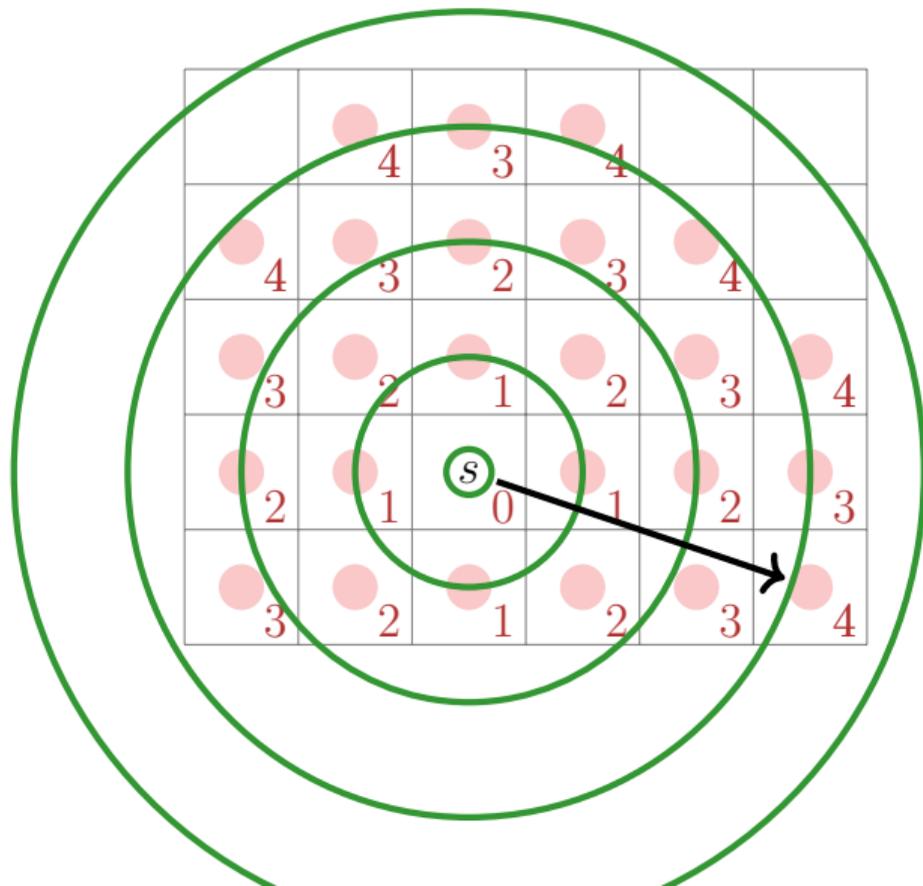


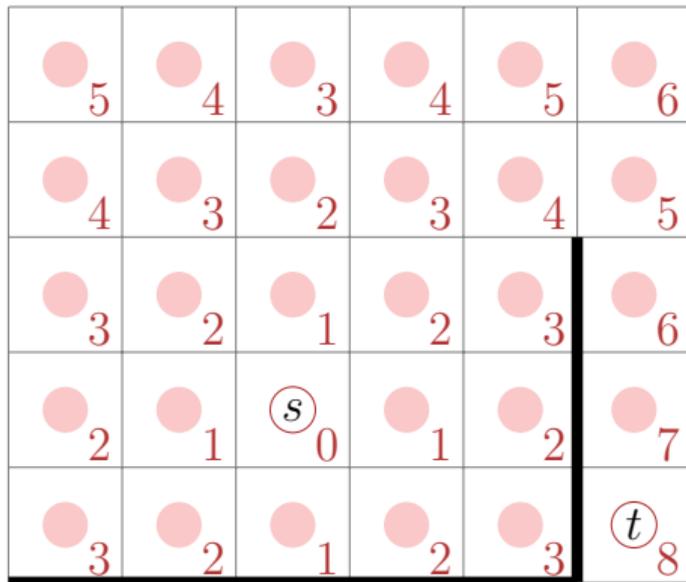
26.5 A*-Algorithmus

Motivation A*



- Algorithmus von Dijkstra sucht die kürzesten Wege zu allen Knoten, in alle Richtungen

Motivation A*



- Algorithmus von Dijkstra sucht die kürzesten Wege zu allen Knoten, in alle Richtungen
- was richtig ist, da die Struktur des Graphen dem Algorithmus nicht bekannt ist

A* in Action

$$\hat{f}(u) = d_s[u] + \hat{h}(u) \quad (\hat{h} = \delta_x + \delta_y \text{ Manhattan-Distanz})$$

			10	10	10			
9	8	7	3	6	4	5	5	4
	10	8	8	8	8	8	8	8
8	7	3	6	2	5	3	4	4
	10	8	6	6	6	6	6	8
7	3	6	2	5	1	4	2	3
	8	6	4	4	4	4	4	8
6	2	5	1	4	0	3	1	2
	8	6	4	4	4	4	4	8
5	3	4	2	3	1	2	2	1
								0
								8

- Idee: führe den Algorithmus in eine bevorzugte Richtung mit Hilfe einer Abstandsheuristik \hat{h}
- Der Wert dieser Heuristik muss den wahren Abstand zu t unterschätzen und wird zum gefundenen Abstand d_s zu s addiert.

A*-Algorithmus

Voraussetzungen

- Positiv gewichteter, endlicher Graph $G = (V, E, c)$
- $s \in V, t \in V$
- Abstandsschätzung $\hat{h}_t(v) \leq h_t(v) := \delta(v, t) \forall v \in V.$
- Gesucht: kürzester Pfad $p : s \rightsquigarrow t$

A*-Algorithmus(G, s, t, \hat{h})

Input: Positiv gewichteter Graph $G = (V, E, c)$, Startpunkt $s \in V$, Endpunkt $t \in V$, Schätzung $\hat{h}(v) \leq \delta(v, t)$

Output: Existenz und Wert eines kürzesten Pfades von s nach t

foreach $u \in V$ **do**

$d[u] \leftarrow \infty$; $\hat{f}[u] \leftarrow \infty$; $\pi[u] \leftarrow \text{null}$

$d[s] \leftarrow 0$; $\hat{f}[s] \leftarrow \hat{h}(s)$; $N \leftarrow \{s\}$; $K \leftarrow \{\}$

while $N \neq \emptyset$ **do**

$u \leftarrow \text{ExtractMin}_{\hat{f}}(N)$; $K \leftarrow K \cup \{u\}$

if $u = t$ **then return** success

foreach $v \in N^+(u)$ with $d[v] > d[u] + c(u, v)$ **do**

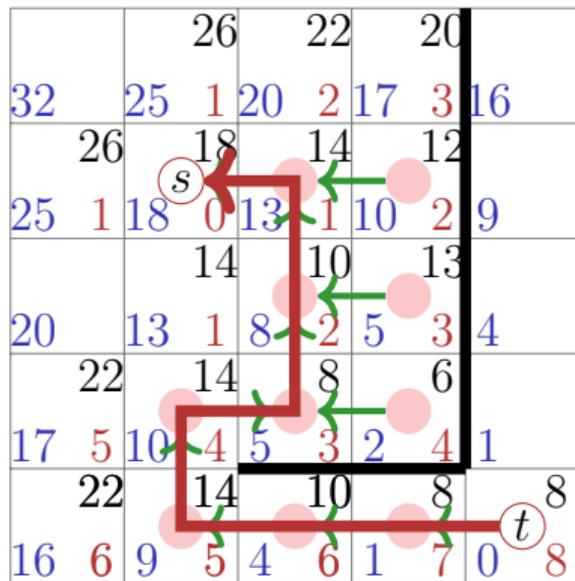
$d[v] \leftarrow d[u] + c(u, v)$; $\hat{f}[v] \leftarrow d[v] + \hat{h}(v)$; $\pi[v] \leftarrow u$

$N \leftarrow N \cup \{v\}$; $K \leftarrow K - \{v\}$

return failure

Was, wenn \hat{h} nicht unterschätzt

$$\hat{f}(u) = d_s[u] + \hat{h}(u) \quad (\hat{h} = \delta_x^2 + \delta_y^2)$$



- Algorithmus kann mit dem falschen Resultat terminieren, wenn \hat{h} die Distanz zu t nicht unterschätzt.
- obwohl die Heuristik ansonsten vernünftig aussieht (sie ist z.B. monoton)

Erneutes Besuchen von Knoten

- Der A*-Algorithmus kann Knoten mehrfach aus der Menge R entnehmen und sie später wieder einfügen.
- Das kann zu suboptimalem Verhalten im Sinne der Laufzeit des Algorithmus führen.
- Wenn \hat{h} zusätzlich zur Zulässigkeit ($\hat{h}(v) \leq h(v)$ für alle $v \in V$) auch noch monoton ist, d.h. wenn für alle $(u, u') \in E$:

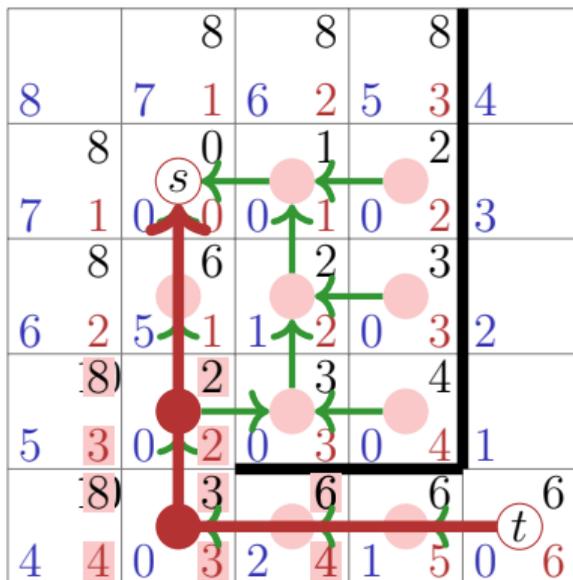
$$\hat{h}(u') \leq \hat{h}(u) + c(u', u)$$

dann ist der A* Algorithmus äquivalent zum Dijkstra-Algorithmus mit Kantengewichten $\tilde{c}(u, v) = c(u, v) + \hat{h}(u) - \hat{h}(v)$ und kein Knoten wird aus R entnommen und wieder eingefügt.

- Es ist allerdings nicht immer möglich, eine monotone Heuristik zu finden.

Ein verrücktes \hat{h}

$$\hat{f}(u) = d_s[u] + \hat{h}(u)$$



- Algorithmus terminiert mit dem korrekten Resultat, auch wenn die Abstandsheuristik nicht monoton ist
- Dann kann es vorkommen, dass Knoten mehrfach aus R entnommen und wieder eingefügt werden.

Zusammenfassung

- Der A*-Algorithmus ist eine Erweiterung des Dijkstra-Algorithmus um eine Abstandsheuristik \hat{h} .
- A* = Dijkstra wenn $\hat{h} \equiv 0$.
- Wenn \hat{h} den Abstand unterschätzt, funktioniert der Algorithmus korrekt.
- Wenn \hat{h} ausserdem monoton ist, dann ist der Algorithmus auch effizient.
- In der Praxis (z.B. Routing) ist die Wahl von \hat{h} oft intuitiv klar und führt zu deutlich verbessertem Verhalten im Vergleich zu Dijkstra.

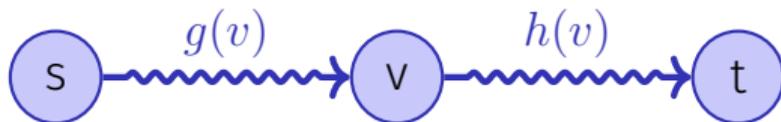
26.6 A*-Algorithmus

Beweis der Korrektheit Nicht prüfungsrelevant

Notation

Sei $f(v)$ die Distanz eines kürzesten Weges von s nach t über v , also

$$f(v) := \underbrace{\delta(s, v)}_{g(v)} + \underbrace{\delta(v, t)}_{h(v)}$$



Sei p ein kürzester Weg von s nach t .

Dann gilt $f(s) = \delta(s, t)$ und $f(v) = f(s)$ für alle $v \in p$.

Sei $\hat{g}(v) := d[v]$ die Schätzung von $g(v)$ in obigem Algorithmus. Es gilt, dass $\hat{g}(v) \geq g(v)$.

$\hat{h}(v)$ ist eine Schätzung von $h(v)$ mit $\hat{h}(v) \leq h(v)$.

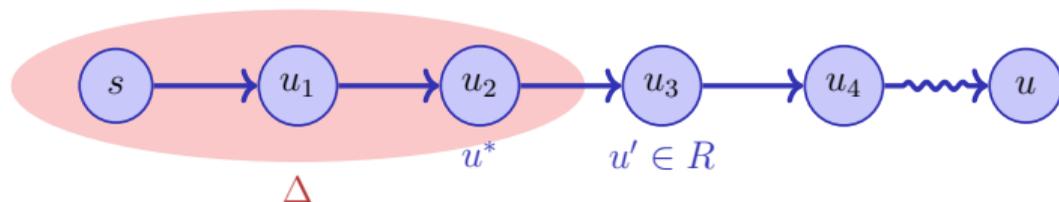
Warum der Algorithmus funktioniert

Lemma 24

Sei $u \in V$ und, zu einem Zeitpunkt des A^ -Algorithmus, $u \notin M$. Sei p ein kürzester Pfad von s nach u . Dann existiert ein $u' \in p$ mit $\hat{g}(u') = g(u')$ und $u' \in R$.*

Das Lemma besagt, dass es immer einen Knoten in der offenen Menge R gibt, dessen wahre Entfernung von s schon berechnet wurde und der zum kürzesten Pfad gehört (sofern ein solcher existiert).

Illustration und Beweis



Beweis: Wenn $s \in R$, dann $\hat{g}(s) = g(s) = 0$. Sei also $s \notin R$.

Sei $p = \langle s = u_0, u_1, \dots, u_k = u \rangle$ und $\Delta = \{u_i \in p, u_i \in M, \hat{g}(u_i) = g(u_i)\}$.
 $\Delta \neq \emptyset$, denn $s \in \Delta$.

Sei $m = \max\{i : u_i \in \Delta\}$, $u^* = u_m$. Dann $u^* \neq u$, da $u \notin M$. Sei $u' = u_{m+1}$.

1. $\hat{g}(u') \leq \hat{g}(u^*) + c(u^*, u')$ weil u' schon relaxiert wurde
2. $\hat{g}(u^*) = g(u^*)$ (da $u^* \in \Delta$)
3. $\hat{g}(u') \geq g(u')$ (Konstruktion von \hat{g})
4. $g(u') = g(u^*) + c(u^*, u')$ (da p optimal)

Also: $\hat{g}(u') = g(u')$ und somit auch $u' \in R$ da $u' \notin \Delta$.

Folgerung

Corollary 25

Wenn $\hat{h}(u) \leq h(u)$ für alle $u \in V$ und A- Algorithmus hat noch nicht terminiert. Dann existiert für jeden kürzesten Pfad p von s nach t ein Knoten $u' \in p$ mit $\hat{f}(u') \leq \delta(s, t) = f(t)$.*

Wenn es einen kürzesten Weg p von s nach t gibt, steht also stets ein Knoten in der offenen Menge bereit, der die Gesamtentfernung maximal unterschätzt und der auf dem kürzesten Weg liegt.

Beweis des Corollars

Beweis:

Nach Lemma $\exists u' \in p$ mit $\widehat{g}(u') = g(u')$.

Also:

$$\begin{aligned}\widehat{f}(u') &= \widehat{g}(u') + \widehat{h}(u') \\ &= g(u') + \widehat{h}(u') \\ &\leq g(u') + h(u') = f(u')\end{aligned}$$

Da p optimal: $f(u') = \delta(s, t)$. ■

Zulässigkeit

Theorem 26

Wenn es einen kürzesten Weg von s nach t gibt und $\hat{h}(u) \leq h(u) \forall u \in V$, dann terminiert der A^* -Algorithmus mit $\hat{g}(t) = \delta(s, t)$

Beweis: Wenn der Algorithmus terminiert, dann terminiert er in t mit $f(t) = \hat{g}(t) + 0 = g(t)$. Denn \hat{g} überschätzt g höchstens und nach obigem Korollar findet der Algorithmus stets ein Element $v \in R$ mit $f(v) \leq \delta(s, t)$. Der Algorithmus terminiert in endlichen vielen Schritten. Für endliche Graphen ist die maximale Anzahl an Relaxierschritten beschränkt.

43

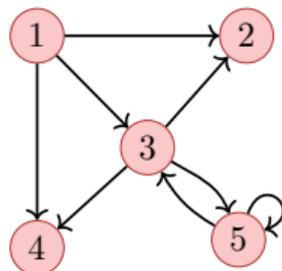
⁴³Für einen δ -Graphen ist die maximale Anzahl an Relaxierschritten bevor R nur noch Knoten mit $\hat{f}(s) > \delta(s, t)$ enthält, auch beschränkt. Das genaue Argument findet sich im Originalartikel Hart, P. E.; Nilsson, N. J.; Raphael, B. (1968). "A Formal Basis for the Heuristic Determination of Minimum Cost Paths".

27. Transitive Hülle, alle kürzesten Wege

Reflexive transitive Hülle [Ottman/Widmayer, Kap. 9.2 Cormen et al, Kap. 25.2] Algorithmus von Floyd-Warshall [Ottman/Widmayer, Kap. 9.5.3 Cormen et al, Kap. 25.2]

Adjazenzmatrizen multipliziert

$$B := A_G^2 = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 1 \end{pmatrix}^2 = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 1 & 1 & 2 \end{pmatrix}$$



Interpretation

Theorem 27

Sei $G = (V, E)$ ein Graph und $k \in \mathbb{N}$. Dann gibt das Element $a_{i,j}^{(k)}$ der Matrix $(a_{i,j}^{(k)})_{1 \leq i,j \leq n} = (A_G)^k$ die Anzahl der Wege mit Länge k von v_i nach v_j an.

[Beweis]

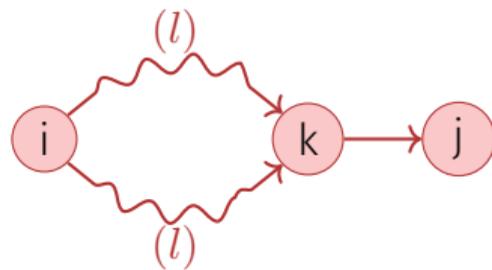
Per Induktion.

Anfang: Klar für $k = 1$. $a_{i,j} = a_{i,j}^{(1)}$.

Hypothese: Aussage wahr für alle $k \leq l$

Schritt ($l \rightarrow l + 1$):

$$a_{i,j}^{(l+1)} = \sum_{k=1}^n a_{i,k}^{(l)} \cdot a_{k,j}$$



$a_{k,j} = 1$ g.d.w. Kante von k nach j , 0 sonst. Summe zählt die Anzahl Wege der Länge l vom Knoten v_i zu allen Knoten v_k welche direkte Verbindung zu Knoten v_j haben, also alle Wege der Länge $l + 1$.

Relation

Gegeben: endliche Menge V

(Binäre) **Relation** R auf V : Teilmenge des kartesischen Produkts

$$V \times V = \{(a, b) \mid a \in V, b \in V\}$$

Relation $R \subseteq V \times V$ heisst

- **reflexiv**, wenn $(v, v) \in R$ für alle $v \in V$
- **symmetrisch**, wenn $(v, w) \in R \Rightarrow (w, v) \in R$
- **transitiv**, wenn $(v, x) \in R, (x, w) \in R \Rightarrow (v, w) \in R$

Die **(Reflexive) Transitive Hülle** R^* von R ist die kleinste Erweiterung $R \subseteq R^* \subseteq V \times V$ von R , so dass R^* reflexiv und transitiv ist.

Graphen und Relationen

Graph $G = (V, E)$

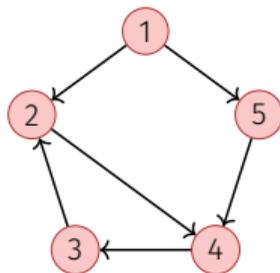
Adjazenzen $A_G \hat{=} \text{Relation } E \subseteq V \times V \text{ auf } V$

- **reflexiv** $\Leftrightarrow a_{i,i} = 1$ für alle $i = 1, \dots, n$. (Schleifen)
- **symmetrisch** $\Leftrightarrow a_{i,j} = a_{j,i}$ für alle $i, j = 1, \dots, n$ (ungerichtet)
- **transitiv** $\Leftrightarrow (u, v) \in E, (v, w) \in E \Rightarrow (u, w) \in E$. (Erreichbarkeit)

Reflexive Transitive Hülle

Reflexive transitive Hülle von $G \Leftrightarrow$ **Erreichbarkeitsrelation** E^* :
 $(v, w) \in E^*$ gdw. \exists Weg von Knoten v zu w .

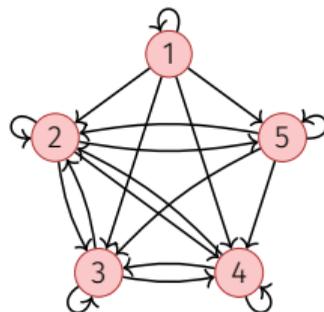
$$\begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 0 \end{bmatrix}$$



$G = (V, E)$



$$\begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 & 1 & 1 \end{bmatrix}$$



$G^* = (V, E^*)$

Algorithmus $A \cdot A$

Input: (Adjazenz-)Matrix $A = (a_{ij})_{i,j=1\dots n}$

Output: Matrixprodukt $B = (b_{ij})_{i,j=1\dots n} = A \cdot A$

$B \leftarrow 0$

for $r \leftarrow 1$ **to** n **do**

for $c \leftarrow 1$ **to** n **do**

for $k \leftarrow 1$ **to** n **do**

$b_{rc} \leftarrow b_{rc} + a_{rk} \cdot a_{kc}$

// Anzahl Pfade

return B

Berechnet Anzahl Pfade der Länge 2

Algorithmus $A \otimes A$

Input: Adjazenzmatrix $A = (a_{ij})_{i,j=1\dots n}$

Output: Modifiziertes Matrixprodukt $B = (b_{ij})_{i,j=1\dots n} = A \otimes A$

```
 $B \leftarrow A$  // Pfade erhalten
for  $r \leftarrow 1$  to  $n$  do
  for  $c \leftarrow 1$  to  $n$  do
    for  $k \leftarrow 1$  to  $n$  do
       $b_{rc} \leftarrow \max\{b_{rc}, a_{rk} \cdot a_{kc}\}$  // Pfad: ja/nein
return  $B$ 
```

Berechnet Existenz von Pfaden der Längen 1 und 2

Berechnung Reflexive Transitive Hülle

Ziel: Berechnung von $B = (b_{ij})_{1 \leq i, j \leq n}$ mit $b_{ij} = 1 \Leftrightarrow (v_i, v_j) \in E^*$ Erste Idee:

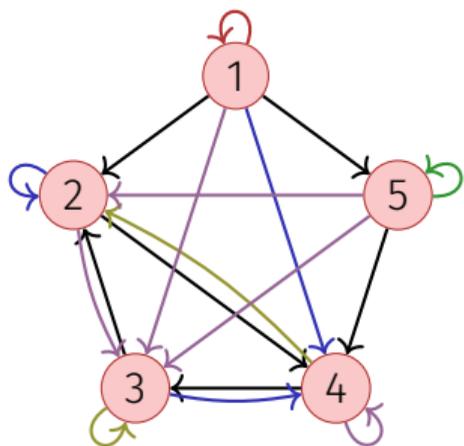
- Starte mit $B \leftarrow A$ und setze $b_{ii} = 1$ für alle i (Reflexivität).
- Berechne

$$B_n = \bigotimes_{i=1}^n B$$

mit Potenzen von 2 $B_2 := B \otimes B$, $B_4 := B_2 \otimes B_2$, $B_8 = B_4 \otimes B_4 \dots$
 \Rightarrow Laufzeit $n^3 \lceil \log_2 n \rceil$

Verbesserung: Algorithmus von Warshall (1962)

Induktiver Ansatz: Alle Wege bekannt über Knoten aus $\{v_i : i < k\}$.
Hinzunahme des Knotens v_k .



$$\begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 & 1 & 1 \end{bmatrix}$$

Algorithmus TransitiveClosure(A_G)

Input: Adjazenzmatrix $A_G = (a_{ij})_{i,j=1\dots n}$

Output: Reflexive Transitive Hülle $B = (b_{ij})_{i,j=1\dots n}$ von G

$B \leftarrow A_G$

for $k \leftarrow 1$ **to** n **do**

$b_{kk} \leftarrow 1$

// Reflexivität

for $r \leftarrow 1$ **to** n **do**

for $c \leftarrow 1$ **to** n **do**

$b_{rc} \leftarrow \max\{b_{rc}, b_{rk} \cdot b_{kc}\}$

// Alle Wege über v_k

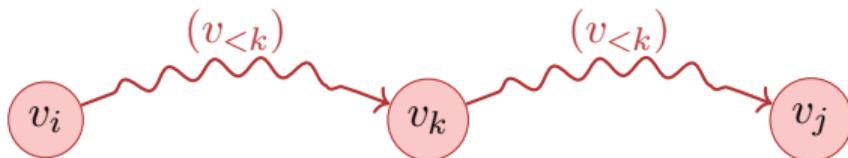
return B

Laufzeit des Algorithmus $\Theta(n^3)$.

Korrektheit des Algorithmus (Induktion)

Invariante (k): alle Wege über Knoten mit maximalem Index $< k$ berücksichtigt

- **Anfang ($k = 1$):** Alle direkten Wege (alle Kanten) in A_G berücksichtigt.
- **Hypothese:** Invariante (k) erfüllt.
- **Schritt ($k \rightarrow k + 1$):** Für jeden Weg von v_i nach v_j über Knoten mit maximalem Index k : nach Hypothese $b_{ik} = 1$ und $b_{kj} = 1$. Somit im k -ten Schleifendurchlauf: $b_{ij} \leftarrow 1$.



Alle kürzesten Pfade

Ziel: Berechne das Gewicht eines kürzesten Pfades für jedes Knotenpaar.

- $|V| \times$ Anwendung von Dijkstras ShortestPath: $\mathcal{O}(|V| \cdot (|E| + |V|) \cdot \log |V|)$
(Mit Fibonacci-Heap: $\mathcal{O}(|V|^2 \log |V| + |V| \cdot |E|)$)
- $|V| \times$ Anwendung von Bellman-Ford: $\mathcal{O}(|E| \cdot |V|^2)$
- Es geht besser!

Induktion über Knotennummer.

Betrachte die Gewichte aller kürzesten Wege S^k mit Zwischenknoten in⁴⁴
 $V^k := \{v_1, \dots, v_k\}$, wenn Gewichte zu allen kürzesten Wegen S^{k-1} mit
Zwischenknoten in V^{k-1} gegeben sind.

- v_k kein Zwischenknoten eines kürzesten Pfades von $v_i \rightsquigarrow v_j$ in V^k :
Gewicht eines kürzesten Pfades $v_i \rightsquigarrow v_j$ in S^{k-1} dann auch das Gewicht
eines kürzesten Pfades in S^k .
- v_k Zwischenknoten eines kürzesten Pfades $v_i \rightsquigarrow v_j$ in V^k : Teilpfade
 $v_i \rightsquigarrow v_k$ und $v_k \rightsquigarrow v_j$ enthalten nur Zwischenknoten aus S^{k-1} .

⁴⁴wie beim Algorithmus für die reflexive transitive Hülle von Warshall

Induktion über Knotennummer.

$d^k(u, v)$ = Minimales Gewicht eines Pfades $u \rightsquigarrow v$ mit Zwischenknoten aus V^k

Induktion

$$d^k(u, v) = \min\{d^{k-1}(u, v), d^{k-1}(u, k) + d^{k-1}(k, v)\} (k \geq 1)$$

$$d^0(u, v) = c(u, v)$$

Algorithmus Floyd-Warshall(G)

Input: Graph $G = (V, E, c)$ ohne Tyklen mit negativem Gewicht.

Output: Minimale Gewichte aller Pfade d

$d^0 \leftarrow c$

for $k \leftarrow 1$ **to** $|V|$ **do**

for $i \leftarrow 1$ **to** $|V|$ **do**

for $j \leftarrow 1$ **to** $|V|$ **do**

$d^k(v_i, v_j) = \min\{d^{k-1}(v_i, v_j), d^{k-1}(v_i, v_k) + d^{k-1}(v_k, v_j)\}$

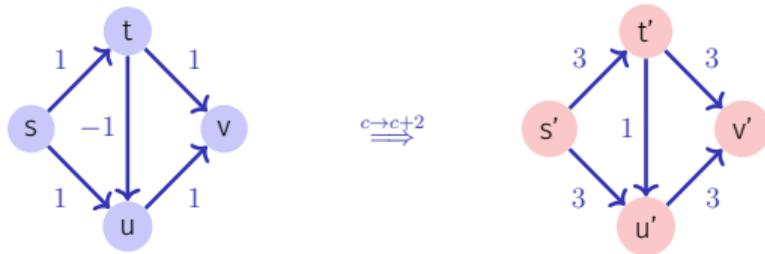
Laufzeit: $\Theta(|V|^3)$

Bemerkung: Der Algorithmus kann auf einer einzigen Matrix d (in place) ausgeführt werden.

Umgewichtung

Idee: Anwendung von Dijkstras Algorithmus auf Graphen mit negativen Gewichten durch Umgewichtung

Das folgende geht **nicht**. Die Graphen sind nicht äquivalent im Sinne der kürzesten Pfade.



Umgewichtung

Andere Idee: “Potentialfunktion” (Höhe) auf den Knoten

- $G = (V, E, c)$ ein gewichteter Graph.
- Funktion $h : V \rightarrow \mathbb{R}$
- Neue Gewichte

$$\tilde{c}(u, v) = c(u, v) + h(u) - h(v), (u, v \in V)$$

Umgewichtung

Beobachtung: Ein Pfad p ist genau dann kürzester Pfad in $G = (V, E, c)$, wenn er in $\tilde{G} = (V, E, \tilde{c})$ kürzester Pfad ist.

$$\begin{aligned}\tilde{c}(p) &= \sum_{i=1}^k \tilde{c}(v_{i-1}, v_i) = \sum_{i=1}^k c(v_{i-1}, v_i) + h(v_{i-1}) - h(v_i) \\ &= h(v_0) - h(v_k) + \sum_{i=1}^k c(v_{i-1}, v_i) = c(p) + h(v_0) - h(v_k)\end{aligned}$$

Also $\tilde{c}(p)$ minimal unter allen $v_0 \rightsquigarrow v_k \iff c(p)$ minimal unter allen $v_0 \rightsquigarrow v_k$.

Zyklengewichte sind invariant: $\tilde{c}(v_0, \dots, v_k = v_0) = c(v_0, \dots, v_k = v_0)$

Johnsons Algorithmus

Hinzunahme eines neuen Knotens $s \notin V$:

$$G' = (V', E', c')$$

$$V' = V \cup \{s\}$$

$$E' = E \cup \{(s, v) : v \in V\}$$

$$c'(u, v) = c(u, v), \quad u \neq s$$

$$c'(s, v) = 0 (v \in V)$$

Johnsons Algorithmus

Falls keine negativen Zyklen: wähle für Höhenfunktion Gewicht der kürzesten Pfade von s ,

$$h(v) = d(s, v).$$

Für minimales Gewicht d eines Pfades gilt generell folgende Dreiecksungleichung:

$$d(s, v) \leq d(s, u) + c(u, v).$$

Einsetzen ergibt $h(v) \leq h(u) + c(u, v)$. Damit

$$\tilde{c}(u, v) = c(u, v) + h(u) - h(v) \geq 0.$$

Algorithmus Johnson(G)

Input: Gewichteter Graph $G = (V, E, c)$

Output: Minimale Gewichte aller Pfade D .

Neuer Knoten s . Berechne $G' = (V', E', c')$

if BellmanFord(G', s) = false **then** return "graph has negative cycles"

foreach $v \in V'$ **do**

└ $h(v) \leftarrow d(s, v)$ // d aus BellmanFord Algorithmus

foreach $(u, v) \in E'$ **do**

└ $\tilde{c}(u, v) \leftarrow c(u, v) + h(u) - h(v)$

foreach $u \in V$ **do**

└ $\tilde{d}(u, \cdot) \leftarrow \text{Dijkstra}(\tilde{G}', u)$

foreach $v \in V$ **do**

└ $D(u, v) \leftarrow \tilde{d}(u, v) + h(v) - h(u)$

Analyse

Laufzeiten

- Berechnung von G' : $\mathcal{O}(|V|)$
- Bellman Ford G' : $\mathcal{O}(|V| \cdot |E|)$
- $|V| \times$ Dijkstra $\mathcal{O}(|V| \cdot |E| \cdot \log |V|)$
(Mit Fibonacci-Heap: $\mathcal{O}(|V|^2 \log |V| + |V| \cdot |E|)$)

Insgesamt $\mathcal{O}(|V| \cdot |E| \cdot \log |V|)$
($\mathcal{O}(|V|^2 \log |V| + |V| \cdot |E|)$)