

# Grundlagen der Künstlichen Intelligenz

## 15. Klassische Suche: A\*: Optimalität, Teil I

Malte Helmert

Universität Basel

4. April 2014

# Grundlagen der Künstlichen Intelligenz

4. April 2014 — 15. Klassische Suche: A\*: Optimalität, Teil I

15.1 Einführung

15.2 Monotonielemma

15.3 Optimale-Pfade-Lemma

15.4 Zusammenfassung

## Klassische Suche: Überblick

### Kapitelüberblick klassische Suche:

- ▶ 3.–5. Einführung
- ▶ 6.–9. Basisalgorithmen
- ▶ 10.–17. heuristische Algorithmen
  - ▶ 10. Heuristiken
  - ▶ 11. Analyse von Heuristiken
  - ▶ 12. Bestensuche als Graphensuche
  - ▶ 13. Gierige Bestensuche, A\*, Weighted A\*
  - ▶ 14. IDA\*
  - ▶ 15. A\*: Optimalität, Teil I
  - ▶ 16. A\*: Optimalität, Teil II
  - ▶ 17. A\*: Vollständigkeit und Komplexität

## 15.1 Einführung

## Optimalität von A\*

- ▶ Vorteil von A\* gegenüber gieriger Suche:  
optimal für Heuristiken mit geeigneten Eigenschaften
- ▶ sehr wichtiges Ergebnis!

↪ die nächsten Kapitel: ein genauerer Blick auf A\*

In diesem Kapitel beweisen wir zunächst zwei wichtige Lemmas.

## 15.2 Monotonielemma

## A\*: Monotonielemma (1)

### Lemma (Monotonie von A\* mit konsistenten Heuristiken)

Betrachte A\* mit einer konsistenten Heuristik.

Dann gilt:

- 1 Wenn  $n'$  ein Kindknoten von  $n$  ist, gilt  $f(n') \geq f(n)$ .
- 2 Auf allen von A\* erzeugten Pfaden steigen die  $f$ -Werte monoton.
- 3 Die Folge der  $f$ -Werte der von A\* expandierten Knoten steigt monoton.

## A\*: Monotonielemma (2)

Beweis.

zu 1.:

Sei  $n'$  ein Kindknoten von  $n$  über 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 direkt aus 1.

...

## A\*: Monotonielemma (3)

Beweis (Fortsetzung).

zu 3.:

- ▶ Sei  $f_b$  der minimale  $f$ -Wert in *open* am **Anfang** einer Schleifeniteration in  $A^*$ . Sei  $n$  der entfernte Knoten mit  $f(n) = f_b$ .
- ▶ zu zeigen: am Ende der 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*.
- ▶ *open.pop\_min* kann den minimalen  $f$ -Wert in *open* nicht verringern (nur 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.

□

## 15.3 Optimale-Pfade-Lemma

## Optimale Pfade

Zwei weitere Notationen im Zusammenhang mit **optimalen Pfaden** vom Anfangszustand  $s_0$  zu Zuständen  $s$ :

- ▶  $g^*(s)$ : Kosten eines optimalen Pfades von  $s_0$  zu  $s$
- ▶  $f_h^*(s) = g^*(s) + h(s)$

Anmerkungen:

- ▶  $f_h^*$  und  $g^*$  für **Zustände**, nicht Knoten definiert, anders als  $f$  und  $g$  (**Warum?**)
- ▶  $f_h^*(n.state) \leq f(n)$  für alle Knoten  $n$ , die ein Suchalgorithmus erzeugen kann (**Warum?**)

## A\*: Optimale-Pfade-Lemma (1)

**Lemma (Optimale Pfade für A\* mit konsistenter Heuristik)**

Sei  $n$  ein Knoten, der von  $A^*$  mit einer **konsistenten** Heuristik expandiert wird, und sei  $s = n.state$ .

Dann gilt:

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

**In Worten:** Wenn  $A^*$  mit konsistenter Heuristik  $n$  expandiert, wurde ein **optimaler Pfad** von  $s_0$  zum Zustand von  $n$  gefunden.

## A\*: Optimale-Pfade-Lemma (2)

Beweis.

Induktion über die Anzahl expandierter Knoten:

Induktionsanfang:

Der erste expandierte Knoten ist der Wurzelknoten  $n_0$  für den Anfangszustand  $s_0$ .

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  $n$  von *open* entfernt wird.

Sei  $s = n.state$ .

Wir können annehmen, dass  $n$  kein Duplikat ist ( $s \notin closed$ ), 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  $s$ .
- ▶ Sei  $j$  der grösste Index mit  $s_j \in closed$  und  $s_{j+1} \notin closed$ . ...

## A\*: Optimale-Pfade-Lemma (3)

Beweis (Fortsetzung).

- ▶ So ein Index  $j$  existiert immer, da
  - ▶  $s_0 \in closed$  (Wurzelknoten schon expandiert)
  - ▶  $s_k \notin closed$  (sonst  $n$  Duplikat)
- ▶ Da  $s_j \in closed$  wurde ein Knoten  $n_j$  mit  $n_j.state = s_j$  expandiert.
- ▶ Nach Induktionsvoraussetzung gilt  $g(n_j) = g^*(s_j)$ .
- ▶ Daher können wir o.B.d.A. annehmen, dass die Zustände  $s_0, \dots, s_j$  so gewählt wurden, dass sie den Pfad zu  $n_j$  bilden. Dies beeinflusst nicht die Optimalität des Pfades  $s_0, \dots, s_k$ .
- ▶ Seien  $n_0, \dots, n_k$  die Knoten, die zu  $\langle s_0, \dots, s_k \rangle$  gehören. (Es ist nicht nötig, dass diese von  $A^*$  erzeugt wurden.) ...

## A\*: Optimale-Pfade-Lemma (4)

Beweis (Fortsetzung).

- ▶ Aus  $s_j \in closed$  und  $s_{j+1} \notin closed$  erhalten wir  $n_{j+1} \in open$ :
  - ▶ Bei der Expansion von  $n_j$  wurde  $n_{j+1}$  in *open* eingefügt.
  - ▶ Wenn  $n_{j+1}$  aus *open* entnommen worden wäre, hätten wir  $s_{j+1} \in closed$ . (Widerspruch!)
- ▶ Also sind unmittelbar vor der Expansion von  $n$  sowohl  $n_{j+1}$  als auch  $n$  in *open*, und  $n$  wird ausgewählt. Daraus folgt  $f(n) \leq f(n_{j+1})$ .
- ▶ Wegen der Monotonie von  $f$  auf Pfaden:  
 $f(n_{j+1}) \leq f(n_{j+2}) \leq \dots \leq f(n_k)$
- ▶ Wegen der 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 daher  $f(n) = f_h^*(s)$  (sonst Widerspruch zur Definition von  $f_h^*$ ) ...

## A\*: Optimale-Pfade-Lemma (5)

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 wird, dass  $h(s)$  endlich sein muss, falls  $n$  expandiert wird. □

## Zwischenbemerkung: Optimalität von A\*?

- ▶ Das Ziel unserer Analyse ist, die Optimalität von A\* unter geeigneten Voraussetzungen nachzuweisen.
- ▶ Reichen unsere bisherigen Ergebnisse hierfür aus?
- ▶ **Fast!** Das Optimale-Pfade-Lemma garantiert:  
Wenn A\* einen Zielknoten aus *open* entnimmt, wurde **ein optimaler Pfad zum zugehörigen Zielzustand** gefunden.
- ▶ Aber vielleicht gibt es billigere Pfade zu **anderen** Zielzuständen?
- ▶ Ohne weitere Forderungen an die Heuristik ist dies tatsächlich möglich! (Konsistenz alleine reicht nicht.)

## 15.4 Zusammenfassung

## Zusammenfassung

Beginn Optimalitätsbeweis von A\*:

- ▶ **Monotonie-Lemma** für A\* mit konsistenter Heuristik:
  - ▶  $f$ -Werte steigen monoton von Knoten zu Kindknoten
  - ▶  $f$ -Werte steigen monoton auf Pfaden
  - ▶  $f$ -Werte der expandierten Knoten steigen monoton
- ▶ **Optimale-Pfade-Lemma** für A\* mit konsistenter Heuristik:  
Wenn  $n$  expandiert wird, wurde ein optimaler Pfad von der Wurzel zum Zustand von  $n$  gefunden.