



Entwicklung von Computerspielen: KI Wegplanung

Fakultät Informatik
FWPM



KI: Wegplanung

Übersicht

- Wegplanung mit A*
- Weltrepräsentation

KI: Wegplanung

Struktur einer KI Engine

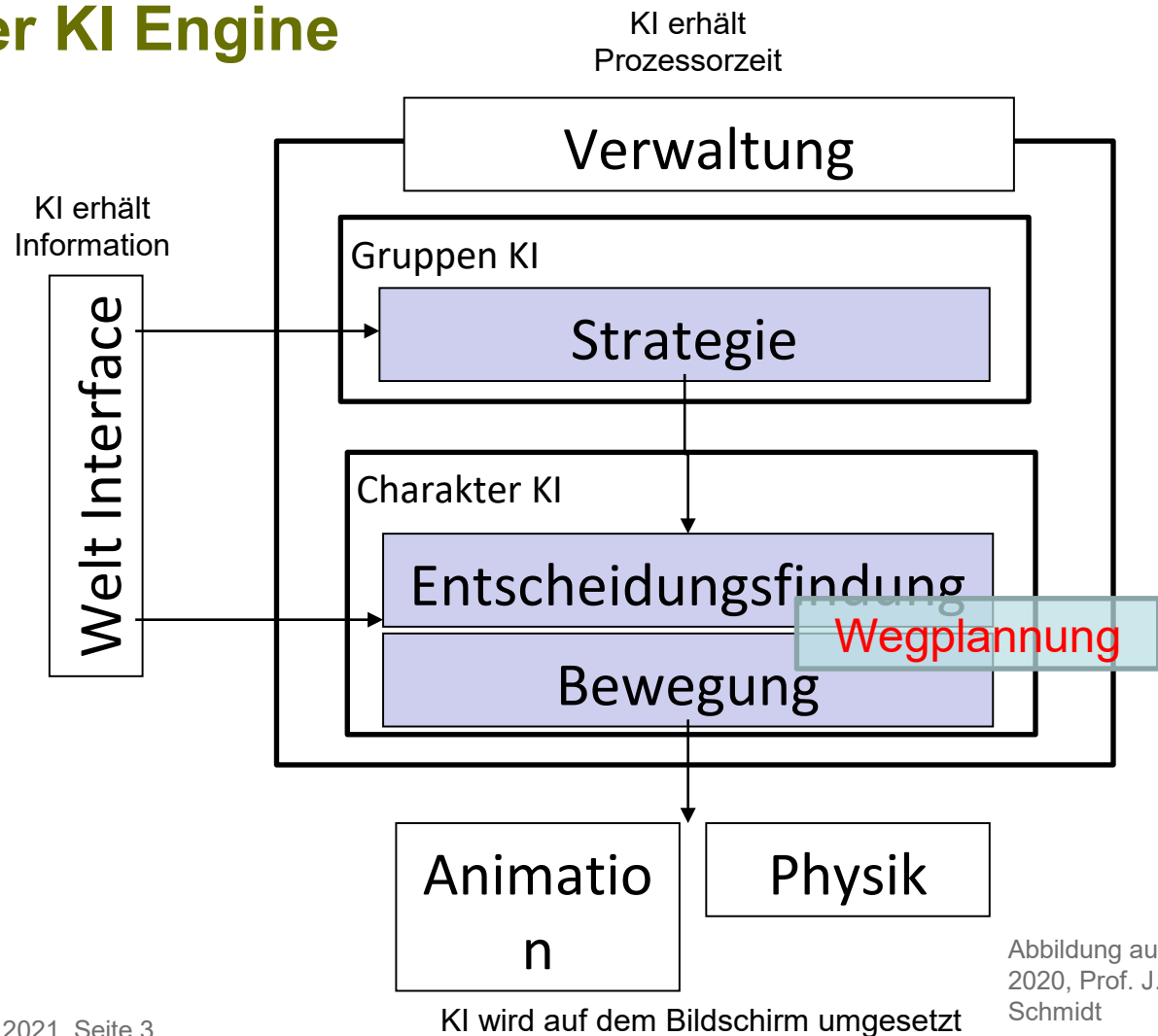


Abbildung aus EVC
2020, Prof. J.
Schmidt



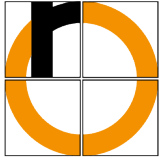
KI: Wegplanung

Wegplanung - Anforderungen

- Muss sehr schnell sein
 - => Bei vielen NPCs noch wichtiger
(siehe z.B. Age of Empires 4 vs 4 =Im Endgame=> $200 \times 8 = 1600$
mögliche KI Agents gleichzeitig)
- Muss glaubwürdige Wege erzeugen

Test: Mehreren Tausend AI Agents in Unity von Brackeys:

<https://www.youtube.com/watch?v=G9Otw12OUvE>



KI: Wegplanung

Wegplanung - Anforderungen

- Berechnung vor dem Spiel nicht möglich:
 - Umgebung nicht vollständig bekannt
(NPC kennt nur einen Teil der Karte)
 - Umgebung ist dynamisch → erfordert Neuplanung
- Idee:
 - Konstruiere einen Graphen, der das Problem repräsentiert
 - Durchsuche den Graphen nach einem optimalen Pfad

KI: Wegplanung

Wegplanung

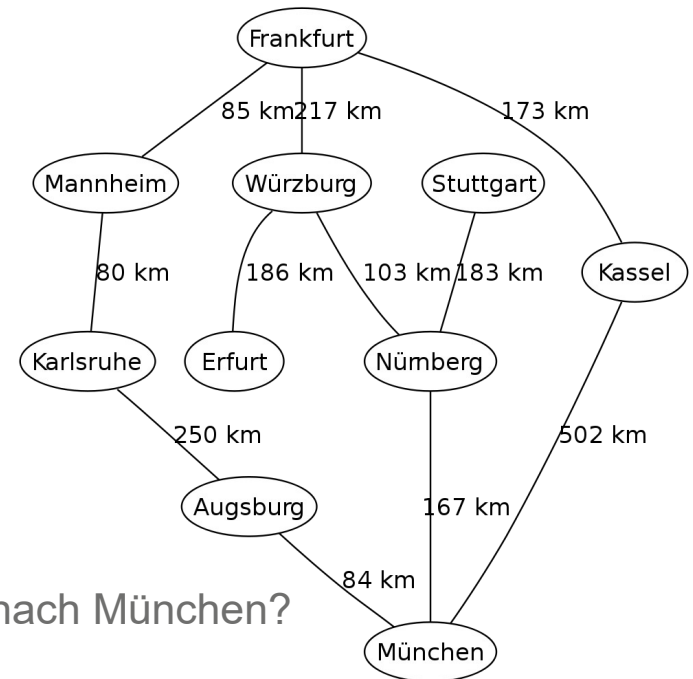


Abbildung aus EVC
2020, Prof. J.
Schmidt

- Was ist die kürzeste Verbindung von Frankfurt nach München?
- Benötigt Suchstrategie

KI: Wegplanung

Uninformierte (Blinde) Suche

- Verwende nur Information, die in der Problemdefinition verfügbar ist
- Es kann nicht festgestellt werden, ob ein betrachteter Knoten besser ist als ein anderer
- Algorithmen:

Tiefensuche

→ findet nicht die kürzeste Route

Breitensuche

→ findet die kürzeste Route nur für *ungewichtete* Graphen

uniforme Kosten Suche (Dijkstra)

→ findet die kürzeste Route für *nicht-negative* Gewichte, expandiert aber unnötig viele Knoten

=> **alle:** exponentielle Zeitkomplexität



KI: Wegplanung

Informierte Suche

- Idee: **Bestensuche** (best-first search)
zu expandierender Knoten wird auf Basis einer Bewertungsfunktion $f(n)$ ausgewählt
- Bewertungsfunktion misst Entfernung zum Ziel
wähle den Knoten, der am besten erscheint
- Implementierung:
Datenstruktur
 - ist eine Prioritätswarteschlange (MIN-Heap)
 - „offen“-Liste: bewertete, aber noch nicht expandierte Knoten
(Init = {Startknoten})
 - „geschlossen“-Liste: expandierte Knoten (Init = {})
- Hier betrachtet: A* Suche



KI: Wegplanung

Bestensuche

- Idee:
 - vermeide die Expansion von Pfaden, die bereits teuer sind
- Auswahl basierend auf Bewertungsfunktion $f(n)$
- $f(n) = g(n) + h(n)$
 - $g(n)$ **bisherige Kosten** vom Start zum Knoten n
 - $h(n)$ **geschätzte Kosten** von n zum **Ziel**
 - $f(n)$ **geschätzte Gesamtkosten** von Start zum Ziel über n
- Wähle den Knoten zur Expansion, der die geringsten Gesamtkosten hat



KI: Wegplanung

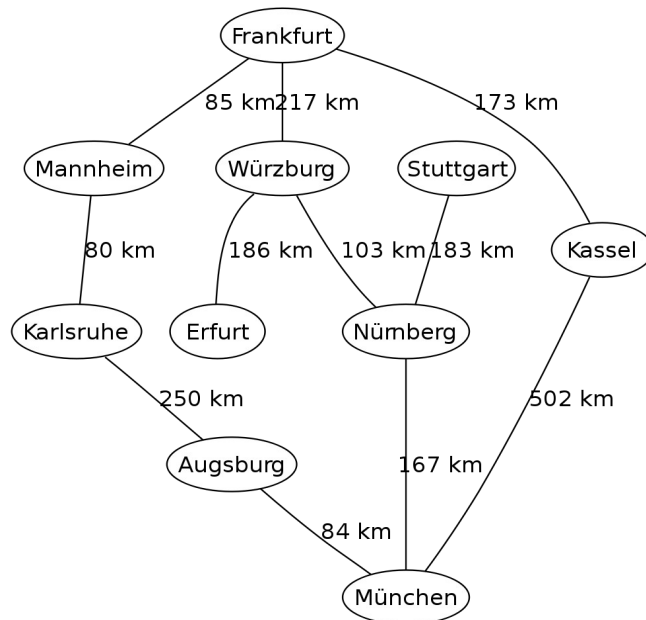
Heuristische Funktion

- $h(n)$ = geschätzte Kosten des kürzesten/billigsten Pfads vom Knoten n zum Zielknoten
 - Ist n der Zielknoten, dann gilt $h(n) = 0$
 - Wichtig:
 - $h(n)$ muss **zusätzliche Information** bereitstellen, d.h. es darf nicht aus dem Graphen selbst berechenbar sein
- => z.B. Luftlinie der Zwischenknoten zum Ziel;
Luftlinie In Spielen: Distanz zwischen Positionsvektoren
→ In Unity `Vector3.Distance(Vektor1, Vektor2);`

KI: Wegplanung

Heuristische Funktion - Beispiel

Entfernungen der Städte von München – Luftlinie



Stadt	Entfernung
Frankfurt	304
Mannheim	272
Würzburg	218
Stuttgart	189
Kassel	382
Karlsruhe	253
Erfurt	317
Nürnberg	149
Augsburg	57
München	0

Abbildung aus EVC
2020, Prof. J.
Schmidt



KI: Wegplanung

A* Suche

- A* verwendet eine optimistische Heuristik
 - die Kosten zum Ziel werden niemals überschätzt
 - $h(n) \leq h^*(n)$, wobei $h^*(n)$ die tatsächlichen Kosten von n zum **Ziel** sind
 - wird dieses Kriterium nicht eingehalten, dann findet A* nicht die kürzeste Route
- meist: monotone Heuristik
 - stärker einschränkend
 - zusätzlich muss gelten: $h(n) \leq t(n, n') + h(n')$
 - n und n' sind Nachbarknoten
 - $t(n, n')$ sind die tatsächlichen Kosten von n nach n'
 - die geschätzten Kosten zum Ziel müssen kleiner sein als die Kosten über einen beliebigen Nachbarknoten (Dreiecksungleichung)
 - euklidischer Abstand ist monoton (z.B. Luftlinie)

KI: Wegplanung

Beispiel von Frankfurt nach München

Frankfurt
(304)

$$f(F) = g(F, F) + h(F) = 0 + 304 = 304$$

offen: F (304)
geschlossen: –

Stadt	Entfernung
Frankfurt (F)	304
Mannheim (MA)	272
Würzburg (WÜ)	218
Stuttgart (S)	189
Kassel (KS)	382
Karlsruhe (KA)	253
Erfurt (EF)	317
Nürnberg (N)	149
Augsburg (A)	57
München (M)	0

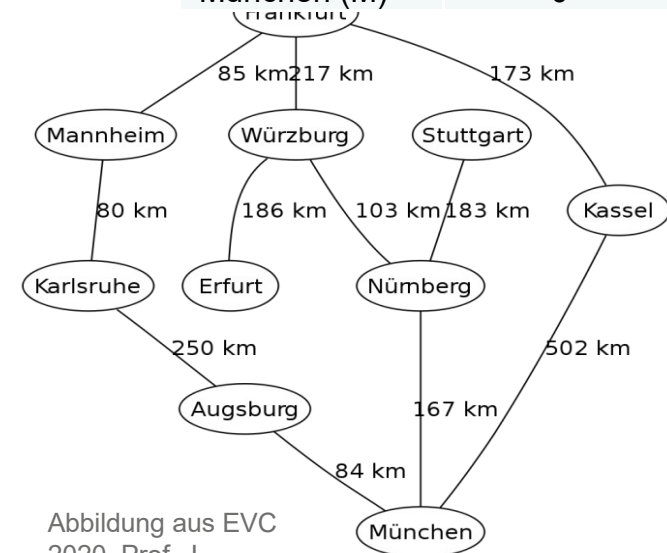
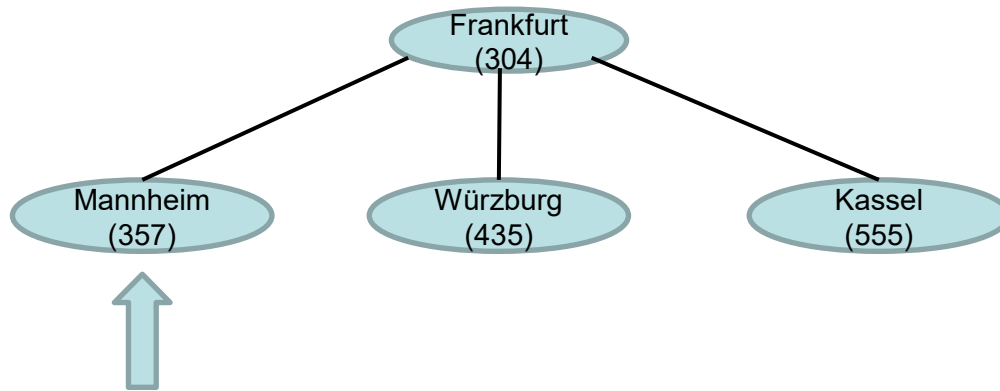


Abbildung aus EVC
2020, Prof. J.
Schmidt

KI: Wegplanung

Beispiel von Frankfurt nach München



$$f(MA) = g(F, MA) + h(MA) = 85 + 272 = 357$$

$$f(WÜ) = g(F, WÜ) + h(WÜ) = 217 + 218 = 435$$

$$f(KS) = g(F, KS) + h(KS) = 173 + 382 = 555$$

offen: MA (357), WÜ (435), KS (555)

geschlossen: F

Stadt	Entfernung
Frankfurt (F)	304
Mannheim (MA)	272
Würzburg (WÜ)	218
Stuttgart (S)	189
Kassel (KS)	382
Karlsruhe (KA)	253
Erfurt (EF)	317
Nürnberg (N)	149
Augsburg (A)	57
München (M)	0

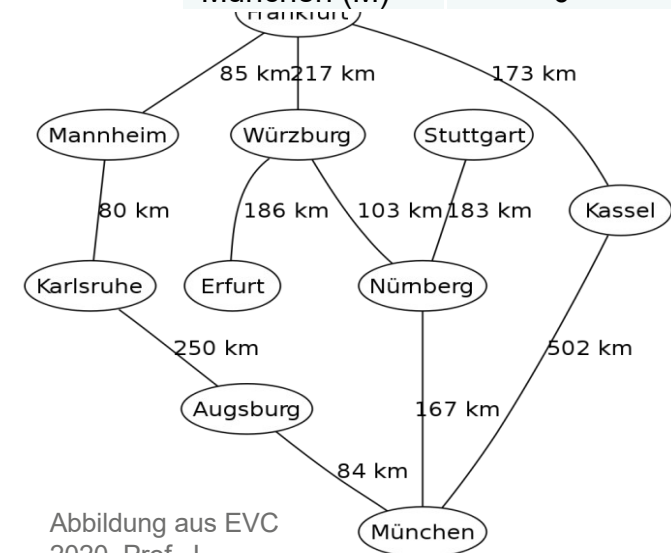
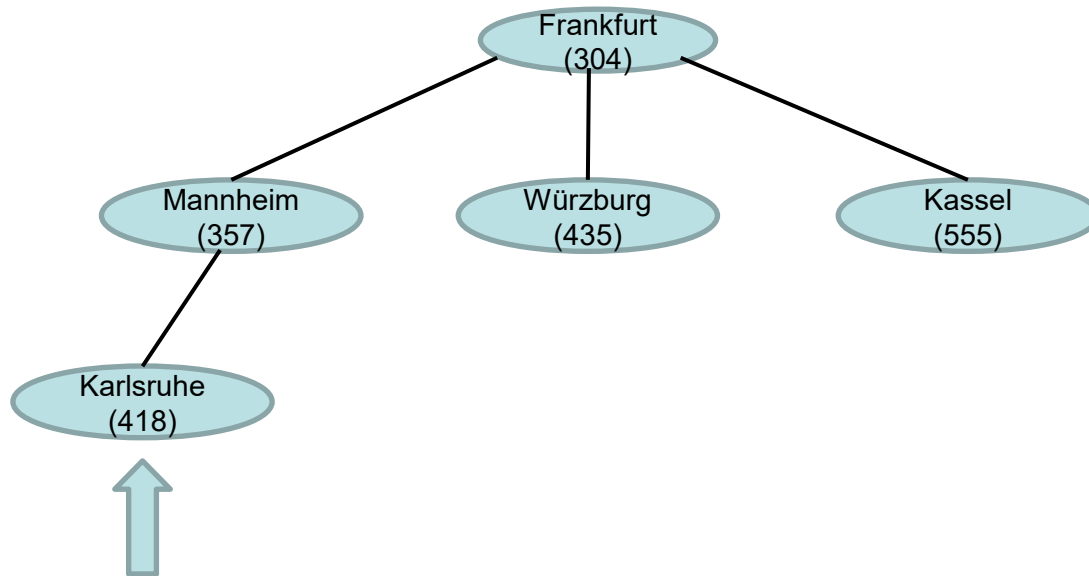


Abbildung aus EVC
2020, Prof. J.
Schmidt

KI: Wegplanung

Beispiel von Frankfurt nach München



$$f(KA) = g(F, KA) + h(KA) = 165 + 253 = 418$$

offen: KA (418), WÜ (435), KS (555)
geschlossen: F, MA

Stadt	Entfernung
Frankfurt (F)	304
Mannheim (MA)	272
Würzburg (WÜ)	218
Stuttgart (S)	189
Kassel (KS)	382
Karlsruhe (KA)	253
Erfurt (EF)	317
Nürnberg (N)	149
Augsburg (A)	57
München (M)	0

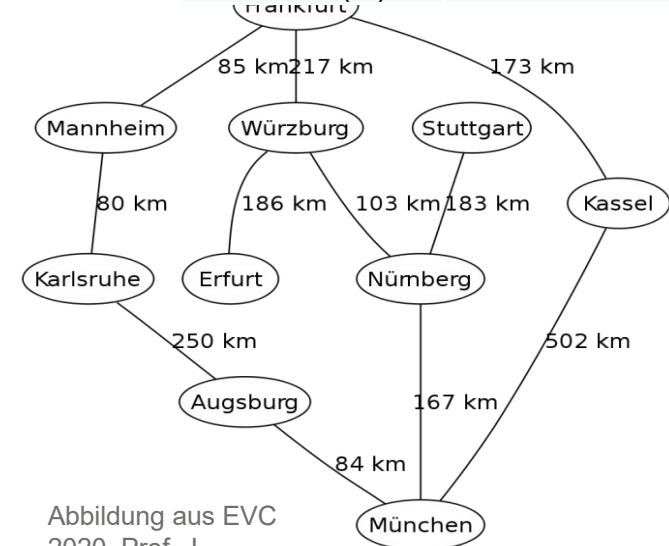
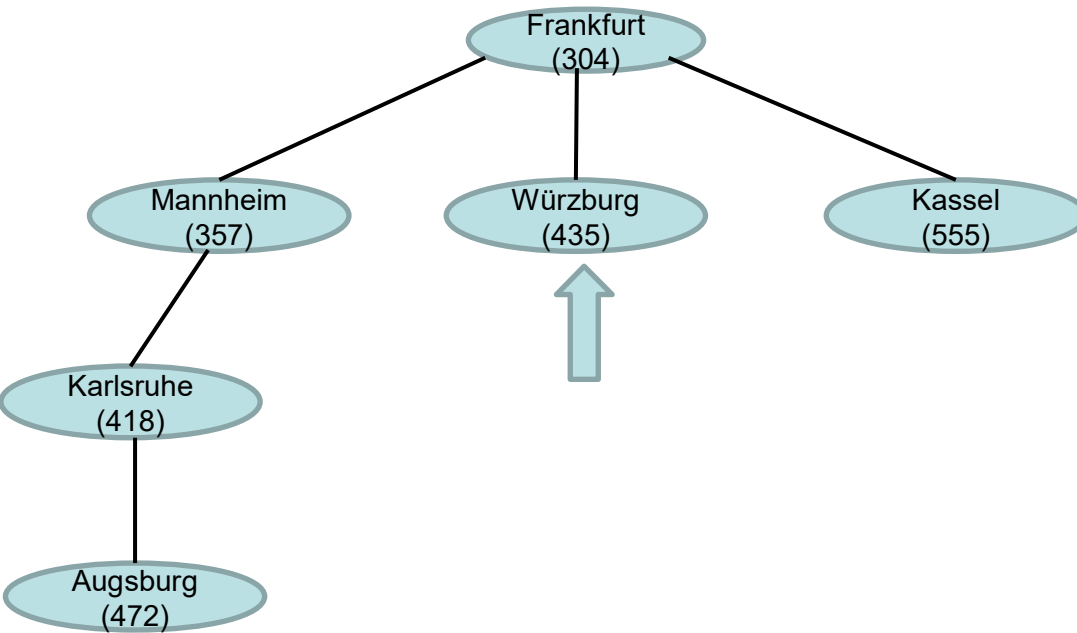


Abbildung aus EVC
2020, Prof. J.
Schmidt

KI: Wegplanung

Beispiel von Frankfurt nach München

Stadt	Entfernung
Frankfurt (F)	304
Mannheim (MA)	272
Würzburg (WÜ)	218
Stuttgart (S)	189
Kassel (KS)	382
Karlsruhe (KA)	253
Erfurt (EF)	317
Nürnberg (N)	149
Augsburg (A)	57
München (M)	0



$$f(A) = g(F, A) + h(A) = 415 + 57 = 472$$

offen: WÜ (435), A (472), KS (555)
geschlossen: F, MA, KA

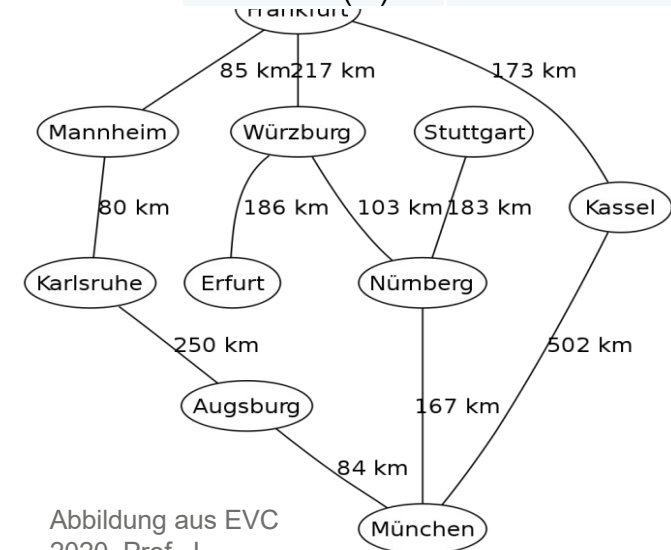
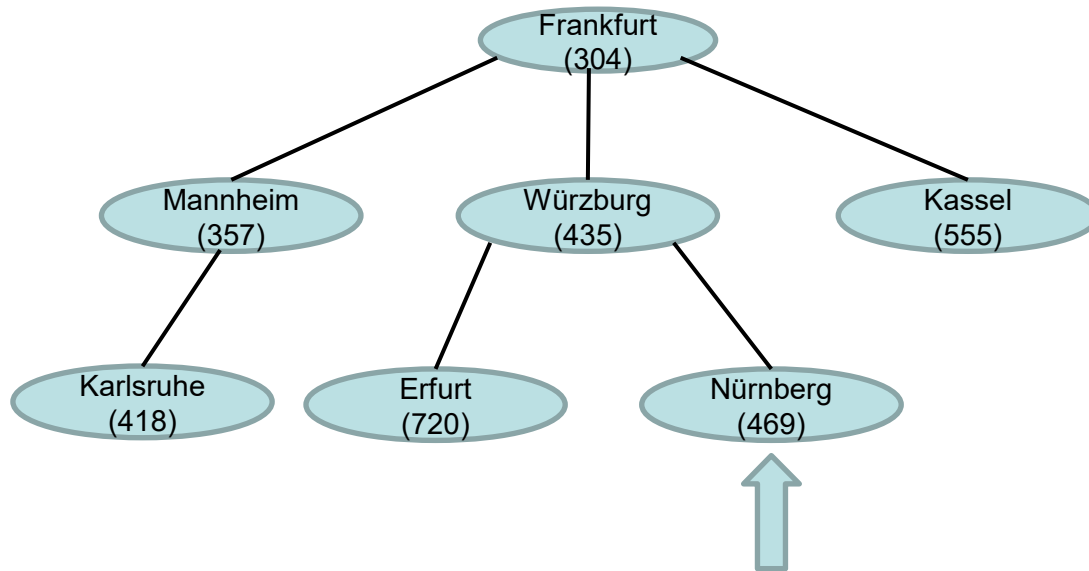


Abbildung aus EVC
2020, Prof. J.
Schmidt

KI: Wegplanung

Beispiel von Frankfurt nach München



$$f(\text{EF}) = g(\text{F}, \text{EF}) + h(\text{EF}) = 403 + 317 = 720$$

$$f(\text{N}) = g(\text{F}, \text{N}) + h(\text{N}) = 320 + 149 = 469$$

offen: N (469), A (472), KS (555), EF (720)

geschlossen: F, MA, KA, WÜ

Stadt	Entfernung
Frankfurt (F)	304
Mannheim (MA)	272
Würzburg (WÜ)	218
Stuttgart (S)	189
Kassel (KS)	382
Karlsruhe (KA)	253
Erfurt (EF)	317
Nürnberg (N)	149
Augsburg (A)	57
München (M)	0

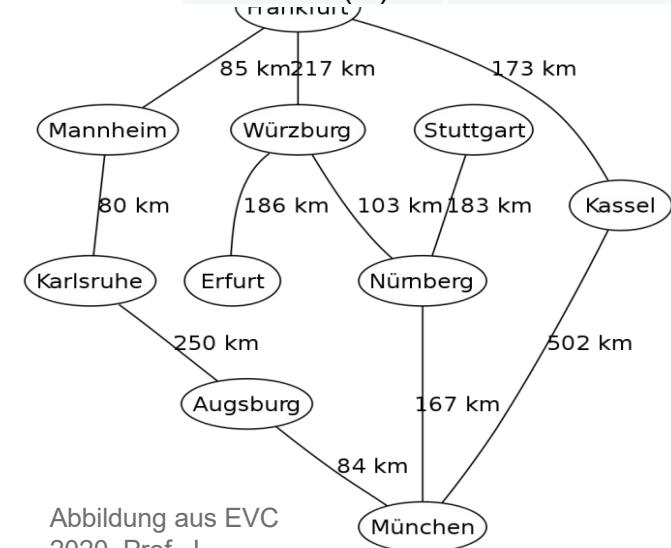


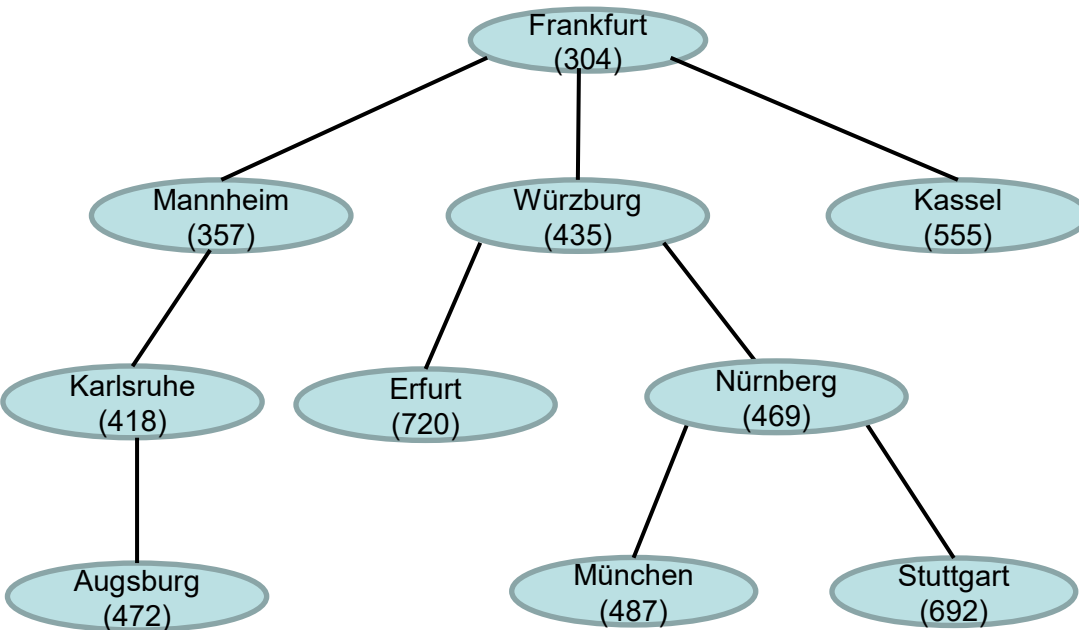
Abbildung aus EVC
2020, Prof. J.
Schmidt



KI: Wegplanung

Beispiel von Frankfurt nach München

Stadt	Entfernung
Frankfurt (F)	304
Mannheim (MA)	272
Würzburg (WÜ)	218
Stuttgart (S)	189
Kassel (KS)	382
Karlsruhe (KA)	253
Erfurt (EF)	317
Nürnberg (N)	149
Augsburg (A)	57
München (M)	0



$$f(M) = g(F, M) + h(M) = 487 + 0 = 487$$

$$f(S) = g(F, S) + h(M) = 503 + 189 = 692$$

offen: A (472), M (487), KS (555), S (692), EF (720)

geschlossen: F, MA, KA, WÜ, N

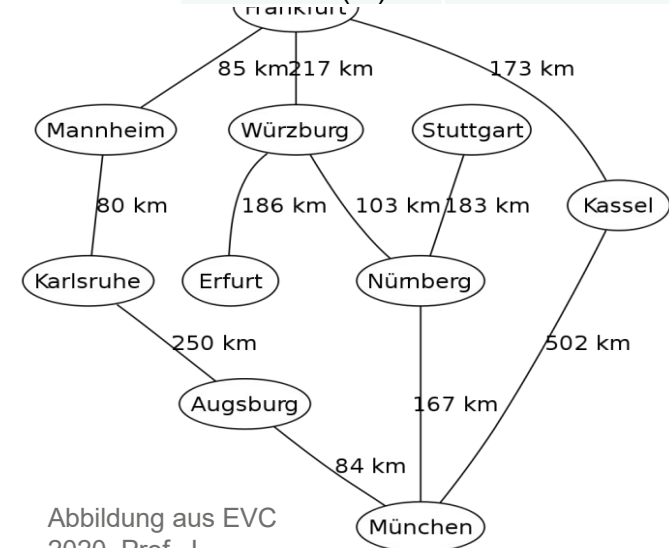


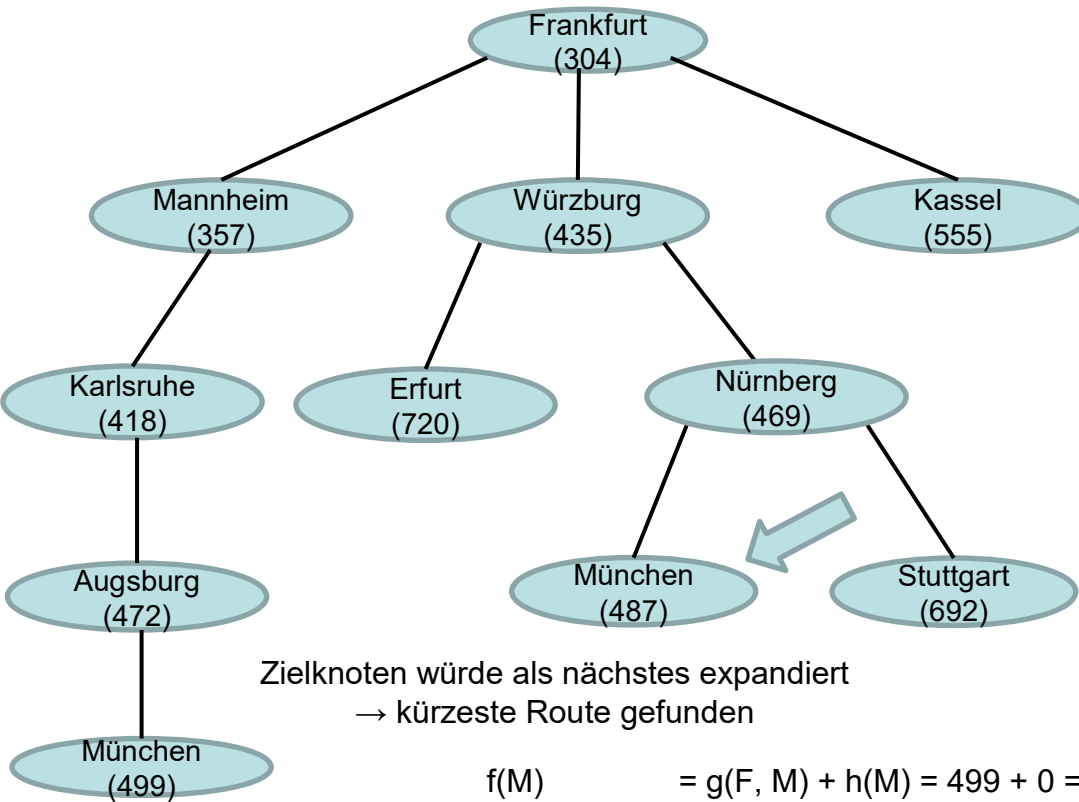
Abbildung aus EVC
2020, Prof. J.
Schmidt



KI: Wegplanung

Beispiel von Frankfurt nach München

Stadt	Entfernung
Frankfurt (F)	304
Mannheim (MA)	272
Würzburg (WÜ)	218
Stuttgart (S)	189
Kassel (KS)	382
Karlsruhe (KA)	253
Erfurt (EF)	317
Nürnberg (N)	149
Augsburg (A)	57
München (M)	0



Zielknoten würde als nächstes expandiert
→ kürzeste Route gefunden

$$f(M) = g(F, M) + h(M) = 499 + 0 = 499$$

offen: M (487), M (499), KS (555), S (692), EF (720)

geschlossen: F, MA, KA, WÜ, N, A

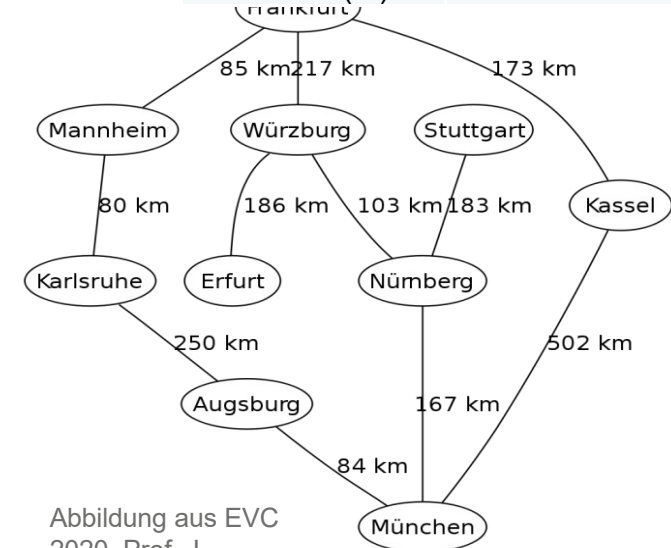


Abbildung aus EVC
2020, Prof. J.
Schmidt



KI: Wegplanung

Bewertung A*

- A* findet immer eine Lösung, sofern diese existiert
- A* ist **optimal-effizient**
 - kein anderer optimaler Algorithmus expandiert weniger Knoten (außer evtl. bei gleicher Bewertung verschiedener Knoten) wenn die Bedingungen für **$h(n)$** eingehalten werden
- Zeitkomplexität:
 - exponentiell in der Länge des kürzesten Pfads
- Speicherkomplexität:
 - hält alle Knoten im Speicher
 - daher ist Speicherverbrauch das Hauptproblem, nicht die Rechenzeit

KI: Wegplanung

Heuristiken für Spiele

- Null-Heuristik
 $h(n) = 0$
 entspricht Dijkstra
 expandiert sehr viele Knoten
- euklidischer Abstand
 Entfernung Luftlinie – wie im Beispiel
 gut für Freiland
 expandiert in Innenräumen relativ viele Knoten
- Cluster-Heuristik
 Gruppierung von Knoten
 nur für Innenräume
 expandiert weniger Knoten als euklidischer Abstand
 nicht mehr garantiert optimal

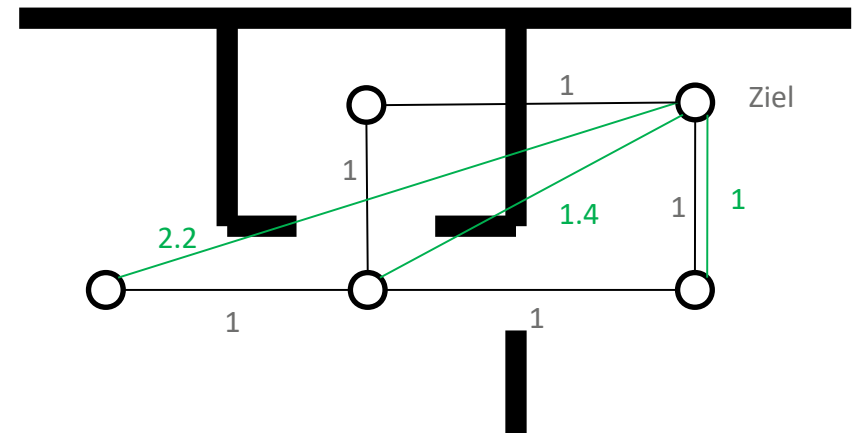


Abbildung aus EVC
2020, Prof. J.
Schmidt

KI: Wegplanung

Cluster Heuristik

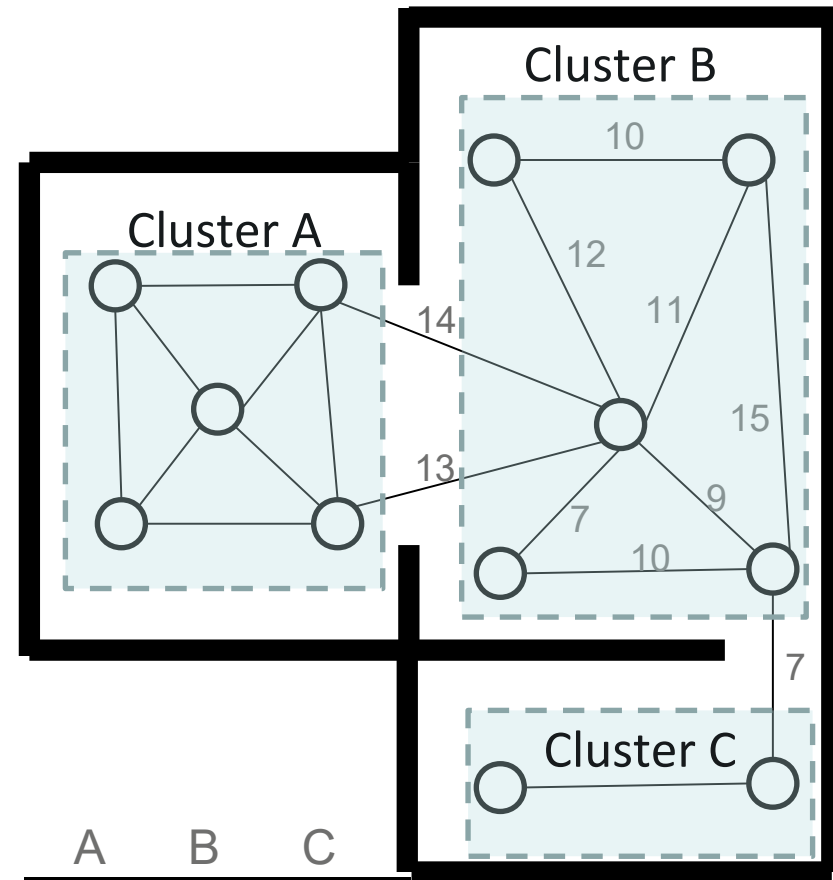
➤ Offline (während der Entwicklung)

Schritt 1: Gruppiere Knoten

- entweder manuell (z.B. alle Knoten eines Raums)
- oder mit Clusteringalgorithmen für Graphen

Schritt 2: Erstelle Lookup-Tabelle

- enthält kürzeste Entfernung für jedes Clusterpaar
- viele A* Suchläufe erforderlich



	A	B	C
A	x	13	29
B	13	x	7
C	29	7	x



KI: Wegplanung

Cluster Heuristik

➤ Online (während des Spiels)

Start- und Zielknoten in verschiedenen Clustern:

- verwende Lookup-Tabelle
- alle Knoten innerhalb eines Clusters erhalten den gleichen Wert für die heuristische Funktion $h(n)$

Start- und Zielknoten im gleichen Cluster:

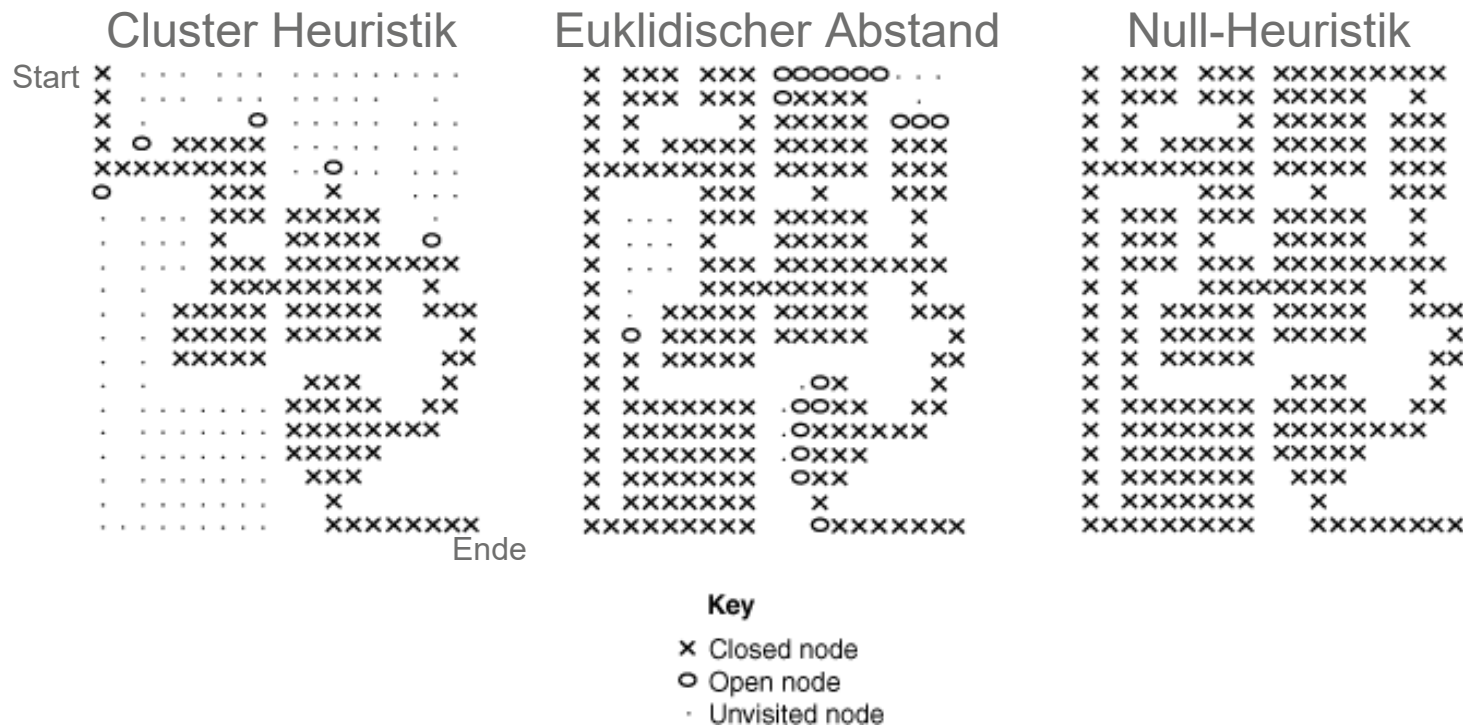
- verwende euklidischen Abstand

➤ Eigenschaften

- berücksichtigt, dass sich zwischen räumlich nahe beieinander liegenden Punkten Wände befinden können
- besucht innerhalb eines Clusters sehr viele Knoten, da $h(n)$ für alle gleich ist → Clustergröße muss gut gewählt werden

KI: Wegplanung

Heuristiken - Innenräume



KI: Wegplanung

Heuristiken - Freiland

Euklidischer Abstand

[illegible]

Null-Heuristik

[illegible]

Key

- × Closed node
- Open node
- Unvisited node

KI: Wegplanung

Heuristiken – quadratische Gitter

➤ 4-Nachbarschaft:

L1-Norm (Manhattan-Abstand)

$$h(n) = |x_Z - x_S| + |y_Z - y_S|$$

➤ 8-Nachbarschaft:

L[∞]-Norm (Maximum-Norm)

$$h(n) = \max(|x_Z - x_S|, |y_Z - y_S|)$$

L2-Norm (euklidischer Abstand)

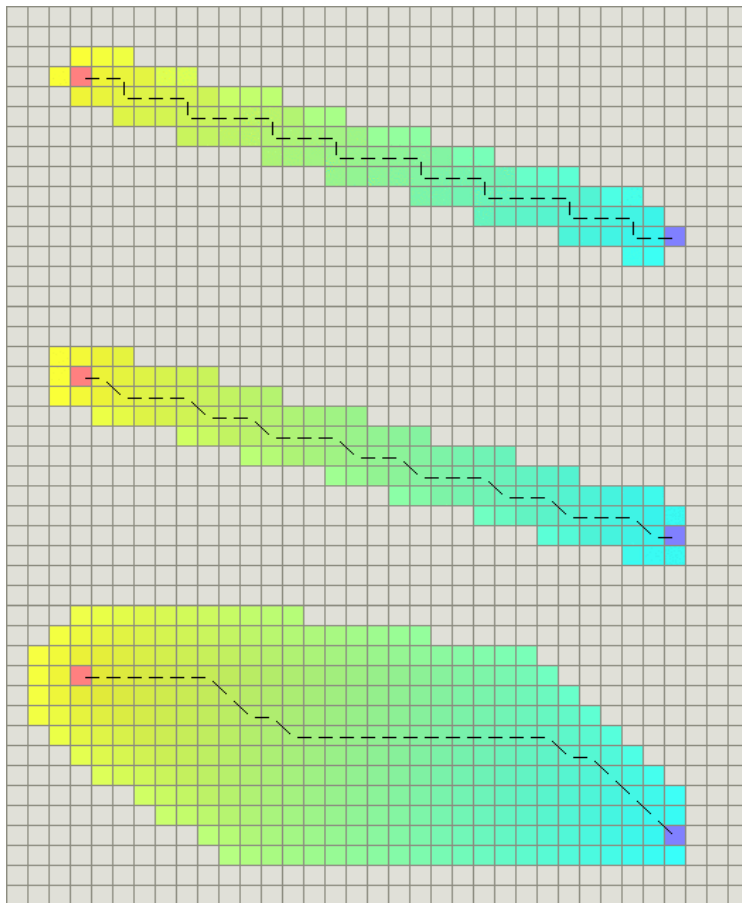
$$h(n) = \sqrt{|x_Z - x_S|^2 + |y_Z - y_S|^2}$$

➤ Bewegung in beliebigem Winkel

L2-Norm (euklidischer Abstand)

KI: Wegplanung

Heuristiken – quadratische Gitter



Manhattan-Abstand

Maximum-Norm

euklidischer Abstand



KI: Wegplanung

Heuristiken - Anmerkungen

- Die Wahl der richtigen Heuristik hat erheblichen Einfluss
 - auf die Anzahl der expandierten Knoten
 - und damit auf die Leistungsfähigkeit der Suche
- Nicht immer ist der euklidische Abstand die beste Heuristik
- Wie kann man prüfen, wie gut die Heuristik ist?
 - erzeugen Sie Füllmuster, wie in den Beispielen vorher gezeigt
- Kosten
 - sind nicht immer Entfernungen
 - können stattdessen auch bewerten, wie schwer es ist (oder wie lange es dauert), von einem Punkt zum anderen zu gelangen
 - Beispiele:
 - 5m zu rennen geht schneller als 5m eine Leiter hochzuklettern
 - 20m über eine Brücke zu laufen geht schneller als 20m durch einen Fluss zu schwimmen
 - Bewegungen auf einer Straße sind einfacher/schneller als über einen Waldweg, diese wiederum schneller als durchs Unterholz
 - genauso z.B. Bewertung der Gefährlichkeit bestimmter Gebiete
 - die Performance von A* hängt **extrem** von der richtigen Bewertung der Kanten ab
 - sehr wichtiger Punkt

KI: Wegplanung

Hierarchische Wegplanung

- Planung längerer Strecken besser hierarchisch
macht auch der Mensch so
ausgehend von einer abstrakten Planung auf hoher ebener
geht es immer weiter nach unten auf detailliertere Pläne
- Idee:
es gibt mehrere Graphen, auf verschiedenen Abstraktionsebenen

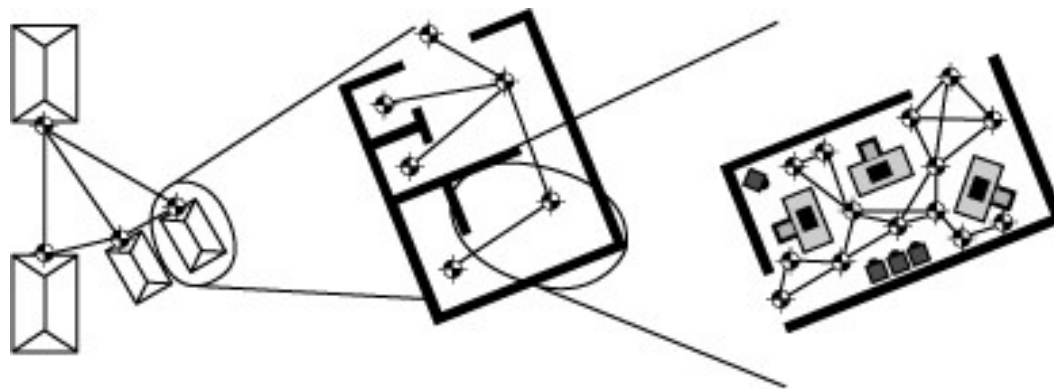


Abbildung aus:
I. Millington, J. Funge: Artificial Intelligence for Games,
Morgan Kaufmann, 2. Auflage, 2009.



KI: Wegplanung

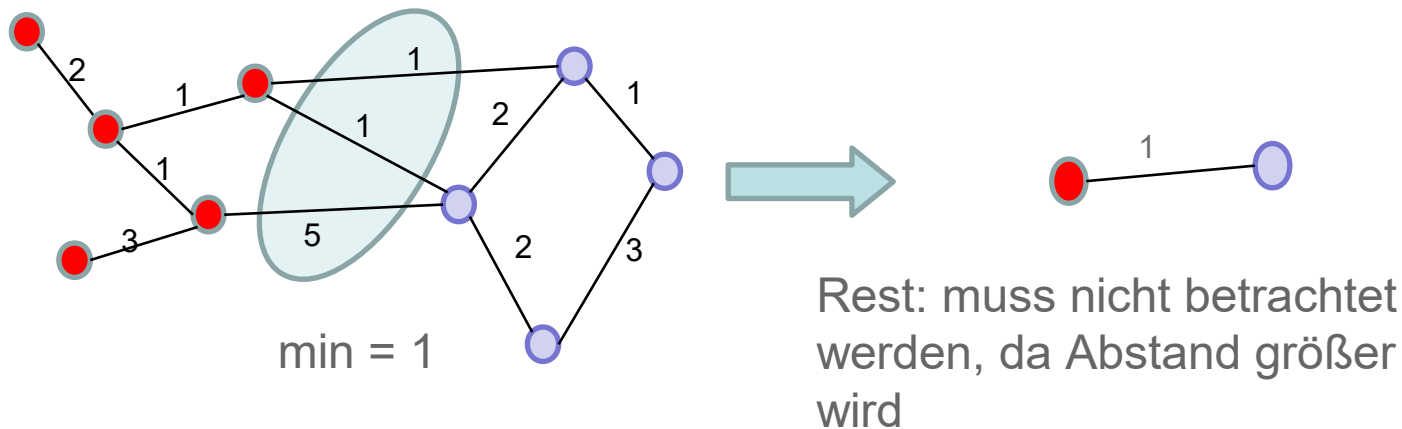
Hierarchische Wegplanung - Heuristik

- wie sind die Kantengewichte auf höheren Ebenen zu wählen?
- verschiedene Heuristiken möglich, z.B.
 - Minimal-Abstand
 - Maximin-Abstand
 - durchschnittlicher Minimal-Abstand
- Achtung: alle Methoden machen irgendwann Fehler
 - allerdings an unterschiedlichen Stellen
 - sie finden also nicht den optimalen Pfad
 - dafür wird die Wegplanung erheblich beschleunigt

KI: Wegplanung

Hierarchische Wegplanung – Minimal Abstand

- Kosten zwischen 2 Gruppen = Kosten der kürzesten Verbindung zwischen 2 Knoten der beiden Gruppen
- optimistische Schätzung
Annahme: Bewegung innerhalb der Gruppe kostet nichts
Kosten sind normalerweise höher

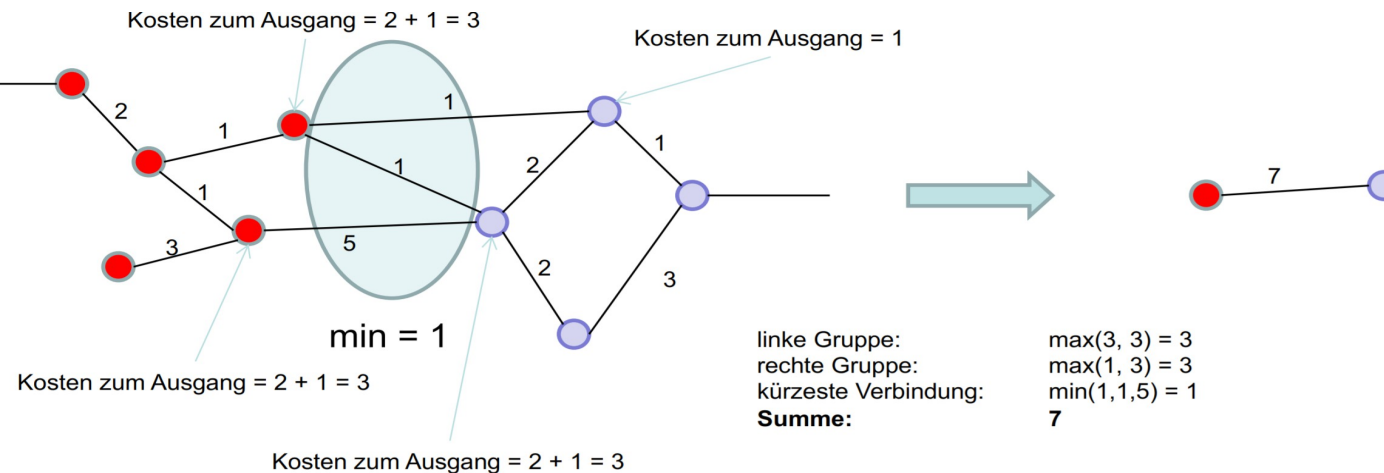


KI: Wegplanung

Hierarchische Wegplanung – Maximin Abstand

- Kosten zwischen 2 Gruppen
 - berechne kleinste Kosten zwischen jedem Eingangs- und Ausgangsknoten jeder Gruppe
 - nimm davon jeweils das Maximum
 - Addiere diese beiden Werte zur kürzesten Verbindung zwischen den Gruppen
- pessimistische Schätzung

Annahme: Bewegung innerhalb der Gruppe kostet das maximal mögliche Kosten sind normalerweise geringer



KI: Wegplanung

Hierarchische Wegplanung – durchschnittlicher Minimal Abstand

➤ Kosten zwischen 2 Gruppen

berechne kleinste Kosten zwischen jedem Eingangs- und Ausgangsknoten jeder Gruppe

berechne davon den Mittelwert

Addiere diese beiden Werte zur kürzesten Verbindung zwischen den Gruppen

➤ **pragmatische** Schätzung

im Mittel stimmen die Kosten

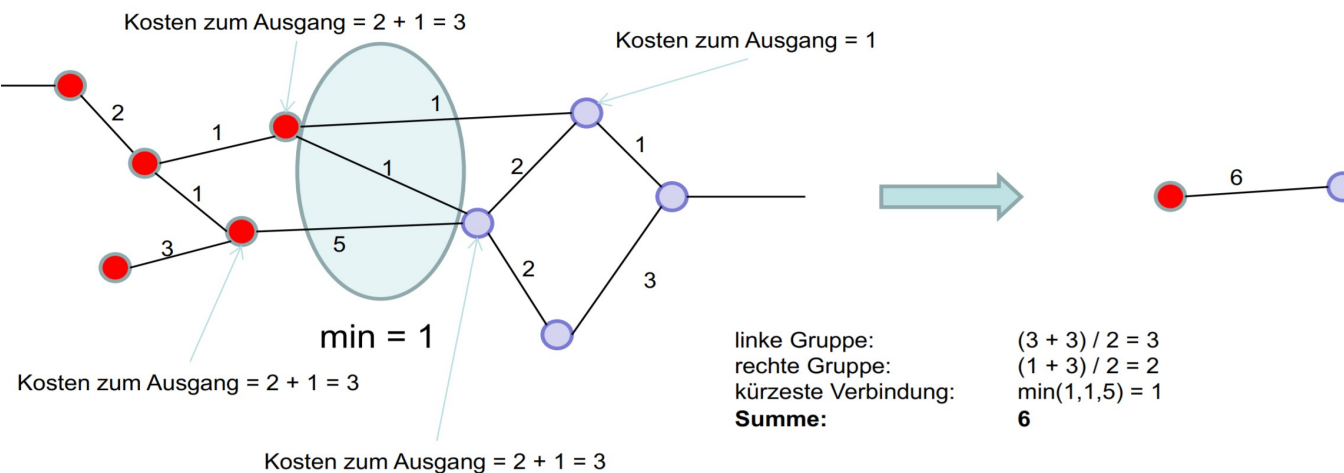


Abbildung aus EVC
2020, Prof. J.
Schmidt

KI: Wegplanung

Hierarchische Wegplanung - Probleme

- Es wird nicht mehr unbedingt der optimale Pfad gefunden
- Beispiel: Minimal-Abstand
ähnliche Beispiele findet man für andere Heuristiken

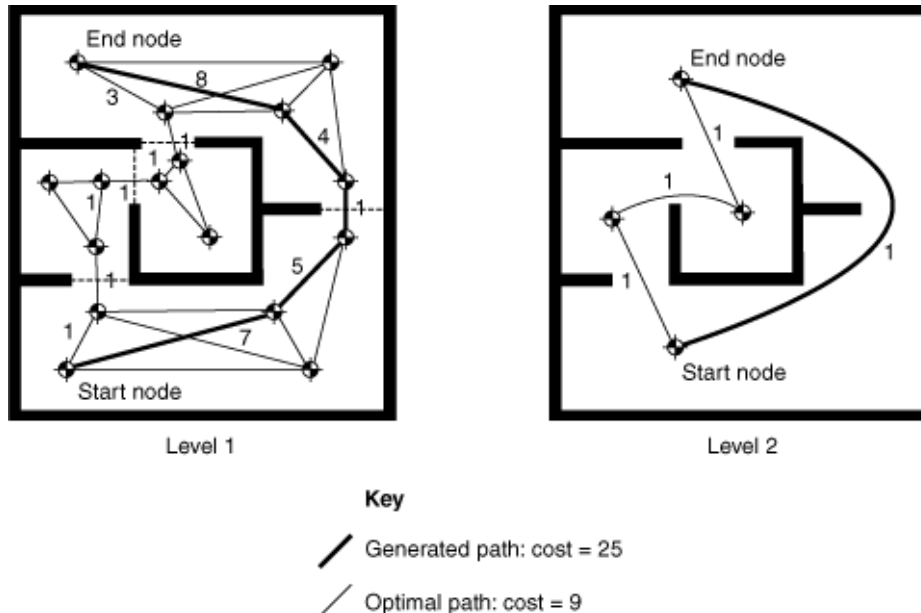


Abbildung aus:
I. Millington, J. Funge: Artificial Intelligence for Games,
Morgan Kaufmann, 2. Auflage, 2009.



KI: Wegplanung

Hierarchische Wegplanung - Bewertung

- In Extremfällen (schlecht strukturierte Graphen) kann hierarchische Planung langsamer sein als nichthierarchische
- In der Praxis
 - mit mehreren Stufen und großen Graphen (zehntausende Knoten): signifikant schneller (bis Faktor 100)
 - laut [Mil09]: Wegplanung mit 100 Millionen Knoten in Echtzeit möglich

[Mil09]:

I. Millington, J. Funge: Artificial Intelligence for Games, Morgan Kaufmann, 2. Auflage, 2009.