

Algorithmen für Routenplanung

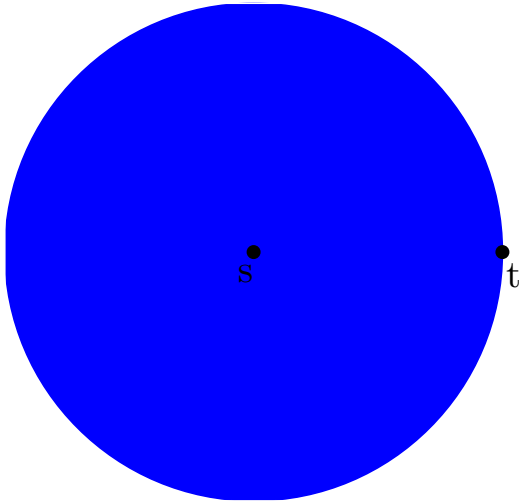
3. Sitzung, Sommersemester 2013

Thomas Pajor | 24.04.2013

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



Schematischer Suchraum



Schematischer Suchraum



Wie Suche zielgerichtet machen?

- prunen von Kanten, Knoten die in die “falsche” Richtung liegen
- Reihenfolge in der Knoten besucht werden ändern

heute letzteres

A*

- auch zielgerichtete Suche (goal-directed search) genannt

Idee:

- Dijkstra's Algorithmus benutzt $d[u]$ um zu entscheiden, welcher Knoten als nächstes abgearbeitet wird
- Benutze Potential $\pi_t : V \rightarrow \mathbb{R}$
- $\pi_t[v]$ ist ein Schätzwert für Entfernung $dist(v, t)$ zum Ziel t
- Benutze $d[u] + \pi_t(u)$ als Key in Q

Pseudocode A*

$A^*(G = (V, E), s, t)$

```
1  $d[s] = 0$ 
2  $Q.clear(), Q.add(s, \pi_t(s))$ 
3 while ! $Q.empty()$  do
4    $u \leftarrow Q.deleteMin()$ 
5   break if  $u = t$ 
6   forall the edges  $e = (u, v) \in E$  do
7     if  $d[u] + \text{len}(e) < d[v]$  then
8        $d[v] \leftarrow d[u] + \text{len}(e)$ 
9       if  $v \in Q$  then  $Q.decreaseKey(v, d[v] + \pi_t(v))$ 
10      else  $Q.insert(v, d[v] + \pi_t(v))$ 
11
```

Können beliebige Potentialfunktionen benutzt werden?

- Damit könnten (fast) beliebige Abarbeitungsreihenfolgen erzeugt werden
- Dies kann offensichtlich zu falschen Ergebnissen führen.

Wie kommen wir also zu gültigen Potentialfunktionen?

A* – Äquivalente Formulierung

Gegeben: Graph $G = (V, E, \text{len})$, Knoten $s, t \in V$, Potential π_t

A* – Äquivalente Formulierung

Gegeben: Graph $G = (V, E, \text{len})$, Knoten $s, t \in V$, Potential π_t

Betrachte: Graph $\overline{G} = (V, E, \overline{\text{len}})$ mit

$$\overline{\text{len}}(u, v) = \text{len}(u, v) - \pi_t(u) + \pi_t(v)$$

A* – Äquivalente Formulierung

Gegeben: Graph $G = (V, E, \text{len})$, Knoten $s, t \in V$, Potential π_t

Betrachte: Graph $\overline{G} = (V, E, \overline{\text{len}})$ mit

$$\overline{\text{len}}(u, v) = \text{len}(u, v) - \pi_t(u) + \pi_t(v)$$

Es gilt für jeden Pfad $P = (s = v_1, \dots, v_k)$

$$\begin{aligned}\overline{\text{len}}(P) &= \sum_{i=1}^k \overline{\text{len}}(v_i, v_{i+1}) = \sum_{i=1}^k (\text{len}(v_i, v_{i+1}) - \pi_t(v_i) + \pi_t(v_{i+1})) \\ &= -\pi_t(v_1) + \pi_t(v_k) + \sum_{i=1}^k \text{len}(v_i, v_{i+1}) \\ &= -\pi_t(s) + \pi_t(v_k) + \text{len}(P).\end{aligned}$$

A* – Äquivalente Formulierung

Gegeben: Graph $G = (V, E, \text{len})$, Knoten $s, t \in V$, Potential π_t

Betrachte: Graph $\overline{G} = (V, E, \overline{\text{len}})$ mit

$$\overline{\text{len}}(u, v) = \text{len}(u, v) - \pi_t(u) + \pi_t(v)$$

Es gilt für jeden Pfad $P = (s = v_1, \dots, v_k)$

$$\begin{aligned}\overline{\text{len}}(P) &= \sum_{i=1}^k \overline{\text{len}}(v_i, v_{i+1}) = \sum_{i=1}^k (\text{len}(v_i, v_{i+1}) - \pi_t(v_i) + \pi_t(v_{i+1})) \\ &= -\pi_t(v_1) + \pi_t(v_k) + \sum_{i=1}^k \text{len}(v_i, v_{i+1}) \\ &= -\pi_t(s) + \pi_t(v_k) + \text{len}(P).\end{aligned}$$

A* – Äquivalente Formulierung

Gegeben: Graph $G = (V, E, \text{len})$, Knoten $s, t \in V$, Potential π_t

Betrachte: Graph $\bar{G} = (V, E, \bar{\text{len}})$ mit

$$\bar{\text{len}}(u, v) = \text{len}(u, v) - \pi_t(u) + \pi_t(v)$$

Es gilt für jeden Pfad $P = (s = v_1, \dots, v_k)$

$$\begin{aligned}\bar{\text{len}}(P) &= \sum_{i=1}^k \bar{\text{len}}(v_i, v_{i+1}) = \sum_{i=1}^k (\text{len}(v_i, v_{i+1}) - \pi_t(v_i) + \pi_t(v_{i+1})) \\ &= -\pi_t(v_1) + \pi_t(v_k) + \sum_{i=1}^k \text{len}(v_i, v_{i+1}) \\ &= -\pi_t(s) + \pi_t(v_k) + \text{len}(P).\end{aligned}$$

A* auf G ist gleich Dijkstra's Algorithmus auf \bar{G}

A* – Äquivalente Formulierung

Gegeben: Graph $G = (V, E, \text{len})$, Knoten $s, t \in V$, Potential π_t

Betrachte: Graph $\overline{G} = (V, E, \overline{\text{len}})$ mit

$$\overline{\text{len}}(u, v) = \text{len}(u, v) - \pi_t(u) + \pi_t(v)$$

Es gilt für jeden Pfad $P = (s = v_1, \dots, v_k)$

$$\begin{aligned}\overline{\text{len}}(P) &= \sum_{i=1}^k \overline{\text{len}}(v_i, v_{i+1}) = \sum_{i=1}^k (\text{len}(v_i, v_{i+1}) - \pi_t(v_i) + \pi_t(v_{i+1})) \\ &= -\pi_t(v_1) + \pi_t(v_k) + \sum_{i=1}^k \text{len}(v_i, v_{i+1}) \\ &= -\pi_t(s) + \pi_t(v_k) + \text{len}(P).\end{aligned}$$

Wie bekommen wir dann gültige Potentiale?

Ein Beispiel - Euklidische Ebene

- Knoten sind Punkte in der (euklidischen) Ebene
- Kantenlängen sind euklidische Abstände (d.h. $\text{len}(u, v) = \|u - v\|_2$).
- $\pi_t(v) = \|v - t\|_2$

- Knoten sind Punkte in der (euklidischen) Ebene
- Kantenlängen sind euklidische Abstände (d.h. $\text{len}(u, v) = \|u - v\|_2$).
- $\pi_t(v) = \|v - t\|_2$

π ist zulässiges Potential, denn

$$\text{len}(u, v) - \pi_t(u) + \pi_t(v) = \|u - v\|_2 - \|u - t\|_2 + \|v - t\|_2 \geq 0$$

wegen Dreiecksungleichung (Δ -UGL)

$$\|u - v\|_2 + \|v - t\|_2 \geq \|u - t\|_2$$

Ein Beispiel - Daten mit geographischer Herkunft

Idee:

- Knoten besitzen Geokoordinaten
- Kanten besitzen Fahrtgeschwindigkeiten
- Kantenmetrik: Fahrzeit
- es gibt eine Maximalgeschwindigkeit v_{\max} in G
- nimm $\|u - t\|/v_{\max}$ als Potential

Ist gültiges Potential, denn

$$\text{len}(u, v) - \pi_t(u) + \pi_t(v) = \frac{\|u - v\|_2}{v_{(u,v)}} - \frac{\|u - t\|_2}{v_{\max}} + \frac{\|v - t\|_2}{v_{\max}} \geq 0$$

Ein Beispiel - Daten mit geographischer Herkunft

Idee:

- Knoten besitzen Geokoordinaten
- Kanten besitzen Fahrtgeschwindigkeiten
- Kantenmetrik: Fahrzeit
- es gibt eine Maximalgeschwindigkeit v_{\max} in G
- nimm $\|u - t\|/v_{\max}$ als Potential

Probleme (bei Straßengraphen):

- Overhead zur Berechnung des Potentials $\|u - t\|/v_{\max}$ groß
- Abschätzung eher schlecht
- deswegen praktisch keine Beschleunigung in Transportnetzen

- Intuition: $\pi_t(v)$ ist ein Schätzwert für $\text{dist}(v, t)$
- Falls $\pi_t(t) = 0$, so ist das Potential $p_t(v)$ eine untere Schranke für $\text{dist}(v, t)$.
- **Faustregel:**
Bessere untere Schranken ergeben kleinere Suchräume
- Ist $\pi_t(v) = \text{dist}(v, t)$ für alle $v \in V$, so werden nur Knoten auf kürzesten s - t -Wegen abgearbeitet.

Kombinierbarkeit von Potentialen

Seien π_1 und π_2 zulässige Potentiale. Dann ist $p = \max\{\pi_1, \pi_2\}$ (komponentenweises Maximum) auch ein gültiges Potential.

Herleitung

Kombinierbarkeit von Potentialen

Seien π_1 und π_2 zulässige Potentiale. Dann ist $p = \max\{\pi_1, \pi_2\}$ (komponentenweises Maximum) auch ein gültiges Potential.

Herleitung

$$\text{len}(u, v) - \pi_t^1(u) + \pi_t^1(v) \geq 0$$

$$\text{len}(u, v) - \pi_t^2(u) + \pi_t^2(v) \geq 0$$

$$\text{len}(u, v) - \pi_t^1(u) + \max\{\pi_t^1(v), \pi_t^2(v)\} \geq 0$$

$$\text{len}(u, v) - \pi_t^2(u) + \max\{\pi_t^1(v), \pi_t^2(v)\} \geq 0$$

$$\text{len}(u, v) - \max\{\pi_t^1(u), \pi_t^2(u)\} + \max\{\pi_t^1(v), \pi_t^2(v)\} \geq 0$$

Die Dreiecksungleichung für Graphen

Für alle Knoten $s, u, t \in V$ gilt

$$\text{dist}(s, u) + \text{dist}(u, t) \geq \text{dist}(s, t)$$

- Der ALT-Algorithmus ist A^* mit einer speziellen vorberechneten Potentialfunktion
- ALT steht für A^* , landmarks, triangle-inequality

Vorbereitung

- Dazu wird eine kleine Menge L (≈ 16) an Knoten (sog. Landmarken) ausgewählt
- Für jede Landmarke l und jeden Knoten $v \in V$ werden die Distanzen $d(v, l)$ und $d(l, v)$ vorberechnet

Δ -UGL

$$\text{dist}(s, u) + \text{dist}(u, t) \geq \text{dist}(s, t)$$

also gilt für alle Knoten $u, t, l \in V$

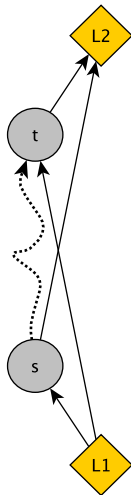
$$d(u, t) \geq d(l, t) - d(l, u)$$

$$d(u, t) \geq d(u, l) - d(t, l)$$

Benutze die Potentiale

$$\pi_t^+(u) = d(l, t) - d(l, u)$$

$$\pi_t^-(u) = d(u, l) - d(t, l)$$



Satz

Die Potentiale

$$\pi_t^{l+}(u) = d(l, t) - d(l, u)$$

$$\pi_t^{l-}(u) = d(u, l) - d(t, l)$$

sind zulässig für jede Landmarke $l \in L$.

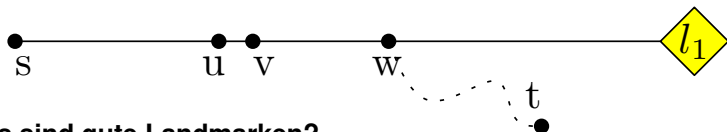
Beweis: Mit Δ -UGL für Graphen.

Korollar

Für eine Menge L von Landmarken ist das Potential

$$\pi_t^L(u) = \max_{l \in L} \{\pi_t^{l+}(u), \pi_t^{l-}(u)\}$$

zulässig.



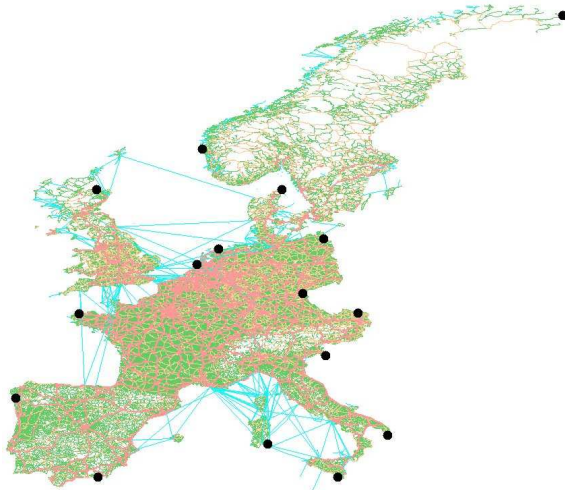
Was sind gute Landmarken?

- $\pi_t^{l_1}(u) = d(u, l_1) - d(t, l_1)$, $\pi_t^{l_1}(v) = d(v, l_1) - d(t, l_1)$
- also $\text{len}_\pi(u, v) = \text{len}(u, v) - d(u, l_1) + d(v, l_1) = 0$
- gemeinsame Kanten (kürzester Weg und Weg zur Landmarke) haben reduzierte Kosten von 0

Also:

- “gute” Landmarken überdecken viele Kanten für viele Paare
- trifft unter anderem zu, wenn “hinten” vielen Knoten
- Rand des Graphen

Beispiel gute Landmarken

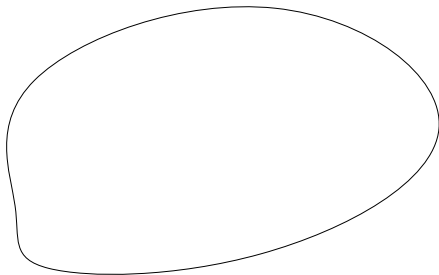


mehrere Ansätze:

- brute force: $\mathcal{O}(n^{L_1} \cdot \underbrace{n(m + n \log n)}_{\text{all pair shortest path}})$
 - + höchste Beschleunigung
 - zu lange Vorberechnung
- wähle zufällig
 - + schnellste Vorberechnung
 - schlechte Beschleunigung
- mehrere Heuristiken, die versuchen den Rand zu finden
 - planar
 - farthest
 - avoid
 - lokale Optimierung (maxCover)

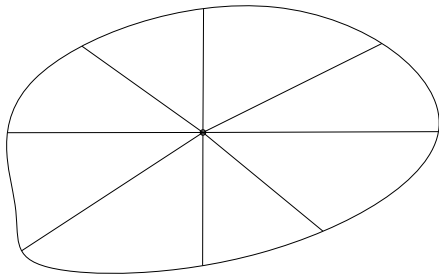
Vorgehen:

- suche Mittelpunkt c des Graphen
- teile Graphen in k Teile
- in jedem Teil wähle Knoten mit maximalen Abstand zu c als Landmarke



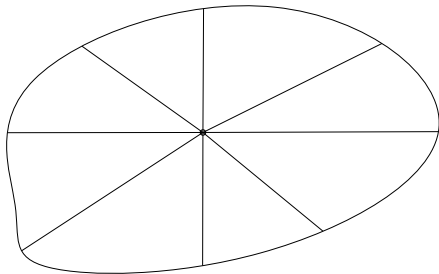
Vorgehen:

- suche Mittelpunkt c des Graphen
- teile Graphen in k Teile
- in jedem Teil wähle Knoten mit maximalen Abstand zu c als Landmarke



Vorgehen:

- suche Mittelpunkt c des Graphen
- teile Graphen in k Teile
- in jedem Teil wähle Knoten mit maximalen Abstand zu c als Landmarke



Anmerkungen:

- (benötigt planare Einbettung)
- liefert erstaunlich schlechte Ergebnisse

Farthest-Landmarks(G, k)

```
1  $L \leftarrow \emptyset$ 
2 while  $|L| < k$  do
3   if  $|L| = 0$  then DIJKSTRA( $G, \text{RANDOMNODE}$ )
4
5   else DIJKSTRA( $G, L$ )
6
7    $u \leftarrow$  last settled node
8    $L \leftarrow L \cup \{u\}$ 
```

Anmerkungen:

- Multi-Startknoten Dijkstra
- schlecht für kleine k
- erste Landmarke schlecht
- weitere Landmarken massiv abhängig von erster

Vorgehen:

- berechne kürzeste Wege Baum T_r von einem Knoten r
- $weight(u) = d(r, u) - \underline{d(r, u)}$ (bzgl. L)
- $size(u)$ Summe der Gewichte ($weight$) seiner Nachfolger in T_r
- $size(u) = 0$ wenn mindestens ein Nachfolger in T_r eine Landmarke ist
- w sei der Knoten mit maximaler Größe ($size$)
- traversiere T_r startend von w , folge immer dem Knoten mit maximaler Größe
- das erreichte Blatt wird zu L hinzugefügt

Anmerkungen:

- Verfeinerung von Farthest Strategie

Problem:

- konstruktive Heuristik
- anfangs gewählte Landmarken eventuell suboptimal

Idee:

- lokale Optimierung
- berechne mehr Landmarken als nötig ($\approx 4k$)
- wähle beste durch Optimierungsfunktion, z.B.
 - maximiere Anzahl überdeckter Kanten, d.h.
 $\text{len}(u, v) - \pi(u) + \pi(v) = 0$
 - maximiere $\pi(s)$ für 1 Mio. $s-t$ Paare (simuliert Anfragen)
- avoid + Funktion I wird maxCover genannt

Bidirektionale Suche, A* und ALT:

- Andrew Goldberg, Georg Harrelson, SODA 2005
- Andrew Goldberg, Renato Werneck, ALENEX 2005

Anmerkung:

- wird auf der Homepage verlinkt

Montag, 29.04.2013