

Grundlagen der Künstlichen Intelligenz

7. Suchalgorithmen: Eigenschaften von A*

Malte Helmert

Universität Basel

25. März 2013

Grundlagen der Künstlichen Intelligenz

25. März 2013 — 7. Suchalgorithmen: Eigenschaften von A*

7.1 Einleitung

7.2 Monotonie-Lemma

7.3 Optimale-Pfade-Lemma

7.4 Optimalität von A*

7.5 Vollständigkeit

7.6 Zeit- und Platzaufwand von A*

7.1 Einleitung

Suchprobleme: Überblick

Kapitelüberblick klassische Suchprobleme:

- ▶ Formalisierung von Suchproblemen (↔ Kapitel 3)
- ▶ blinde Suchverfahren (↔ Kapitel 4)
- ▶ Heuristiken (↔ Kapitel 5)
- ▶ Bestensuche (↔ Kapitel 6)
- ▶ **Eigenschaften von A*** (↔ dieses Kapitel)
- ▶ Lokale Suche (↔ Kapitel 8)

Eigenschaften von A*

- ▶ wichtigster Vorzug von A* gegenüber gieriger Suche:
optimal unter geeigneten Forderungen an die Heuristik
- ▶ sehr wichtiges Ergebnis!
~> wir schauen uns die Gründe dafür im Detail an
- ▶ dafür zunächst zwei Lemmas

7.2 Monotonie-Lemma

Eigenschaften von A*: Monotonie

Lemma (Monotonie von A* mit konsistenter Heuristiken)

Betrachte A* mit einer **konsistenten** Heuristik.

Dann gilt:

- 1 Wenn n' ein Kindknoten von n ist, dann $f(n') \geq f(n)$.
- 2 Die f -Werte entlang aller von A* betrachteten Pfade steigen monoton.
- 3 Die f -Werte der Folge der von A* expandierten Knoten steigen monoton.

Eigenschaften von A*: Monotonie (Fortsetzung)

Beweis.

zu 1.:

Sei n' Kindknoten von n via Aktion a .

Sei $s = n.state$, $s' = n'.state$.

▶ Definition von f : $f(n) = g(n) + h(s)$, $f(n') = g(n') + h(s')$

▶ Definition von g : $g(n') = g(n) + cost(a)$

▶ Konsistenz von h : $h(s) \leq cost(a) + h(s')$

~> $f(n) = g(n) + h(s) \leq g(n) + cost(a) + h(s')$
 $= g(n') + h(s') = f(n')$

zu 2.: folgt sofort aus 1.

...

Eigenschaften von A*: Monotonie (Fortsetzung)

Beweis (Fortsetzung).

zu 3.:

- ▶ Sei f_b der minimale f -Wert in *open* zu Beginn einer Schleifeniteration. Sei n der entnommene Knoten mit $f(n) = f_b$.
- ▶ zu zeigen: am Ende dieser Iteration ist der minimale f -Wert in *open* mindestens f_b .
- ▶ Wir müssen die Operationen betrachten, die *open* modifizieren: *open.pop-min* und *open.insert*.
- ▶ Durch *open.pop-min* kann sich der minimale f -Wert in *open* nicht reduzieren (höchstens erhöhen).
- ▶ Die mit *open.insert* hinzugefügten Knoten n' sind Kinder von n und erfüllen daher $f(n') \geq f(n) = f_b$ nach Teil 1.

□

7.3 Optimale-Pfade-Lemma

Optimale Pfade

Wir führen einige Begriffe im Zusammenhang mit **optimalen Pfaden** vom Anfangszustand s_0 zu Zuständen s ein:

- ▶ $g^*(s)$: Kosten optimaler Pfad von Anfangszustand zu s
- ▶ $f_h^*(s) = g^*(s) + h(s)$

Anmerkungen:

- ▶ f_h^* und g^* über **Zustände**, nicht Knoten definiert, anders als f und g (Warum?)
- ▶ $f_h^*(n.state) \leq f(n)$ für alle von Suchalgorithmen erzeugbaren Knoten n (Warum?)

Eigenschaften von A*: optimale Pfade

Lemma (Optimale Pfade für A* mit konsistenter Heuristik)

Sei n ein von A* mit **konsistenter** Heuristik expandierter Knoten, und sei $s = n.state$. Dann gilt:

- 1 $g(n) = g^*(s)$
- 2 $f(n) = f_h^*(s)$

In Worten: immer wenn A* mit konsistenter Heuristik den Knoten n expandiert, wurde ein **optimaler** Pfad von s_0 zum Zustand von n gefunden

Eigenschaften von A*: optimale Pfade (Fortsetzung)

Beweis.

Induktion über die Zahl der expandierten Zustände

Induktionsanfang: Als erstes wird der Wurzelknoten n_0 für Anfangszustand s_0 expandiert.

Es gilt: $g(n_0) = 0 = g^*(s_0)$ und $f(n_0) = 0 + h(s_0) = f_h^*(s_0)$

Induktionsschritt:

zu 2.:

Betrachte Situation unmittelbar bevor n aus *open* entfernt wird. Wir können annehmen, dass n kein Duplikat ist ($s \notin \text{closed}$), denn sonst wird n nicht expandiert.

- ▶ Sei $s_0, s_1, \dots, s_k$ mit $s_k = s$ ein **optimaler** Pfad von s_0 zu s .
- ▶ Wähle j als die grösste Zahl mit $s_j \in \text{closed}$ und $s_{j+1} \notin \text{closed}$.

...

Eigenschaften von A*: optimale Pfade (Fortsetzung)

Beweis (Fortsetzung).

- ▶ So ein j existiert immer, da:
 - ▶ $s_0 \in \text{closed}$ (Wurzelknoten wurde schon expandiert)
 - ▶ $s_k \notin \text{closed}$ (sonst wäre n ein Duplikat)
- ▶ Da $s_j \in \text{closed}$, wurde ein Knoten n_j mit $n_j.\text{state} = s_j$ expandiert.
- ▶ Nach Induktionsvoraussetzung gilt $g(n_j) = g^*(s_j)$.
- ▶ Wir dürfen daher annehmen, dass die Zustände $s_0, \dots, s_j$ gerade so gewählt werden, dass sie den Vorfahren von n_j entsprechen, ohne dass der Pfad $s_0, \dots, s_k$ dadurch suboptimal wird.
- ▶ Seien $n_0, \dots, n_k$ die zum Pfad $\langle s_0, \dots, s_k \rangle$ gehörigen Knoten (die nicht unbedingt alle von A* erzeugt wurden). ...

Eigenschaften von A*: optimale Pfade (Fortsetzung)

Beweis (Fortsetzung).

- ▶ Aus $s_j \in \text{closed}$ und $s_{j+1} \notin \text{closed}$ folgt $n_{j+1} \in \text{open}$:
 - ▶ Bei Expansion des Knotens n_j wurde n_{j+1} in *open* eingefügt.
 - ▶ Wenn n_{j+1} aus *open* entnommen worden wäre, müsste $s_{j+1} \in \text{closed}$ gelten. (Widerspruch!)
- ▶ Unmittelbar vor Expansion von n liegen somit n_{j+1} und n beide in *open* und n wird gewählt. Daraus folgt $f(n) \leq f(n_{j+1})$.
- ▶ Wegen Monotonie von f entlang Pfaden: $f(n_{j+1}) \leq f(n_{j+2}) \leq \dots \leq f(n_k)$
- ▶ Wegen Optimalität des Pfades $s_0, \dots, s_k$: $f(n_k) = g(n_k) + h(s_k) = g^*(s_k) + h(s_k) = f_h^*(s_k) = f_h^*(s)$
- ▶ Zusammen: $f(n) \leq f_h^*(s)$ und somit $f(n) = f_h^*(s)$ (sonst Widerspruch zur Definition von f_h^*) ...

Eigenschaften von A*: optimale Pfade (Fortsetzung)

Beweis (Fortsetzung).

zu 1.:

- ▶ aus 2.: $f(n) = f_h^*(s)$
- ▶ Definition: $g(n) + h(s) = g^*(s) + h(s)$
- ▶ Subtraktion von $h(s)$: $g(n) = g^*(s)$

Im letzten Schritt verwenden wir, dass $h(s)$ endlich sein muss, wenn n expandiert wird. □

Zwischenbetrachtung: Optimalität von A*?

- ▶ Ziel unserer Untersuchungen war, die Optimalität von A* unter geeigneten Bedingungen zu beweisen.
- ▶ Reichen unsere bisherigen Ergebnisse dafür aus?
- ▶ **Fast!** Unser voriges Lemma garantiert:
Wenn A* einen Zielknoten aus *open* auswählt, dann wurde **ein optimaler Pfad zum zugehörigen Zielzustand** gefunden.
- ▶ Aber vielleicht kann es billigere Pfade zu **anderen** Zielzuständen geben?
- ▶ Ohne weitere Forderungen ist das in der Tat möglich!

7.4 Optimalität von A*

Optimalität von A* ohne Reopening

Satz (Optimalität von A* ohne Reopening)

A* ohne Reopening ist optimal, wenn die verwendete Heuristik **konsistent** und **zielerkennend** ist.

Beweis.

Wir modifizieren (als Gedankenexperiment) A* so, dass nach Erreichen eines Zielzustandes nicht abgebrochen wird.

⇝ Wir expandieren weiter, bis *open* leer wird

⇝ Alle erreichbaren Zustände werden erreicht. ...

Optimalität von A* ohne Reopening (Fortsetzung)

Beweis (Fortsetzung).

Sei n der **erste** gefundene Zielknoten, s der zugehörige Zielzustand.

- ▶ **Optimale-Pfade-Lemma:** $f(n) = f_h^*(s) = g^*(s) + h(s)$
- ▶ h ist **zielerkennend:** $h(s) = 0$
- ▶ **zusammen:** $f(n) = g^*(s)$

Sei n' ein später erreichter Zielknoten mit Zielzustand s' .

- ▶ **analog:** $f(n') = g^*(s')$
- ▶ **Monotonie-Lemma (Teil 3):** $f(n) \leq f(n')$
- ▶ **zusammen:** $g^*(s) \leq g^*(s')$

Also sind die optimalen Pfadkosten für alle später erreichten Zielzustände mindestens so hoch wie für s .

⇝ erste gefundene Lösung ist optimal

⇝ Fortsetzung der Suche ist unnötig



Diskussion: Wofür Konsistenz?

- ▶ Wir haben **Konsistenz und Zielerkennung** gefordert.
- ▶ Wir wissen: aus diesen Eigenschaften folgt **Zulässigkeit**.
- ▶ Reicht auch Zulässigkeit allein, damit A* optimal ist?
- ▶ Im Allgemeinen **nein**: zulässige, aber inkonsistente Heuristiken können das Optimale-Pfade-Lemma verletzen, was zu suboptimalen Lösungen führen kann.
- ▶ Abhilfe: **Reopening**

Optimalität von A* mit Reopening

Satz (Optimalität von A* mit Reopening)

A* mit Reopening ist optimal, wenn die verwendete Heuristik **zulässig** ist.

- ▶ Wir skizzieren den Beweis nur.
- ▶ Ein komplett formaler Beweis wäre etwas aufwändiger, aber insgesamt leichter zu führen als der vorige Beweis zu A* ohne Reopening.

Optimalität von A* mit Reopening (Fortsetzung)

Beweisskizze.

- ▶ Seien c^* die Kosten einer optimalen Lösung.
Seien S^* die Zustände, die Teil einer optimalen Lösung sind.
Seien $\tilde{S}$ die Zustände mit $f_h^*(s) \leq c^*$.
- ▶ Wegen **Zulässigkeit**: $S^* \subseteq \tilde{S}$.
- ▶ Wir zeigen: Zustände $s \notin \tilde{S}$ können erst expandiert werden, nachdem **alle** Zustände in S^* expandiert wurden.
- ▶ Dabei werden (evtl. über Reopening) **alle Transitionen** innerhalb S^* berücksichtigt und somit **alle Pfade** gefunden, die ausschliesslich aus Zuständen in S^* bestehen.

Optimalität von A* mit Reopening (Fortsetzung)

Beweisskizze (Fortsetzung).

- ▶ Optimale Lösungen sind solche Pfade.
- ▶ Daher finden wir eine Lösung, bevor wir $\tilde{S}$ verlassen, und es folgt, dass $\tilde{S}$ **nie** verlassen wird.
- ▶ Es folgt $f_h^*(n) \leq c^*$ für gefundenen Lösungsknoten
- ~> Optimalität



7.5 Vollständigkeit

Vollständigkeit von A*

Vollständigkeit von A*:

- ▶ A* ist für **sichere** Heuristiken vollständig, da dann systematisch alle erreichbaren Zustände betrachtet werden, die keine Sackgassen sind (wie auch bei den anderen Bestensuchverfahren)
- ▶ Anders als gierige Bestensuche ist A* mit sicherer Heuristik auch **ohne** Duplikatelimination **semi-vollständig**, sofern alle Aktionskosten grösser als 0 sind. (**Warum?**)
- ▶ Dies gilt sogar für **unendliche Zustandsräume** (die wir hier allerdings nicht formalisiert haben), sofern jeder Zustand nur endlich viele Nachfolger hat und das Infimum aller Aktionskosten grösser als 0 ist.

7.6 Zeit- und Platzaufwand von A*

Zeitaufwand von A*

Wie hoch ist der Zeitaufwand?

- ▶ hängt stark von der Qualität der Heuristik ab
- ▶ **ein Extrem:** $h = 0$ für alle Zustände
 - ↪ A* identisch mit uniformer Kostensuche
- ▶ **anderes Extrem:** $h = h^*$ und $cost(a) > 0$ für alle Aktionen a
 - ↪ A* mit geeignetem Tie-Breaking (bevorzuge Knoten mit kleinem h) expandiert nur Knoten auf einer optimalen Lösung
 - ↪ $O(l^*)$ expandierte Knoten, $O(l^* b)$ generierte Knoten, wenn l^* Länge der gefundenen optimalen Lösung, b Verzweigungsgrad

Zeitaufwand von A*

Genauere Analysen:

- ▶ Abhängigkeit der Laufzeit vom **Fehler** von A*

Beispiel: Probleme mit **konstantem Verzweigungsgrad** und **konstantem absolutem Fehler**: $|h^*(s) - h(s)| \leq c$ für alle $s \in S$

- ▶ **Zustandsraum ist Baum:** A* skaliert linear in Lösungslänge (Pohl 1969; Gaschnig 1977)
- ▶ **allgemeiner Zustandsraum:** A* bleibt exponentiell in Lösungslänge (Helmert & Röger 2008)

Zeitaufwand für Reopening

Wie teuer ist Reopening?

- ▶ Für die meisten praktischen Probleme und inkonsistenten zulässigen Heuristiken werden **vernachlässigbar** wenige Zustände mehrfach expandiert.
- ▶ **Ausnahmen** existieren:
Martelli (1977) konstruiert Zustandsräume mit n Zuständen und exponentiell vielen Reexpansionen durch A* (somit exponentiell schlechter als uniforme Kostensuche)

Platzaufwand von A*

Platzaufwand von A*:

- ▶ alle erzeugten Knoten werden dauerhaft gespeichert
- ↪ Platzaufwand kann so gross sein wie Zeitaufwand (evtl. geringer wegen Duplikaten und Reopening)

Praktische Evaluation von A*

7	2	4
5		6
8	3	1

Start State

	1	2
3	4	5
6	7	8

Goal State

h_1 = Anzahl Kacheln in falscher Position (**misplaced tiles**)

h_2 = Summe der Abstände der Kacheln zur Zielposition (**Manhattan-Distanz**)

Praktische Evaluation von A*

- Jede Zeile Durchschnitt über 100 Instanzen (Anfangszustände)
- **keine** Duplikateliminierung

h^*	erzeugte Knoten		
	IDS	$A^*(h_1)$	$A^*(h_2)$
2	10	6	6
4	112	13	12
6	680	20	18
8	6384	39	25
10	47127	93	39
12	3644035	227	73
14	-	539	113
16	-	1301	211
18	-	3056	363
20	-	7276	676
22	-	18094	1219
24	-	39135	1641