative Karte: 16700 Knoten, 39982 Kanten bis 3
Prozesse getestet, bei $n = 3$ Speedup von **0.984**

Verbesserungen

- Bei der Parallelisierung der RoutingTables auch doppelte Berechnungen filtern
- Bessere Heuristik für TimeTables finden
- Funktion einbauen, dass alle n-ten optimalen Routen gespeichert und verwendet werden
- Parallel BGL: Eager Dijkstra oder Delta Routing verwenden, da bessere strong scaling