

# Grundlagen der Künstlichen Intelligenz

## 8. Klassische Suche: Breitensuche und uniforme Kostensuche

Malte Helmert

Universität Basel

17. März 2014

# Klassische Suche: Überblick

## Kapitelüberblick klassische Suche:

- 3.–5. Einführung
- 6.–9. Basisalgorithmen
  - 6. Datenstrukturen für Suchalgorithmen
  - 7. Baumsuche und Graphensuche
  - 8. Breitensuche und uniforme Kostensuche
  - 9. Tiefensuche und iterative Tiefensuche
- folgende Kapitel: heuristische Algorithmen

# Blinde Suche

# Blinde Suche

In den folgenden beiden Kapiteln betrachten wir  
**blinde** Suchalgorithmen:

## blinde Suchalgorithmen

**Blinde Suchalgorithmen** verwenden **keine** Informationen  
über Zustandsräume ausser dem Black-Box-Interface.  
Sie werden auch **uninformierte** Suchalgorithmen genannt.

**vergleiche:** **heuristische** Suchalgorithmen (ab Kapitel 10)

# Blinde Suchalgorithmen: Beispiele

## Beispiele für blinde Suchalgorithmen:

- Breitensuche
- uniforme Kostensuche
- Tiefensuche
- tiefenbeschränkte Suche
- iterative Tiefensuche

# Blinde Suchalgorithmen: Beispiele

Beispiele für blinde Suchalgorithmen:

- **Breitensuche** ( $\rightsquigarrow$  dieses Kapitel)
- **uniforme Kostensuche** ( $\rightsquigarrow$  dieses Kapitel)
- Tiefensuche
- tiefenbeschränkte Suche
- iterative Tiefensuche

# Blinde Suchalgorithmen: Beispiele

Beispiele für blinde Suchalgorithmen:

- **Breitensuche** ( $\rightsquigarrow$  dieses Kapitel)
- **uniforme Kostensuche** ( $\rightsquigarrow$  dieses Kapitel)
- **Tiefensuche** ( $\rightsquigarrow$  nächstes Kapitel)
- **tiefenbeschränkte Suche** ( $\rightsquigarrow$  nächstes Kapitel)
- **iterative Tiefensuche** ( $\rightsquigarrow$  nächstes Kapitel)

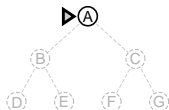
# Breitensuche: Einführung



# Breitensuche

**Breitensuche** expandiert Knoten **in Erzeugungsreihenfolge** (FIFO).

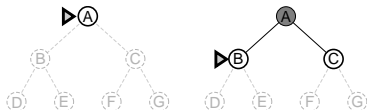
↪ z. B. Open-Liste als **verkettete Liste** oder **Deque**



# Breitensuche

**Breitensuche** expandiert Knoten **in Erzeugungsreihenfolge** (FIFO).

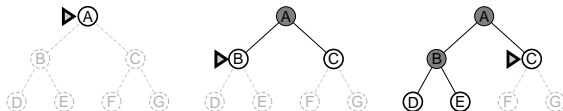
↪ z. B. Open-Liste als **verkettete Liste** oder **Deque**



# Breitensuche

**Breitensuche** expandiert Knoten **in Erzeugungsreihenfolge** (FIFO).

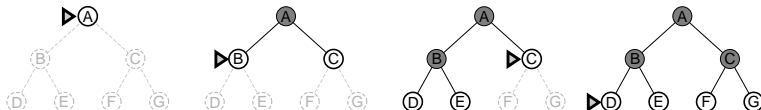
↪ z. B. Open-Liste als **verkettete Liste** oder **Deque**



# Breitensuche

**Breitensuche** expandiert Knoten **in Erzeugungsreihenfolge** (FIFO).

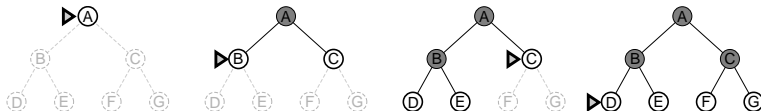
↪ z. B. Open-Liste als **verkettete Liste** oder **Deque**



# Breitensuche

**Breitensuche** expandiert Knoten **in Erzeugungsreihenfolge** (FIFO).

↪ z. B. Open-Liste als **verkettete Liste** oder **Deque**



- durchsucht Zustandsraum **ebenenweise**
- findet immer **flachsten** Zielzustand zuerst

# Breitensuche: Baumsuche oder Graphensuche?

Breitensuche kann

- **ohne Duplikateliminierung** (als Baumsuche)  
     $\rightsquigarrow$  **BFS-Tree**
- **oder mit Duplikateliminierung** (als Graphensuche)  
     $\rightsquigarrow$  **BFS-Graph**

durchgeführt werden.

$\rightsquigarrow$  Wir betrachten beide Varianten.

# BFS-Tree

# Erinnerung: generischer Baumsuchalgorithmus

## Erinnerung aus Kapitel 7:

### Generische Baumsuche

```
open := new OpenList
open.insert(make_root_node())
while not open.is_empty():
    n = open.pop()
    if is_goal(n.state):
        return extract_path(n)
    for each  $\langle a, s' \rangle \in \text{succ}(n.state)$ :
        n' := make_node(n, a, s')
        open.insert(n')
return unsolvable
```



# BFS-Tree (1. Versuch)

Breitensuche ohne Duplikateliminierung (1. Versuch):

## BFS-Tree (1. Versuch)

```
open := new Deque
open.push_back(make_root_node())
while not open.is_empty():
    n = open.pop_front()
    if is_goal(n.state):
        return extract_path(n)
    for each  $\langle a, s' \rangle \in \text{succ}(n.state)$ :
        n' := make_node(n, a, s')
        open.push_back(n')
return unsolvable
```

# BFS-Tree (1. Versuch): Diskussion

Das ist schon fast ein brauchbarer Algorithmus,  
aber er verschwendet etwas Zeit:

- In einer Breitensuche ist der erste erzeugte Zielknoten auch immer der erster expandierte Zielknoten. (Warum?)
- Daher ist es effizienter, den Zieltest bereits durchzuführen, wenn ein Knoten erzeugt wird (nicht erst, wenn er expandiert wird).

⇒ Wieviel Zeit spart das?

# BFS-Tree (2. Versuch)

## Breitensuche ohne Duplikateliminierung (2. Versuch):

### BFS-Tree (2. Versuch)

```
open := new Deque
open.push_back(make_root_node())
while not open.is_empty():
    n = open.pop_front()
    if is_goal(n.state):
        return extract_path(n)
    for each  $\langle a, s' \rangle \in \text{succ}(n.\text{state})$ :
        n' := make_node(n, a, s')
        if is_goal(s'):
            return extract_path(n')
        open.push_back(n')
return unsolvable
```

## BFS-Tree (2. Versuch): Diskussion

Wo ist der Bug?

# BFS-Tree (endgültige Version)

Breitensuche ohne Duplikateliminierung (endgültige Version):

## BFS-Tree

```
if is_goal(init()):  
    return  $\langle \rangle$   
open := new Deque  
open.push_back(make_root_node())  
while not open.is_empty():  
    n = open.pop_front()  
    for each  $\langle a, s' \rangle \in \text{succ}(n.\text{state})$ :  
        n' := make_node(n, a, s')  
        if is_goal(s'):  
            return extract_path(n')  
        open.push_back(n')  
return unsolvable
```

# BFS-Tree (endgültige Version)

Breitensuche ohne Duplikateliminierung (endgültige Version):

## BFS-Tree

```
if is_goal(init()):  
    return ⟨⟩  
open := new Deque  
open.push_back(make_root_node())  
while not open.is_empty():  
    n = open.pop_front()  
    for each ⟨a, s'⟩ ∈ succ(n.state):  
        n' := make_node(n, a, s')  
        if is_goal(s'):  
            return extract_path(n')  
        open.push_back(n')  
return unsolvable
```

# BFS-Graph

# Erinnerung: generischer Graphensuchalgorithmus

## Erinnerung aus Kapitel 7:

### Generische Graphensuche

```
open := new OpenList
open.insert(make_root_node())
closed := new ClosedList
while not open.is_empty():
    n = open.pop()
    if closed.lookup(n.state) = none:
        closed.insert(n)
        if is_goal(n.state):
            return extract_path(n)
        for each  $\langle a, s' \rangle \in \text{succ}(n.state)$ :
            n' := make_node(n, a, s')
            open.insert(n')
```

**return** unsolvable



# Anpassung der generischen Graphensuche für Breitensuche

## Anpassung der generischen Graphensuche für Breitensuche:

- analoge Anpassungen zu BFS-Tree  
(Deque als Open-Liste, früher Zieltest)
- da Closed-Liste hier nur zur Duplikaterkennung dient,  
nicht zur Verwaltung von Knoteninformationen,  
reicht eine Mengen-Datenstruktur aus
- aus denselben Gründen, warum frühe Zieltests sinnvoll sind,  
sollten wir Duplikattests gegen die Closed-Liste  
und Updates der Closed-Liste so früh wie möglich vornehmen

# BFS-Graph (Breitensuche mit Duplikateliminierung)

## BFS-Graph

```
if is_goal(init()):  
    return {}  
open := new Deque  
open.push_back(make_root_node())  
closed := new HashSet  
closed.insert(init())  
while not open.is_empty():  
    n = open.pop_front()  
    for each  $\langle a, s' \rangle \in \text{succ}(n.\text{state})$ :  
         $n' := \text{make\_node}(n, a, s')$   
        if is_goal(s'):  
            return extract_path(n')  
        if  $s' \notin \text{closed}$ :  
            closed.insert(s')  
            open.push_back(n')  
return unsolvable
```

# Eigenschaften der Breitensuche

# Eigenschaften der Breitensuche

## Eigenschaften der Breitensuche:

- BFS-Tree ist **semi-vollständig**,  
aber nicht **vollständig** (**Warum?**)
- BFS-Graph ist **vollständig** (**Warum?**)
- BFS (beide Varianten) ist **optimal**,  
wenn alle Aktionen dieselben Kosten haben (**Warum?**),  
aber nicht im allgemeinen Fall (**Warum nicht?**)
- Aufwand: **folgende Folien**

# Breitensuche: Aufwand

Das folgende Ergebnis gilt für beide BFS-Varianten:

## Satz (Zeitaufwand der Breitensuche)

*Sei  $b$  der maximale Verzweigungsgrad und  $d$  die minimale Lösungslänge des gegebenen Zustandsraums. Sei  $b \geq 2$ .*

*Dann beträgt der **Zeitaufwand** der Breitensuche*

$$1 + b + b^2 + b^3 + \dots + b^d = O(b^d)$$

**Erinnerung:** wir messen Zeitaufwand in erzeugten Knoten

Es folgt, dass der **Speicheraufwand** beider BFS-Varianten ebenfalls  $O(b^d)$  ist (falls  $b \geq 2$ ). (**Warum?**)

# Breitensuche: Beispiel für den Aufwand

**Beispiel:**  $b = 10$ ; 100'000 Knoten/Sekunde; 32 Bytes/Knoten

$d$	Knoten	Zeit	Speicher
3	1'111	0.01 s	35 KiB
5	111'111	1 s	3.4 MiB
7	$10^7$	2 min	339 MiB
9	$10^9$	3 h	33 GiB
11	$10^{11}$	13 Tage	3.2 TiB
13	$10^{13}$	3.5 Jahre	323 TiB
15	$10^{15}$	350 Jahre	32 PiB

# BFS-Tree oder BFS-Graph?

Was ist besser, BFS-Tree oder BFS-Graph?

# BFS-Tree oder BFS-Graph?

Was ist besser, BFS-Tree oder BFS-Graph?

Vorteile von BFS-Graph:

- vollständig
- viel (!) effizienter, wenn es viele Duplikate gibt



# BFS-Tree oder BFS-Graph?

## Was ist besser, BFS-Tree oder BFS-Graph?

### Vorteile von BFS-Graph:

- vollständig
- viel (!) effizienter, wenn es viele Duplikate gibt

### Vorteile von BFS-Tree:

- einfacher
- weniger Overhead (Zeit/Platz), wenn wenige/keine Duplikate

# BFS-Tree oder BFS-Graph?

## Was ist besser, BFS-Tree oder BFS-Graph?

### Vorteile von BFS-Graph:

- vollständig
- viel (!) effizienter, wenn es viele Duplikate gibt

### Vorteile von BFS-Tree:

- einfacher
- weniger Overhead (Zeit/Platz), wenn wenige/keine Duplikate

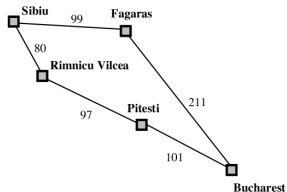
### Schlussfolgerung

BFS-Graph ist normalerweise zu bevorzugen, es sei denn wir wissen, dass es im gegebenen Zustandsraum vernachlässigbar wenige Duplikate gibt.

# Uniforme Kostensuche

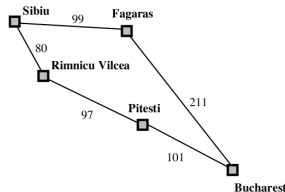
# Uniforme Kostensuche

- Breitensuche optimal, wenn alle Aktionskosten gleich
- sonst Optimalität nicht garantiert  $\rightsquigarrow$  [Beispiel:](#)



# Uniforme Kostensuche

- Breitensuche optimal, wenn alle Aktionskosten gleich
- sonst Optimalität nicht garantiert  $\rightsquigarrow$  **Beispiel:**



## Abhilfe: **uniforme Kostensuche**

- expandiere immer Knoten mit **minimalen Pfadkosten** ( $n.\text{path\_cost}$  alias  $g(n)$ )
- **Implementierung:** **Prioritätswarteschlange** (Min-Heap) für Open-Liste

# Erinnerung: generischer Graphensuchalgorithmus

## Erinnerung aus Kapitel 7:

### Generische Graphensuche

```
open := new OpenList
open.insert(make_root_node())
closed := new ClosedList
while not open.is_empty():
    n = open.pop()
    if closed.lookup(n.state) = none:
        closed.insert(n)
        if is_goal(n.state):
            return extract_path(n)
        for each  $\langle a, s' \rangle \in \text{succ}(n.state)$ :
             $n' := \text{make\_node}(n, a, s')$ 
            open.insert( $n'$ )
return unsolvable
```

# Uniforme Kostensuche

## Uniforme Kostensuche

```
open := new MinHeap ordered by g
open.insert(make_root_node())
closed := new HashSet
while not open.is_empty():
    n = open.pop_min()
    if n.state ∉ closed:
        closed.insert(n)
        if is_goal(n.state):
            return extract_path(n)
        for each  $\langle a, s' \rangle \in \text{succ}(n.\text{state})$ :
            n' := make_node(n, a, s')
            open.insert(n')
return unsolvable
```

# Uniforme Kostensuche: Diskussion

Anpassung der generischen Graphensuche  
für uniforme Kostensuche:

- hier wären frühe Zieltests/frühe Updates der Closed-Liste **keine** gute Idee. (**Warum nicht?**)
- wie in BFS-Graph reicht eine **Menge** für die Closed-Liste aus
- eine Baumsuchvariante ist möglich, aber selten:  
dieselben Nachteile wie BFS-Tree und im allgemeinen  
**nicht einmal semi-vollständig** (**Warum nicht?**)

**Anmerkung:** identisch mit **Dijkstras Algorithmus**  
für kürzeste Pfade in gewichteten Graphen!



# Uniforme Kostensuche: Verbesserungen

## Mögliche Verbesserungen:

- wenn Aktionskosten kleine Ganzzahlen sind, sind **Bucket-Heaps** oft effizienter
- zusätzliche frühe Duplikatstests für erzeugten Knoten können Speicheraufwand reduzieren und Laufzeit verbessern oder verschlechtern

# Eigenschaften der uniformen Kostensuche (1)

Eigenschaften der uniformen Kostensuche:

- uniforme Kostensuche ist **vollständig** (Warum?)
- uniforme Kostensuche ist **optimal** (Warum?)

# Eigenschaften der uniformen Kostensuche (2)

## Eigenschaften der uniformen Kostensuche:

- **Zeitaufwand** hängt von Verteilung der Aktionskosten ab (keine einfachen und genauen Schranken).
  - Sei  $\varepsilon := \min_{a \in A} \text{cost}(a)$  und gelte  $\varepsilon > 0$ .
  - Seien  $c^*$  die optimalen Lösungskosten.
  - Sei  $b$  der Verzweigungsgrad und gelte  $b \geq 2$ .
  - Dann beträgt der Zeitaufwand höchstens  $O(b^{\lfloor c^*/\varepsilon \rfloor + 1})$ .  
(Warum?)
  - oft eine sehr schwache obere Schranke
- **Speicheraufwand** = Zeitaufwand

# Zusammenfassung

# Zusammenfassung

- **blinde Suchverfahren:** verwenden keine Informationen ausser Black-Box-Interface des Zustandsraums
- **Breitensuche:** expandiere Knoten in Erzeugungsreihenfolge
  - durchsucht Zustandsraum **ebenenweise**
  - als Baumsuche oder als Graphensuche möglich
  - Aufwand  $O(b^d)$  bei Verzweigungsgrad  $b$ , minimale Lösungslänge  $d$  (falls  $b \geq 2$ )
  - **vollständig** als Graphensuche; **semi-vollständig** als Baumsuche
  - **optimal** bei **einheitlichen Aktionskosten**
- **uniforme Kostensuche:** expandiere Knoten in Reihenfolge **aufsteigender Pfadkosten**
  - üblicherweise als Graphensuche
  - **vollständig** und **optimal**