

AVL-Bäume

Binäre Suchbäume optimal im Average-Case ($h = \Theta(\log n)$), aber schlecht im Worst-Case ($h = \Theta(n)$)

Definition

Ein Baum heißt balanciert, wenn für jeden Knoten die Höhen von dessen linkem und rechtem Teilbaum sich um höchstens 1 unterscheiden.

Satz

Ein balancierter Baum mit n Knoten hat Höhe $\Theta(\log n)$.

Beweis: Der vollständige Binärbaum der Höhe h ist der balancierte Binärbaum der Höhe h mit maximaler Knotenanzahl n . In dem Fall ist $n = 2^h - 1$.

Daher gilt

$$n \leq 2^h - 1 \text{ und somit } h = \Omega(\log n).$$

Elementare Datenstrukturen

n_h ... Mindestanzahl an Knoten bei Höhe h .

Behauptung: $n_h > F_h$

Induktion nach h : $h = 0$, $n_0 = 1 > 0 = F_0$, $h = 1$, $n_1 > 1 = F_1$ ✓

Die Teilbäume der Wurzel haben die Höhen $h - 1$ und $h - 2$ und n_{h-1} bzw n_{h-2} Knoten. Dann folgt

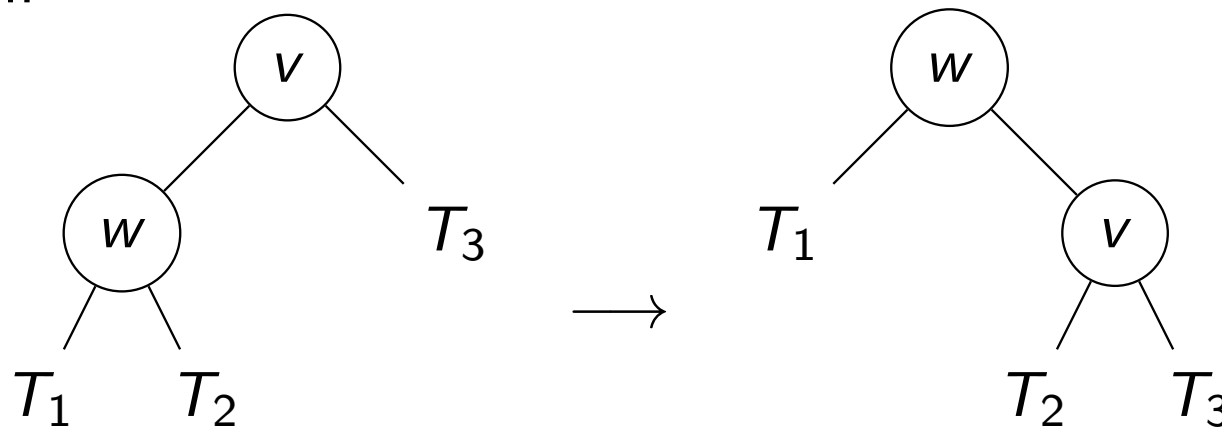
$$n_h = n_{h-1} + n_{h-2} + 1 > F_{h-1} + F_{h-2} + 1 > F_h.$$

Daher gilt $n \geq n_h > F_h$ und somit $h = \mathcal{O}(\log n)$. □

Balanciertheit muss beim Einfügen und Löschen erhalten bleiben!

Umsetzung mit Hilfe von lokalen Korrekturtransformationen.

Rechtsrotation:



Linksrotation analog. Bem.: Suchbaumeigenschaft bleibt erhalten.

Definition

Die Balanciertheit eines Baumes T , dessen Wurzel T_L als linken Teilbaum und T_R als rechten Teilbaum besitzt, ist definiert als $b(T) = h(T_R) - h(T_L)$.

Erhalt der Balanciertheit heißt im Detail:

- Suche erfolgt wie im binären Suchbaum.
- Bei jedem Knoten wird die Balanciertheit dynamisch mitgespeichert.
- Nach dem Einfügen oder Löschen wird die Prozedur BALANCE ausgeführt, die im Fall $|b(T)| \geq 2$ die notwendigen Reparaturen durchführt und $|b(T)| \leq 1$ wiederherstellt.

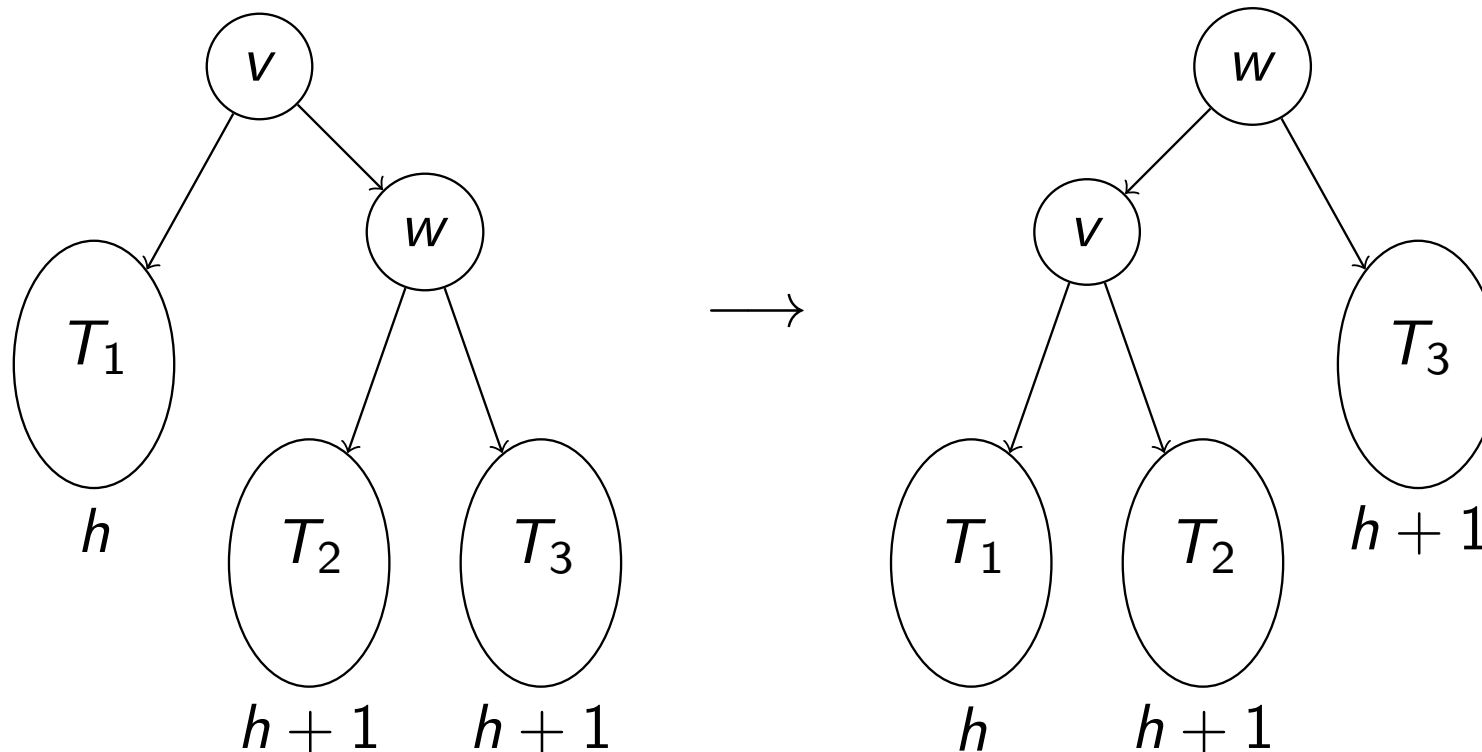
BALANCE

Übergeben wird ein Baum T mit Wurzel v .

1. Falls $|b(T)| \leq 1$, gib T zurück.

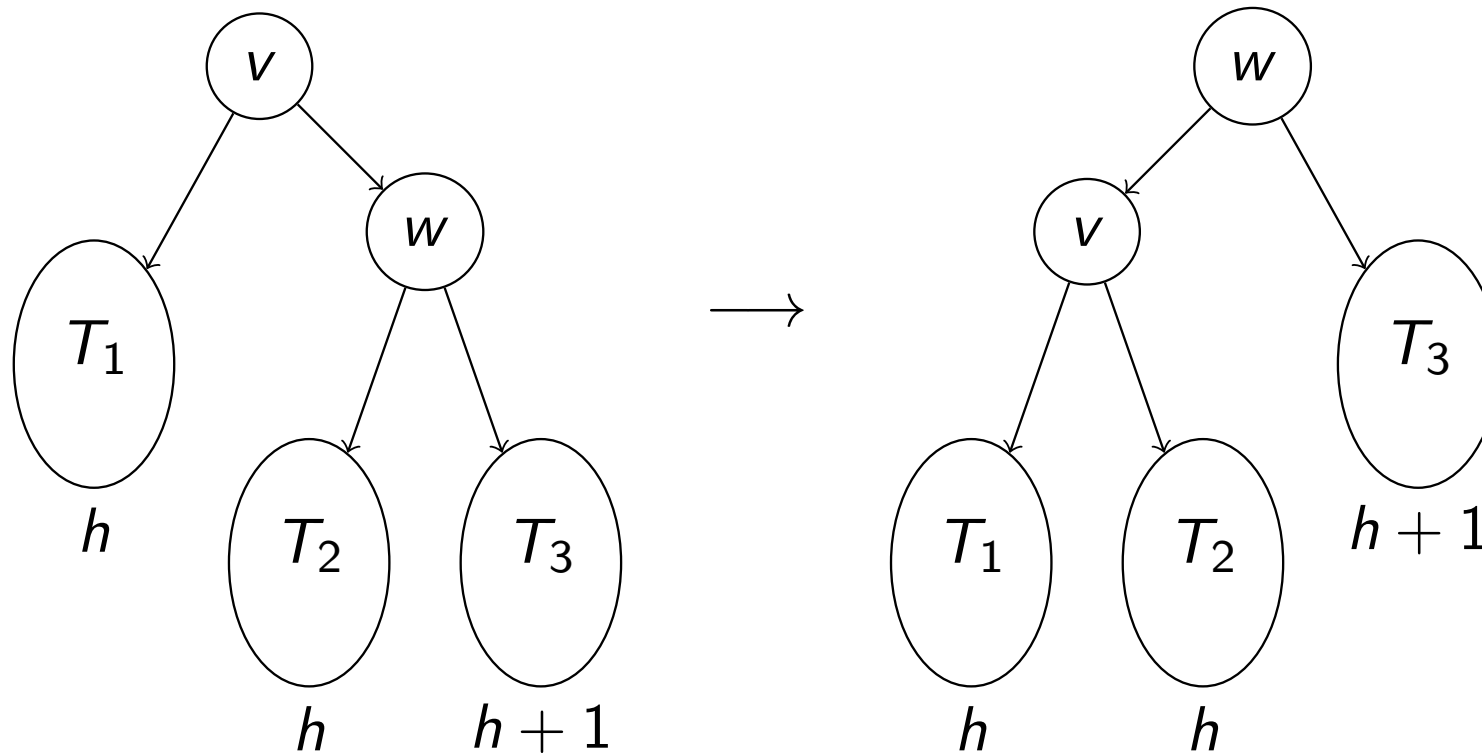
2. Falls $b(T) = 2$, dann ist $R(v)$ nicht leer; Wurzel von $R(v)$ sei w .

Ⓐ Falls $b(w) = 0$, dann Linksrotation von T .



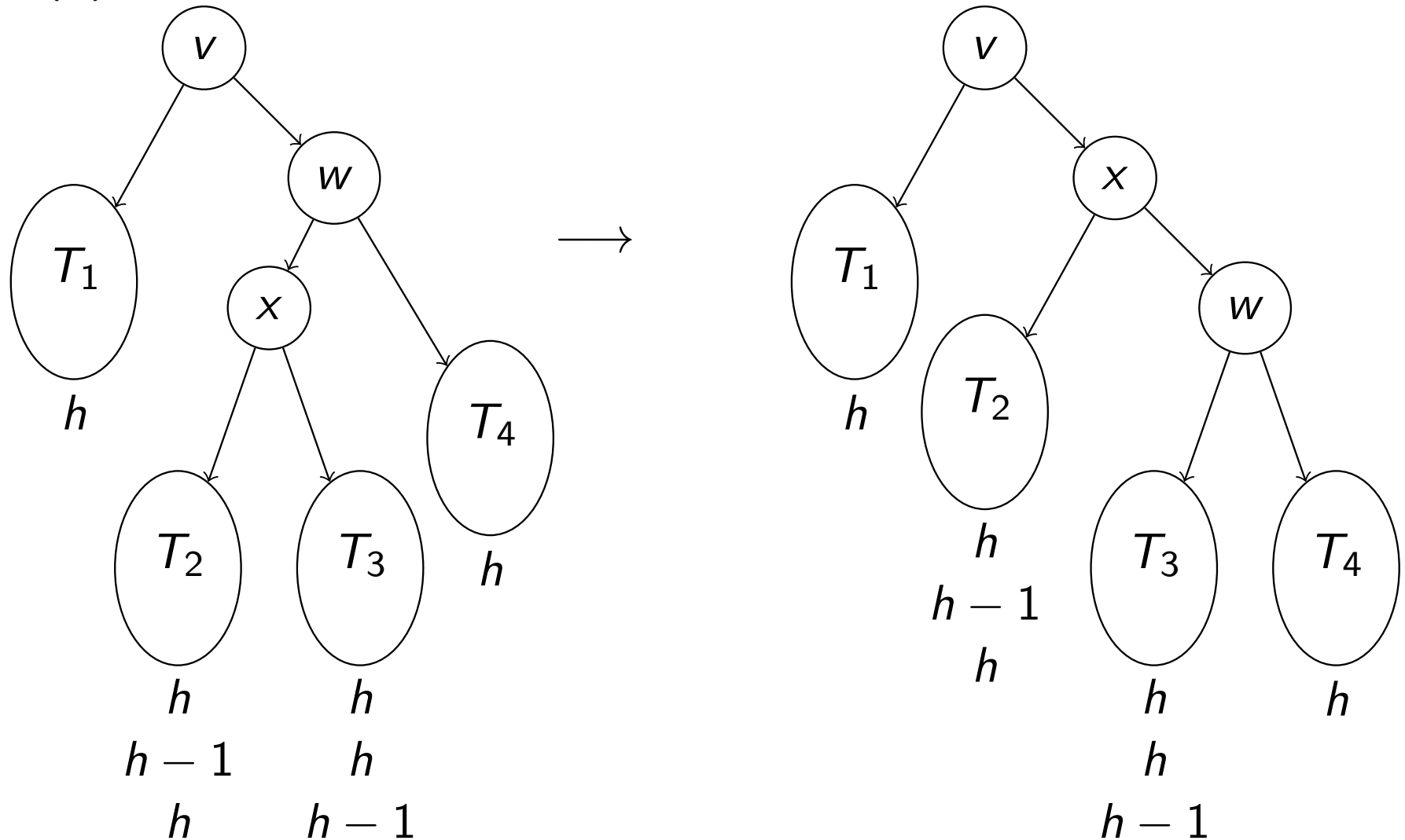
Elementare Datenstrukturen

- Falls $b(w) = 1$, dann Linksrotation von T .



Elementare Datenstrukturen

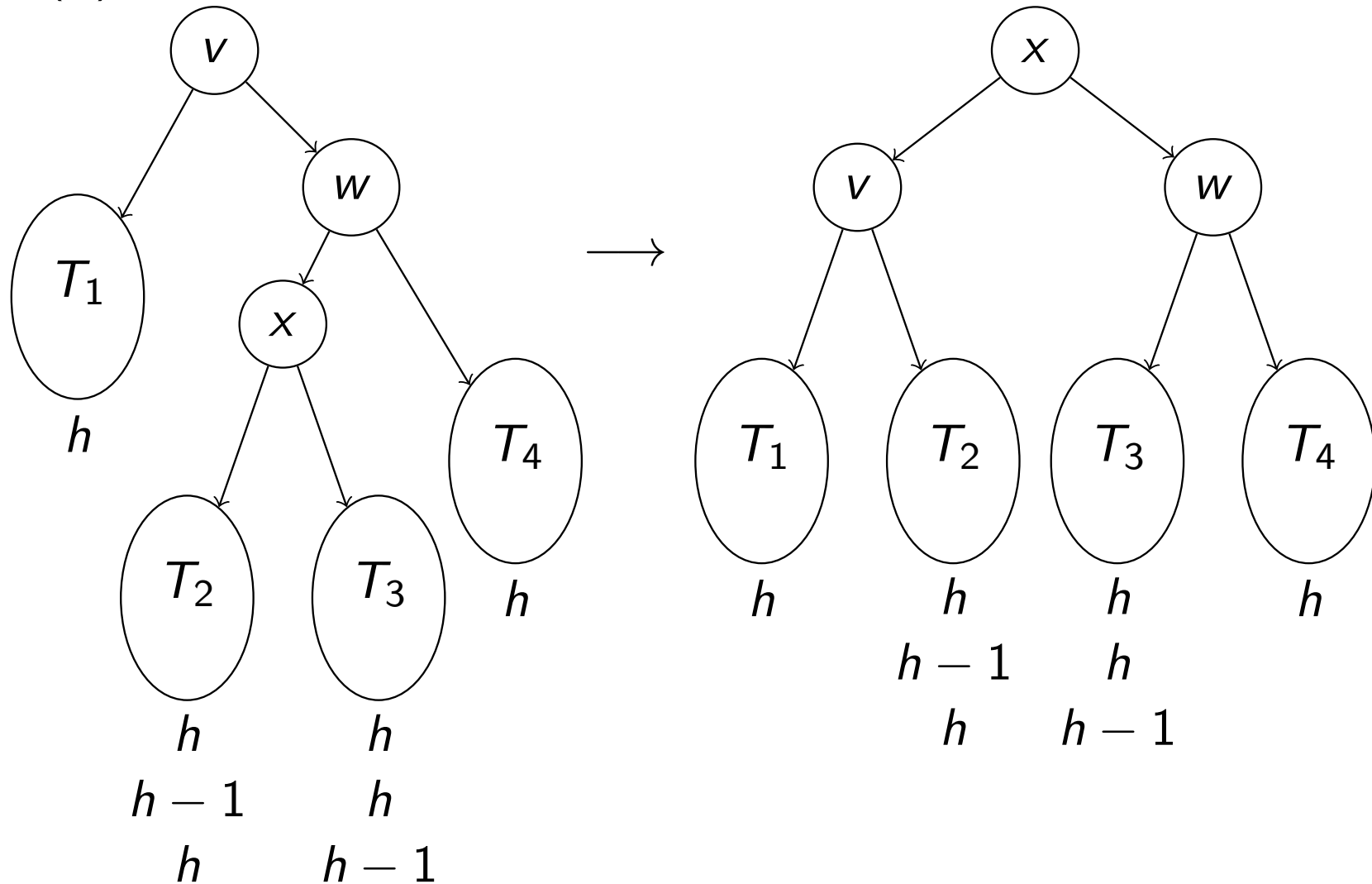
- Falls $b(w) = -1$, dann ist $L(w)$ nicht leer. Rechtsrotation auf $R(v)$ und anschließend Linksrotation auf T .



3. Falls $b(v) = -2$, dann verfährt man analog zum Fall $b(v) = 2$.

Elementare Datenstrukturen

- Falls $b(w) = -1$, dann ist $L(w)$ nicht leer. Rechtsrotation auf $R(v)$ und anschließend Linksrotation auf T .



3. Falls $b(v) = -2$, dann verfährt man analog zum Fall $b(v) = 2$.

Laufzeit:

- Da die Balanciertheit in den Knoten gespeichert wird, benötigt BALANCE nur $\Theta(1)$ Schritte.
- Die Prozeduren EINFÜGEN und LÖSCHEN werden so modifiziert, dass statt eines Baumes T nun ein Paar $(T, \Delta h)$ ausgegeben wird, wobei Δh die Höhendifferenz zwischen altem und neuem Baum ist.
- Auch die Prozedur BALANCE wird so gestaltet, dass sie Paare $(T, \Delta h)$ ausgibt.
- Wenn EINFÜGEN die Ausgabe $(T, \Delta h)$ liefert, dann gilt

$$b(T_{\text{neu}}) = b(T_{\text{alt}}) + \Delta h_L - \Delta h_R.$$

Danach wird BALANCE aufgerufen und liefert $(T', \Delta h')$ und analog kann dann $b(T')$ in der Zeit $\Theta(1)$ berechnet werden.

- Insgesamt ergibt sich logarithmische Laufzeit, auch im Worst-Case.

Direkte Adressierung in einer Tabelle

- Aufgabe: Speicherung einer dynamischen Menge unter Bereitstellung der grundlegenden “Wörterbuchfunktionen” Einfügen, Suchen und Löschen.
- Annahme: Menge möglicher Schlüssel sei das Universum $U = \{0, 1, \dots, m - 1\}$, wobei m relativ klein sei.

Tabelle zur direkten Adressierung durch Datenfeld $A[0..m - 1]$ realisierbar; $A[k]$ ist Zeiger zum Element x mit Schlüssel $S(x) = k$. Wörterbuchfunktionen sind einfach:

Algorithm D-A-EINFÜGEN(A, x)

1: $A[S(x)] := x$

Algorithm D-A-SUCHEN(A, k)

1: return $A[k]$

Algorithm D-A-LÖSCHEN(A, x)

1: $A[S(x)] := \text{NIL}$

Alle Operation brauchen nur eine Zeit von $\mathcal{O}(1)$.

Hashtabellen

Nachteile der direkten Adressierung:

- schlecht oder sogar unmöglich, wenn Universum U riesig;
- Speicherverschwendung, wenn Anzahl der gespeicherten Schlüssel klein im Vergleich zu U .

Hashtabellen brauchen (deutlich) weniger Speicher als Tabellen zur direkten Adressierung.

- Direkte Adressierung: Element mit Schlüssel k wird in Position k gespeichert.
- Hashtabelle: Element mit Schlüssel k wird in Position $h(k)$ gespeichert; $h : U \rightarrow \{0, 1, \dots, m - 1\}$ heißt Hashfunktion.
- Meistens gilt $m \ll |U|$.
- Achtung: Hashfunktionen sind nicht injektiv!
Es braucht also eine effektive Kollisionsbehandlung!

Kollisionsbehandlung durch Verkettung

Falls zwei Schlüssel k und ℓ den gleichen Hashwert $r = h(k) = h(\ell)$ haben, so werden die entsprechenden Elemente am gleichen Platz als verkettete Liste gespeichert.

Wörterbuchfunktionen:

Algorithm H-EINFÜGEN(A, x)

1: LISTE-EINFÜGEN($A[h(S(x))], x$)

Algorithm H-SUCHEN(A, k)

1: SUCHE($A[h(k)], k$)

Algorithm H-LÖSCHEN(A, x)

1: LISTE-LÖSCHEN($A[h(S(x))], x$)

Laufzeiten:

H-EINFÜGEN: $\mathcal{O}(1)$,

H-SUCHEN: proportional zur Listenlänge,

H-LÖSCHEN: $\mathcal{O}(1)$, falls Listen doppelt verkettet.

Analyse

n Schlüssel, m Positionen.

Performance abhängig vom Belegungsfaktor $\alpha = n/m$.

- Worst-Case: alle Schlüssel haben gleichen Hashwert
 \implies Listenlänge n .
- Gute Hashfunktionen benötigt!
- Ideal: gleichmäßiges Hashing, d.h. Schlüsselverteilung so, dass jede der m Positionen gleich wahrscheinlich ist.

Satz (Erfolgreiche Suche)

Die Suche eines in einer Hashtabelle mit Verkettung nicht vorhandenen Schlüssels mittels gleichmäßigem Hashing dauert $\Theta(1 + \alpha)$.

Beweis: Mittlere Suchzeit ist die mittlere Zeit zum Durchlaufen der Liste $A[h(k)]$.

Mittlere Listenlänge: α . Also Suchzeit $\Theta(\alpha)$.

Rechenzeit zur Berechnung von $h(k)$: $\Theta(1)$. □

Satz (Erfolgreiche Suche)

Die Suche eines in einer Hashtabelle mit Verkettung zufällig gewählten vorhandenen Schlüssels mittels gleichmäßigem Hashing dauert $\Theta(1 + \alpha)$.

Beweis: Um x mit $S(x) = k$ zu finden, müssen die Elemente vor x in der Liste $A[h(k)]$ und x selbst untersucht werden.

Sei x_i das i te in die Tabelle eingefügte Element und $S(x_i) = k_i$.

Weiters sei $X_{i,j} = \mathbb{1}_{[h(k_i)=h(k_j)]}$.

Gleichmäßiges Hashing impliziert $\mathbb{P}\{h(k_i) = h(k_j)\} = \mathbb{E}X_{i,j} = \frac{1}{m}$.

Die mittlere Anzahl der untersuchten Elemente ist daher

$$\begin{aligned} \mathbb{E} \left[\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \left(1 + \sum_{j=i+1}^n X_{i,j} \right) \right] &= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \left(1 + \sum_{j=i+1}^n \frac{1}{m} \right) \\ &= 1 + \frac{1}{nm} \sum_{i=1}^n (n - i) = 1 + \frac{1}{nm} \left(n^2 - \binom{n+1}{2} \right) = 1 + \frac{\alpha}{2} - \frac{\alpha}{2n} \quad \square \end{aligned}$$

Gute Hashfunktionen

Eine gute Hashfunktion erfüllt möglichst gut die Annahme des gleichmäßigen Hashings, also jeder Hashwert tritt mit gleicher Wahrscheinlichkeit auf.

Beispiel: Schlüssel seien $U[0, 1]$ -Zufallsvariable, dann liefert $h(k) := \lfloor km \rfloor$ eine solche Hashfunktion.

Andere Möglichkeiten: Schlüssel aus \mathbb{N}

- Divisionsmethode: $h(k) = k \bmod m$. Berechnung schnell. Wichtig ist gute Wahl des Moduls. ($m = 2^\ell$ schlecht!)
- Multiplikationsmethode: $h(k) = \lfloor m(kA \bmod 1) \rfloor$, wobei $0 < A < 1$ eine a priori festgelegte Konstante ist. Schnelle Berechnung möglich, wenn $m = 2^\ell$ und $A = r/2^s$, $0 < r < 2^s$.
- Universelles Hashing: Hashfunktion zufällig aus einer sorgfältig gestalteten Funktionenklasse \mathcal{F} wählen.
 \mathcal{F} heißt universell, wenn für alle $k, \ell \in U$ höchstens $|\mathcal{F}|/m$ Funktionen $h \in \mathcal{F}$ zu einer Kollision führen, d.h. $h(k) = h(\ell)$.

Elementare Datenstrukturen

Beispiel für universelles Hashing:

$U = \mathbb{Z}_p$, wobei p eine Primzahl mit $m \ll p$,

$$h_{a,b}(k) = ((ak + b) \bmod p) \bmod m.$$

Satz

Die Funktionenklasse $\mathcal{F} = \{h_{a,b} \mid 1 \leq a \leq p - 1, 0 \leq b \leq p - 1\}$ ist universell.

Beweis: Sei für $0 \leq k \leq p - 1, 0 \leq \ell \leq p - 1$ ($k \neq \ell$)

$$r = (ak + b) \bmod p \quad \text{und} \quad s = (a\ell + b) \bmod p.$$

Aus $k \neq \ell$ folgt $r \neq s$. Außerdem ist $(a, b) \mapsto (r, s)$ injektiv. Wegen $h_{a,b}(k) = r \bmod m$ folgt daraus (bei zufälliger Wahl von $h_{a,b}$)

$$\mathbb{P} \{h_{a,b}(k) = h_{a,b}(\ell)\} = \mathbb{P} \{r \equiv s \bmod m\}$$

bei zufälliger Wahl eines der $p(p - 1)$ Paare (r, s) .

Aber, bei gegebenem r gibt es höchstens $\lfloor \frac{p-1}{m} \rfloor$ von r verschiedene s mit $r \equiv s \bmod m$. Also gilt $\mathbb{P} \{r \equiv s \bmod m\} \leq \frac{1}{m}$. \square

Offenes Adressieren

- Alle Elemente in der Hashtabelle, nicht in externen Listen.
($\implies \alpha < 1$)
- Im Falle einer Kollision: Sondierung der Tabelle, um freie Plätze zu finden.
- Lineares Sondieren: Sondierungsfolge

$$h(k, i) = (h(k) + i) \bmod m, \quad i = 0, 1, \dots, m - 1.$$

Nachteil: Tendenz zur Clusterbildung!

- Verbesserung: Double Hashing. Zwei Hashfunktionen, Sondierungsfolge

$$h(k, i) = (h_1(k) + ih_2(k)) \bmod m, \quad i = 0, 1, \dots, m - 1.$$

Voraussetzung: $\text{ggT}(h_2(k), m) = 1$, da sonst die Hashtabelle nur teilweise sondiert wird.

Z.B.: Für m Primzahl,

$$h_1(k) = k \bmod m, \quad h_2(k) = k \bmod m - 1$$

erreicht man bessere Performance als beim linearen Sondieren.

Satz (Gleichmäßiges Hashing mit Sondierung)

Beim offenen Adressierung und Belegungsfaktor

$$\alpha = \frac{n}{m} < 1$$

ist die mittlere Anzahl an Sondierungen

$$\frac{1}{1 - \alpha}$$

bei erfolgloser Suche und höchstens

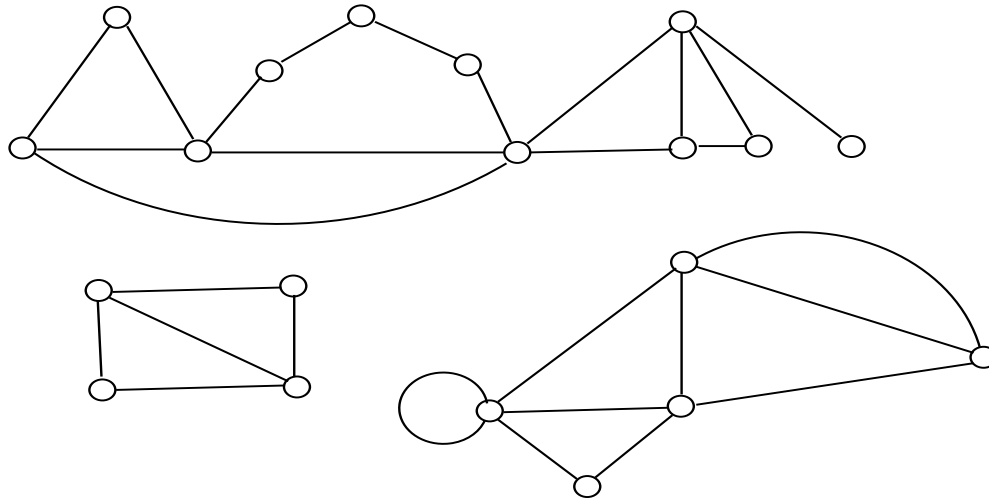
$$\frac{1}{\alpha} \ln \frac{1}{1 - \alpha}$$

bei erfolgreicher Suche.

10) Grundlegende Graphenalgorithmen

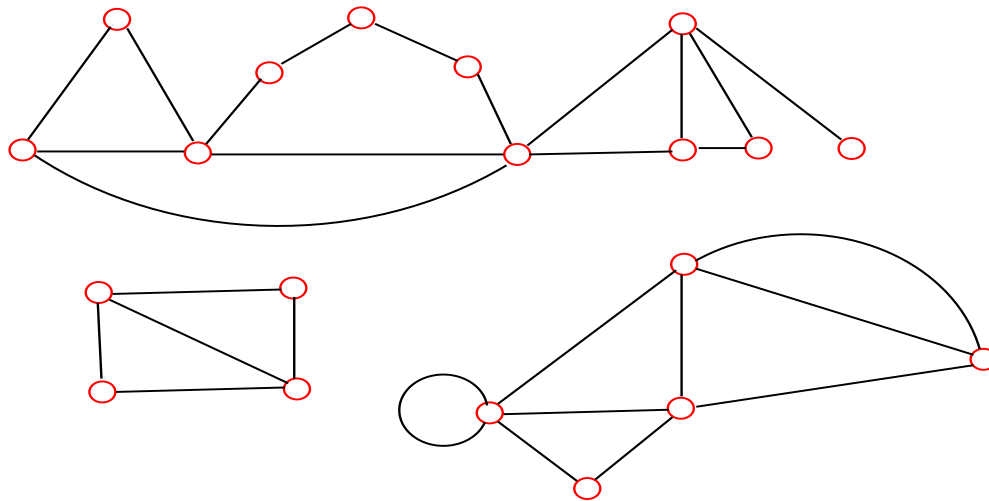
Darstellung von Graphen

Ungerichteter Graph



Darstellung von Graphen

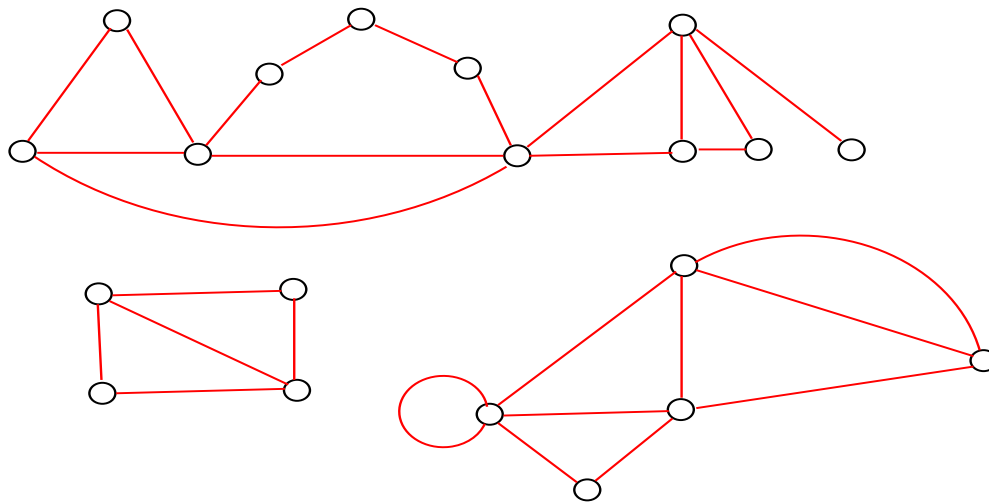
Die Knoten des Graphen



Knotenmenge V , $\alpha_0 := |V|$

Darstellung von Graphen

Die Kanten des Graphen



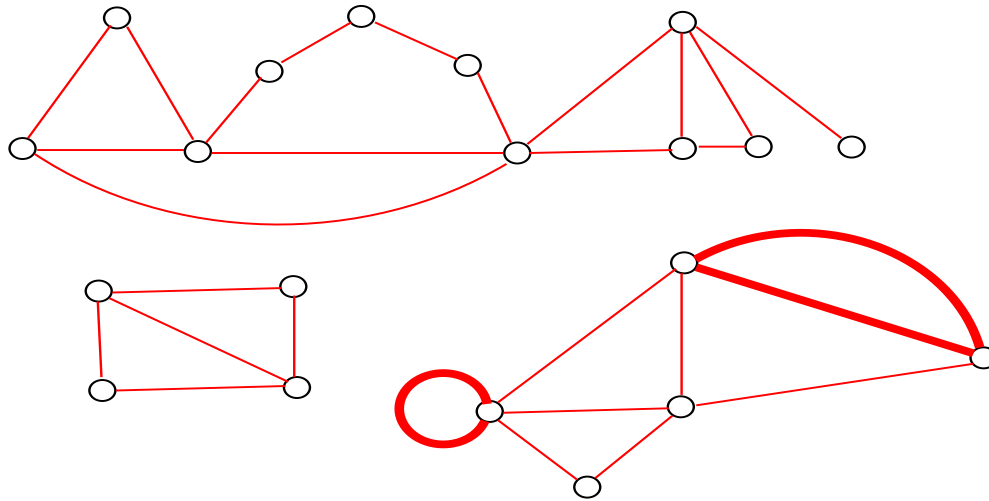
Kantenmenge E , $\alpha_1 := |E|$, \longrightarrow Graph $G = (V, E)$

Dichte $\varepsilon(G) = \frac{|E|}{|V|}$

dünn: $\varepsilon(G) = o(1)$, dicht: $\varepsilon(G) = \Omega(1)$

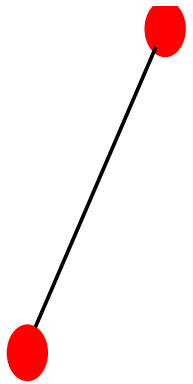
Darstellung von Graphen

Spezielle Kanten: Schlingen und Mehrfachkanten



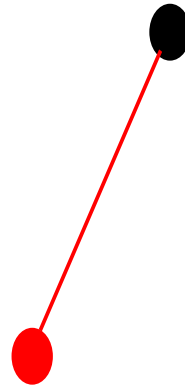
Graphen ohne Schlingen und Mehrfachkanten: **schlichte** Graphen

Adjazenz und Inzidenz



adjazente Knoten

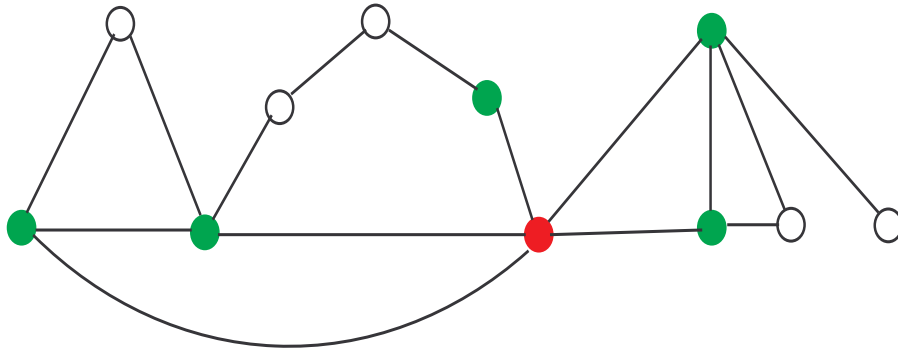
$$v \sim w$$



mit Knoten inzidierende Kante

Grundlegende Graphenalgorithmen

Ein Knoten v und die Menge seiner Nachbarn $\Gamma(v)$
 $d(v) = d_G(v) = |\Gamma(v)| =$ der Grad von v

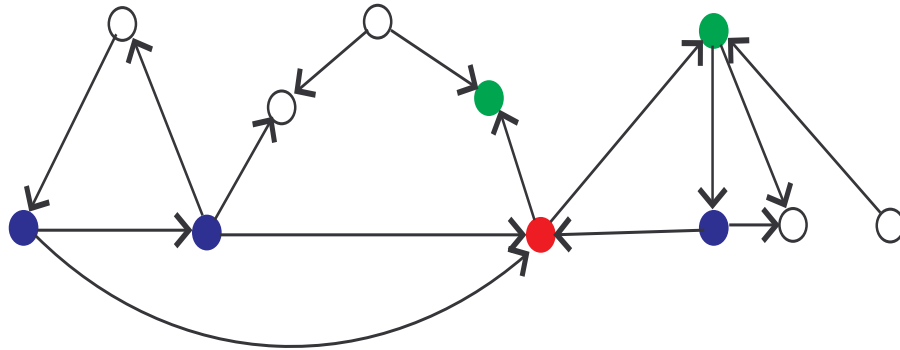


$$\delta(G) = \min_{v \in V} d(v), \quad \Delta(G) = \max_{v \in V} d(v)$$

Grundlegende Graphenalgorithmen

Gerichteter Fall: Nachfolger $\Gamma^+(v)$ und Vorgänger $\Gamma^-(v)$

$d^+(v) = |\Gamma^+(v)|$ bzw. $d^-(v) = |\Gamma^-(v)|$: Weggrad bzw. Eingrad von v



Satz (Handschlaglemma)

$$\sum_{x \in V(G)} d(x) = 2|E(G)| \text{ bzw. } \sum_{x \in V(G)} d^+(x) = \sum_{x \in V(G)} d^-(x) = |E(G)|$$

Grundlegende Graphenalgorithmen

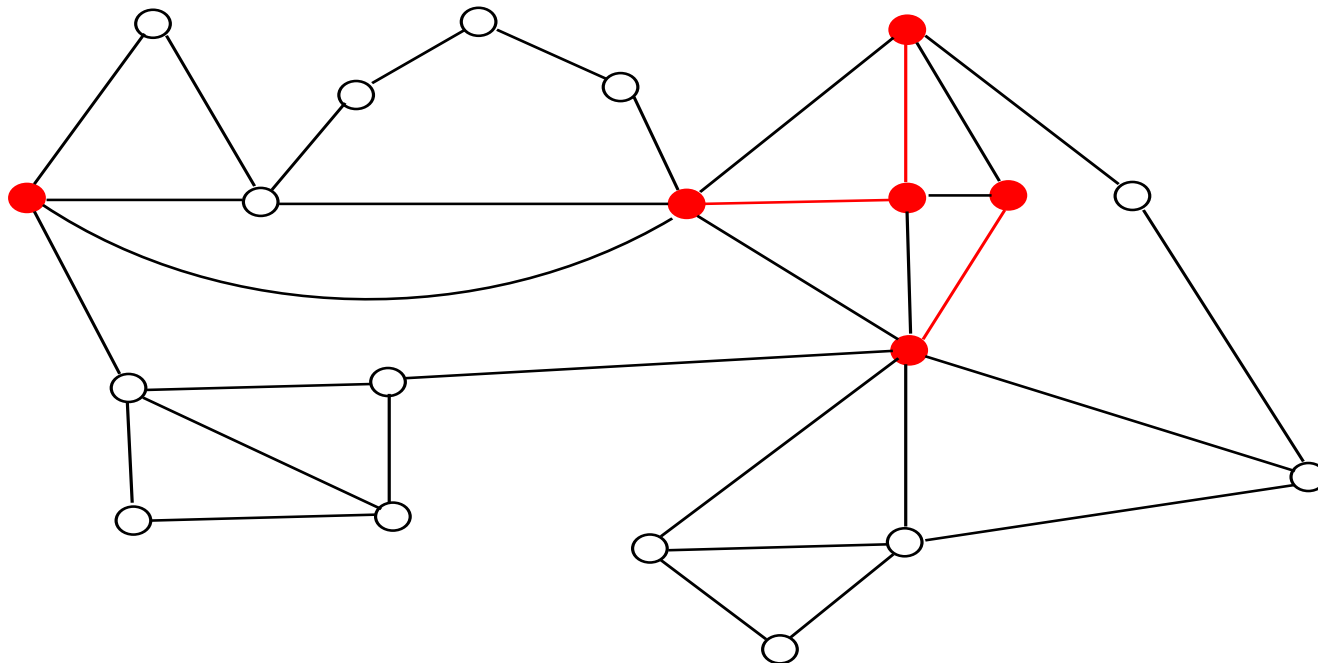
Definition

Ein Graph $G' = (V', E')$ heißt Teilgraph eines Graphen $G = (V, E)$, wenn

$$V' \subseteq V \text{ und } E' \subseteq E.$$

Beispiel

Ein Graph $G = (V, E)$ und einer seiner **Teilgraphen** $G' = (V', E')$:

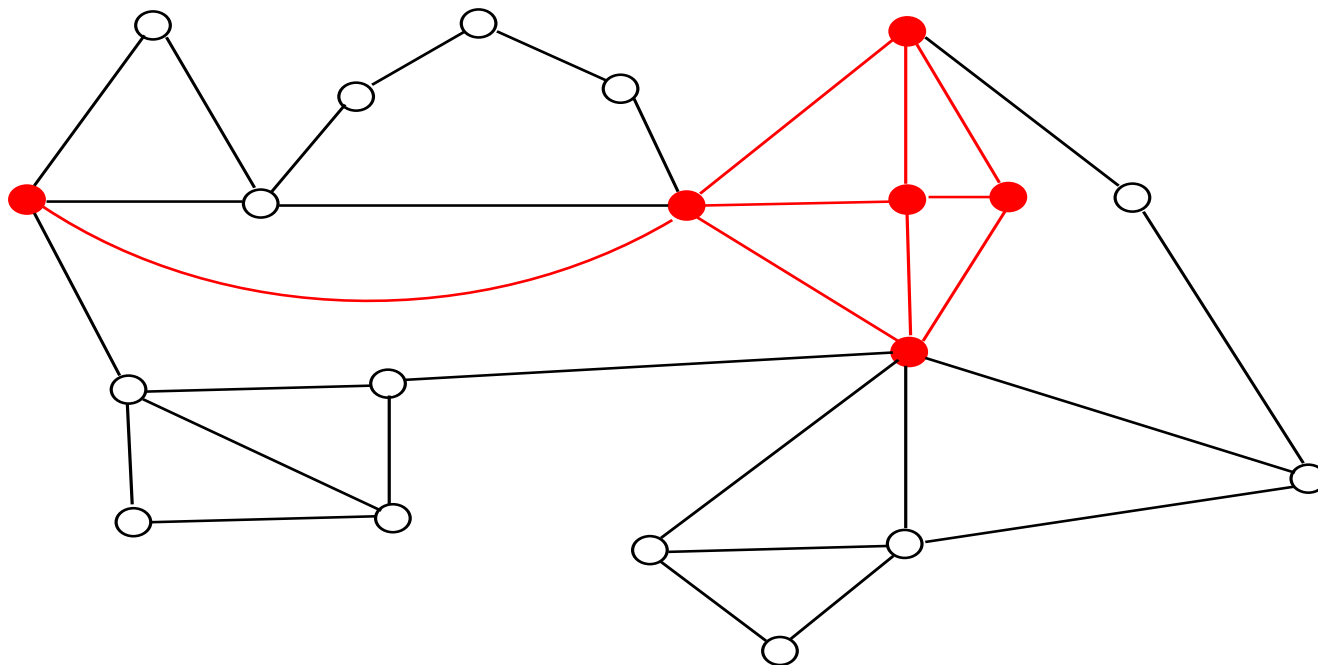


Grundlegende Graphenalgorithmen

Definition

Der Teilgraph $G[V_0] = (V_0, E_0)$ eines Graphen $G = (V, E)$ heißt von V_0 induzierter Teilgraph, wenn unter allen Teilgraphen $G' = (V_0, E')$ die Kantenmenge E_0 maximal bezüglich der Inklusion ist, d.h. für alle solchen G' gilt $E' \subseteq E_0$.

Beispiel



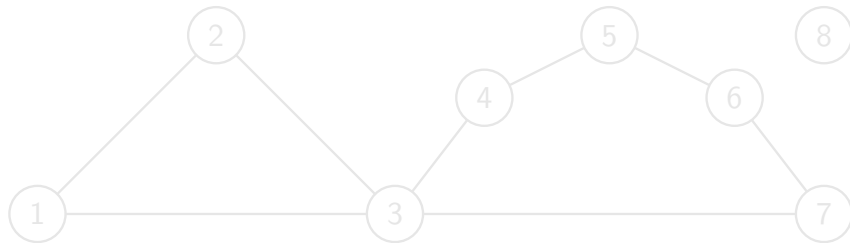
Grundlegende Graphenalgorithmen

Die Adjazenzmatrix von $G = (V, E)$:

$V = \{v_1, \dots, v_n\}$, $A = (a_{i,j})_{i,j=1,\dots,n}$ mit

$$a_{i,j} = \begin{cases} 1, & \text{falls } (v_i, v_j) \in E \text{ bzw. } v_i v_j \in E, \\ 0 & \text{sonst.} \end{cases}$$

Beispiel



$$A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 0 & 1 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

$$\text{Es gilt: } d(v_i) = \sum_{j=1}^n a_{i,j} = \sum_{j=1}^n a_{j,i}$$

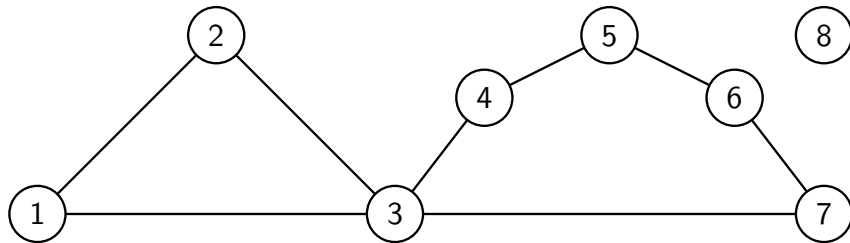
Grundlegende Graphenalgorithmen

Die Adjazenzmatrix von $G = (V, E)$:

$V = \{v_1, \dots, v_n\}$, $A = (a_{i,j})_{i,j=1,\dots,n}$ mit

$$a_{i,j} = \begin{cases} 1, & \text{falls } (v_i, v_j) \in E \text{ bzw. } v_i v_j \in E, \\ 0 & \text{sonst.} \end{cases}$$

Beispiel



$$A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 0 & 1 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

$$\text{Es gilt: } d(v_i) = \sum_{j=1}^n a_{i,j} = \sum_{j=1}^n a_{j,i}$$

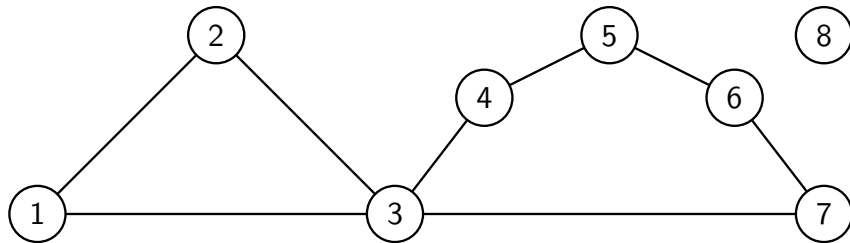
Grundlegende Graphenalgorithmen

Die Adjazenzmatrix von $G = (V, E)$:

$V = \{v_1, \dots, v_n\}$, $A = (a_{i,j})_{i,j=1,\dots,n}$ mit

$$a_{i,j} = \begin{cases} 1, & \text{falls } (v_i, v_j) \in E \text{ bzw. } v_i v_j \in E, \\ 0 & \text{sonst.} \end{cases}$$

Beispiel



$$A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 0 & 1 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

Es gilt: $d(v_i) = \sum_{j=1}^n a_{i,j} = \sum_{j=1}^n a_{j,i}$

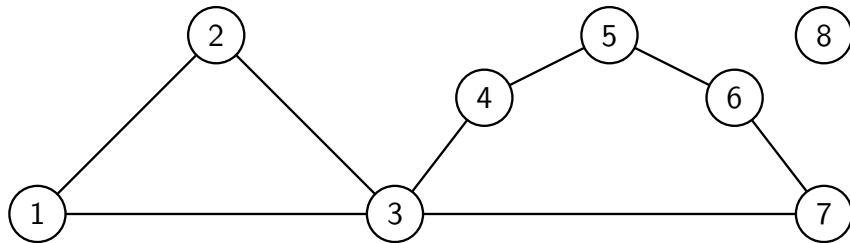
Grundlegende Graphenalgorithmen

Die Adjazenzmatrix von $G = (V, E)$:

$V = \{v_1, \dots, v_n\}$, $A = (a_{i,j})_{i,j=1,\dots,n}$ mit

$$a_{i,j} = \begin{cases} 1, & \text{falls } (v_i, v_j) \in E \text{ bzw. } v_i v_j \in E, \\ 0 & \text{sonst.} \end{cases}$$

Beispiel



$$A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 0 & 1 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

$$\text{Es gilt: } d(v_i) = \sum_{j=1}^n a_{i,j} = \sum_{j=1}^n a_{j,i}$$

Grundlegende Graphenalgorithmen

Adjazenzlisten: Feld aus $|V|$ Listen

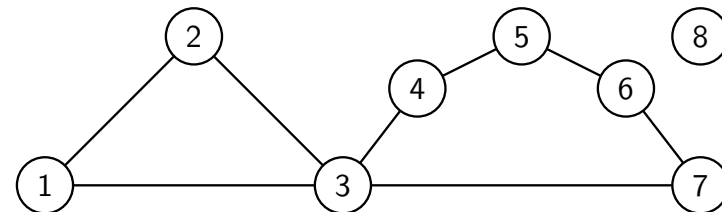
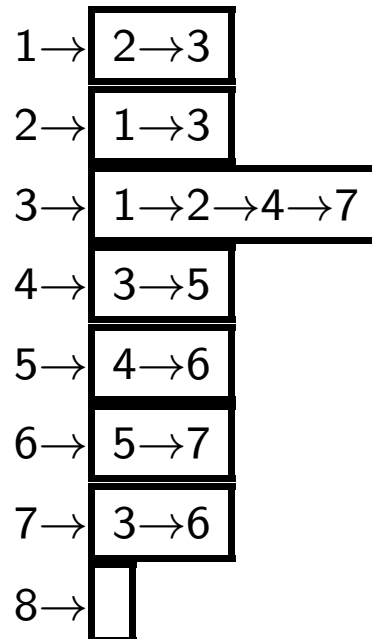
$u \in V$:

$\text{Adj}[u] = [v_1, v_2, \dots, v_k]$, falls $\{v_1, v_2, \dots, v_k\} = \Gamma(u)$ (bzw. $\Gamma^+(u)$)

Es gilt

$$\sum_{u \in V} |\text{Adj}[u]| = \sum_{u \in V} d(u) = 2|E| \text{ bzw. } \sum_{u \in V} |\text{Adj}[u]| = \sum_{u \in V} d^+(u) = |E|.$$

Ad Beispiel:



Gewichtete Graphen: $G = (V, E, w)$ mit $w : E \rightarrow \mathbb{R}$

- Adjazenzmatrix $A = (w(v_i v_j))_{i,j=1,\dots,|V|}$ bzw.
 $A = (w(v_i, v_j))_{i,j=1,\dots,|V|}$
- entsprechend erweiterte Adjazenzlisten

Vor- und Nachteile:

- Adjazenzmatrix:
 - einfach zu implementieren;
 - Suche nach $uv \in E$ mittels Direktzugriff;
 - hoher Speicherplatzbedarf: $\Theta(|V|^2)$.
- Adjazenzlisten:
 - niedriger Speicherplatzbedarf, falls G dünn: $\Theta(|V| + |E|)$
 - Suche nach $uv \in E$ erfordert Suche in $\text{Adj}[u]$

Breitensuche (breadth-first-search, BFS)

Algorithmus zum Durchsuchen eines Graphen

Eingabe: Graph $G = (V, E)$, Startknoten $s \in V$

Verfahren:

- Knoten von G ausgehend von s erforschen.
- Distanz zu s berechnen, wobei

$$d(s, v) = \begin{cases} \min_{W(s \rightarrow v)} \# \text{ Kanten von } W, & \text{falls es solche Wege gibt,} \\ \infty & \text{sonst.} \end{cases}$$

- Erzeugen eines Breitensuchbaums T . Die Wurzel von T ist s .
Jeder Weg $s \rightarrow v$ in T entspricht kürzestem Weg $s \rightarrow v$ in G .

Status eines Knotens: durch Farbe angezeigt,

- Weiß: unentdeckt;
- Grau: entdeckt (und es gibt möglicherweise weiße Nachbarn);
- Schwarz: Suche für u abgeschlossen (keine weißen Nachbarn).

Eigenschaften:

- Algorithmus besucht alle $u \in V$ mit $d(s, u) = k$, bevor irgendein $w \in V$ mit $d(s, w) = k + 1$ besucht wird.
- Breitensuchbaum:
 - besteht anfangs nur aus s ,
 - dann werden für jeden aktuellen Knoten u weiße Knoten $v \in \text{Adj}[u]$ an u angehängt.
 - u wird damit Vorgänger von v in T .
- Jeder Knoten speichert Attribute:
 - Farbe $f : V \rightarrow \{\text{WEISS, GRAU, SCHWARZ}\}$,
 - Vorgänger $\pi : V \rightarrow V \cup \{\text{NIL}\}$,
 - Abstand von der Wurzel $D : V \rightarrow \mathbb{N}$.
- Algorithmus benutzt FIFO-Warteschlange Q (first-in-first-out). Operationen:
 - ENQUEUE(Q, x): $x \in V$ an Q anfügen, ($Q \leftarrow x$)
 - DEQUEUE(Q): Erstes Element entfernen und ausgeben ($x \leftarrow Q$).

Algorithm BFS(G, s)

```
1:  $f(s) := \text{GRAU}$ 
2:  $D(s) := 0$ 
3:  $\pi(s) := \text{NIL}$ 
4: ENQUEUE( $Q, s$ )
5: for  $u \in V \setminus \{s\}$  do
6:      $f(u) := \text{WEISS}$ 
7:      $D(u) := \infty$ 
8:      $\pi(u) := \text{NIL}$ 
9: end for
10: while  $Q \neq []$  do
11:      $u := \text{DEQUEUE}(Q)$ 
12:     for  $v \in \text{Adj}[u]$  do
13:         if  $f(v) = \text{WEISS}$  then
14:              $f(v) := \text{GRAU}$ 
15:              $D(v) := D(u) + 1$ 
16:              $\pi(v) := u$ 
17:             ENQUEUE( $Q, v$ )
18:         end if
19:     end for
20:      $f(u) := \text{SCHWARZ}$ 
21: end while
```

Laufzeit

Eingabe: $G = (V, E)$

Eigenschaften:

- Jeder Knoten der selben Komponente wie s wird genau einmal an Q angehängt.

Kosten: je $\mathcal{O}(1)$, insgesamt also $\mathcal{O}(|V|)$.

- Jede Adjazenzliste wird einmal durchsucht ($\text{Adj}[u]$, nachdem $u \leftarrow Q$). Wegen

$$\sum_{u \in V} |\text{Adj}[u]| = \sum_{u \in V} d(u) = 2|E|.$$

haben wir insgesamt $\mathcal{O}(|E|)$

- Initialisierung: $\mathcal{O}(|V|)$

Alles zusammen ergibt Kosten von $\mathcal{O}(|V| + |E|)$.

Korrektheit

Gegeben: $G = (V, E)$ und $s \in V$ (O.B.d.A. G zusammenhängend)

$$d(s, v) = \begin{cases} \min_{W(s \rightarrow v)} \text{Länge von } W, & \text{falls es solche Wege gibt,} \\ \infty & \text{sonst.} \end{cases}$$

Lemma

$$uv \in E \Rightarrow d(s, v) \leq d(s, u) + d(u, v) = d(s, u) + 1$$

Beweis: Dreiecksungleichung.

Lemma

Annahme: BFS(G, s) ausgeführt. Dann gilt $D(v) \geq d(s, v)$ für alle $v \in V$.

Beweis: Induktion nach Anzahl der ENQUEUE-Aufrufe.

Nach dem ersten Aufruf: $D(s) = 0$, auch $d(s, s) = 0$;

$v \neq s$: $D(v) = \infty \geq d(s, v)$

Sei $Q \leftarrow u$ der zuletzt durchgeführte Aufruf von ENQUEUE.

Nach der Induktionsvoraussetzung gilt für alle $v \in V$:

$D(v) \geq d(s, v)$.

ENQUEUE(v) passiert, wenn v (von einem Knoten w aus) entdeckt also grau wird. Daraus folgt $v \sim w$ und daher

$$D(v) := D(w) + 1 \geq d(s, w) + 1 \geq d(s, v).$$

Die D -Werte der anderen Knoten werden nicht verändert. □

Lemma

BFS(G, s) werde gerade ausgeführt, zum aktuellen Zeitpunkt gelte $Q = [v_1, v_2, \dots, v_r]$. Dann gilt $D(v_r) \leq D(v_1) + 1$ und $D(v_i) \leq D(v_{i+1})$ für $1 \leq i \leq r - 1$.

Beweis: Induktion nach Anzahl der Warteschlangenoperationen (ENQUEUE, DEQUEUE).

Induktionsanfang: $Q = [s]$ ✓

Induktionsschritt:

DEQUEUE: $\rightsquigarrow Q = [v_2, \dots, v_r]$. Laut IVS gilt:

$D(v_1) \leq D(v_2)$ und $D(v_r) \leq D(v_1) + 1$ und somit

$D(v_r) \leq D(v_2) + 1$.

ENQUEUE: $\rightsquigarrow Q = [v_1, v_2, \dots, v_r, v_{r+1}]$ mit $v_{r+1} \in \text{Adj}[u]$, wobei $u \leftarrow Q$ unmittelbar vorher.

Daher $D(u) \leq D(v_1)$ und folglich

$D(v_{r+1}) := D(u) + 1 \leq D(v_1) + 1$.

Die IVS liefert dann $D(v_r) \leq D(u) + 1 = D(v_{r+1})$. □

Folgerung

Wenn $Q \leftarrow v_i$ vor $Q \leftarrow v_j$ ausgeführt wird, dann gilt $D(v_i) \leq D(v_j)$.

Satz

BFS ist korrekt, d.h., nach der Ausführung erfüllen alle Knoten $D(v) = d(s, v)$. Es gibt einen kürzesten Weg $W(s \rightarrow v)$ von der Form $W'(s \rightarrow \pi(v)) \cup \{\pi(v)v\}$, wobei $W'(s \rightarrow \pi(v))$ ein kürzester Weg von s nach $\pi(v)$ ist.

Beweis: 1. Teil: Annahme, es gebe $v \in V$ mit $D(v) > d(s, v)$.

Sei $d(s, v)$ minimal unter all jenen v .

(insbesondere gilt dann $v \neq s$ und $d(s, v) < \infty$)

Sei $s - v_1 - v_2 - \dots - v_k - u - v$ ein kürzester Weg.

Dann gilt $d(s, v) = d(s, u) + 1$ und $D(u) = d(s, u)$ und daher

$$D(v) > d(s, v) = d(s, u) + 1 = D(u) + 1.$$

Grundlegende Graphenalgorithmen

Wir haben also $s - v_1 - v_2 - \dots - v_k - u - v$ und

$$D(v) > D(u) + 1. \quad (*)$$

Während der Ausführung von BFS wird irgendwann $u := \text{DEQUEUE}(Q)$ aufgerufen. Damit ist u der aktuelle Knoten.

1. **Fall:** v weiß.

Dann wird später $D(v) := D(u) + 1$ ausgeführt. \nexists zu (*)

2. **Fall:** v schwarz.

Dann war $v := \text{DEQUEUE}(Q)$ bevor $u := \text{DEQUEUE}(Q)$.

Dann aber auch $Q \leftarrow v$ vor $Q \leftarrow u$.

Aufgrund der Folgerung ist dann $D(v) \leq D(u)$ \nexists zu (*)

3. **Fall:** v grau.

Dann wurde v nach einem Aufruf $w := \text{DEQUEUE}(Q)$ gefärbt.

Daher muss $Q \leftarrow w$ vor $Q \leftarrow u$ erfolgen, woraus

$D(w) \leq D(u)$ folgt. Aber nach $w := \text{DEQUEUE}(Q)$ erfolgt

$D(v) := D(w) + 1 \leq D(u) + 1$ \nexists zu (*)

2. Teil: Es gibt einen kürzesten Weg $W(s \rightarrow v)$ von der Form $W'(s \rightarrow \pi(v)) \cup \{\pi(v)v\}$, wobei $W'(s \rightarrow \pi(v))$ ein kürzester Weg von s nach $\pi(v)$ ist.

Wenn $\pi(v) = u$, dann erfolgt irgendwann die Zuweisung $\pi(v) := u$ und unmittelbar davor $D(v) := D(u) + 1$.

Aus dem Teil 1 folgt nun $d(s, v) = d(s, u) + 1$. □

Grundlegende Graphenalgorithmen

Exkurs: weitere Grundbegriffe der Graphentheorie

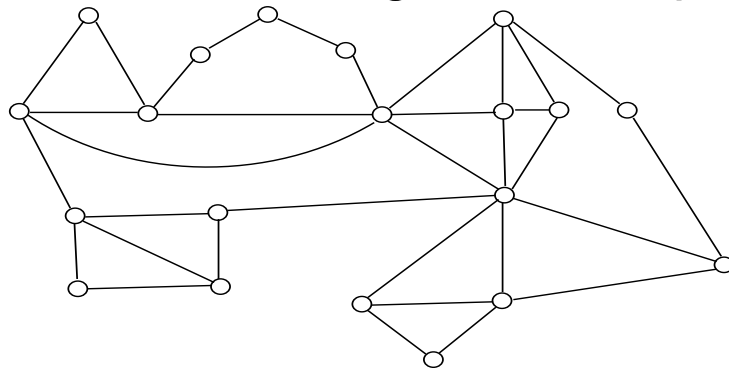
Definition (Erreichbarkeitsrelation)

$G = (V, E)$, $v, w \in V$. Wir definieren: $v \approx w$ genau dann, wenn eine (möglicherweise leere) Kantenfolge von v nach w existiert.

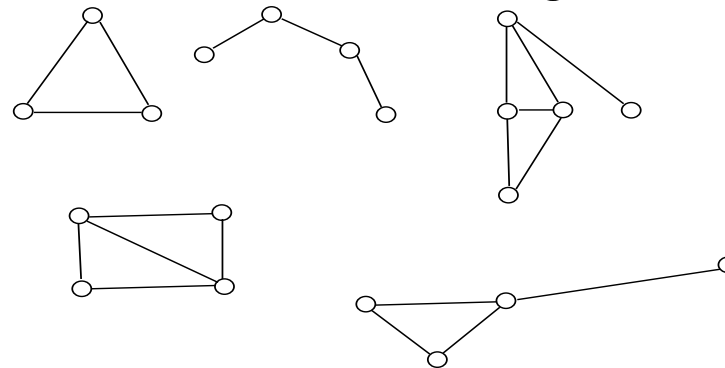
Satz

Die Erreichbarkeitsrelation ist eine Äquivalenzrelation auf V . Ihre Äquivalenzklassen heißen Zusammenhangskomponenten von G .

zusammenhängender Graph



nicht zusammenhängender Graph

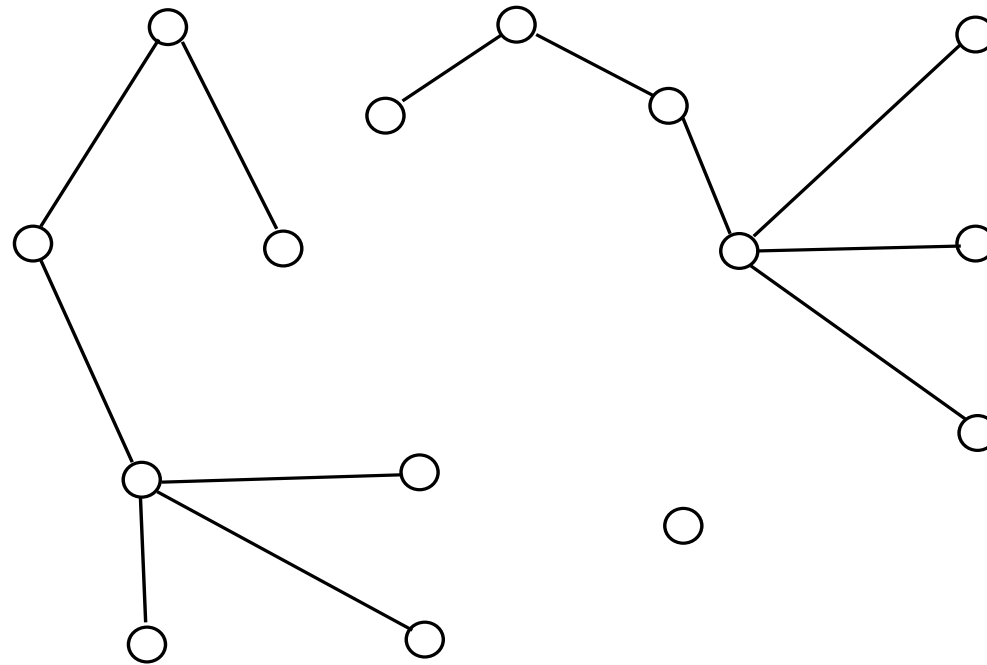


Grundlegende Graphenalgorithmen

Definition

Ein *schlichter ungerichteter Graph*, der keine Kreise positiver Länge besitzt, heißt Wald.

Ein *zusammenhängender Wald* heißt Baum.



Satz

Sei $G = (V, E)$ ein Graph. Die folgenden Aussagen sind äquivalent:

- ① G ist ein Baum.
- ② Für alle $v, w \in V$ existiert genau ein Weg $W(v \rightarrow w)$.
- ③ G ist zusammenhängend und $|V| = |E| + 1$.
- ④ G ist minimal zusammenhängend, d.h. Entfernen einer Kante zerstört den Zusammenhang.
- ⑤ G ist maximal azyklisch, d.h. G hat keine Kreise und Hinzufügen einer Kante erzeugt einen Kreis.

Grundlegende Graphenalgorithmen

Wir beweisen exemplarisch die Äquivalenz (1) \iff (3).

Definition

Ein Knoten v eines Graphen $G = (V, E)$ heißt Endknoten, wenn $d(v) = 1$.

Lemma

Ein Baum mit mindestens zwei Knoten besitzt mindestens zwei Endknoten.

Beweis: Man betrachte einen längsten Weg

$$v - v_1 - v_2 - v_3 - \dots - v_k - w.$$

Dann müssen v und w Endknoten sein. □

(1) \implies (3):

Ein Baum ist zusammenhängend und erfüllt $|V| = |E| + 1$.

Dass G zusammenhängend ist, folgt daraus, dass G ein Baum ist.

$|V| = |E| + 1$: Induktion nach $n = |V|$.

$n = 1 \checkmark$

Sei G ein Baum mit $n + 1$ Knoten.

Dann gibt es einen Endknoten v und eine mit v inzidente Kante e .

Wende nun die IVS auf $G' = (V \setminus \{v\}, E \setminus \{e\})$ an.

(Beachte: G' ist zusammenhängend, also auch ein Baum)

$$\alpha_0(G') = \alpha_1(G') + 1.$$

$\alpha_0(G') = |V| - 1$, $\alpha_1(G') = |E| - 1$ leisten das Gewünschte. \square

Grundlegende Graphenalgorithmen

(3) \implies (1):

Ein zusammenhängender Graph mit $|V| = |E| + 1$ ist ein Baum.

G ist zusammenhängend, also muss nur Kreisfreiheit gezeigt werden.

Annahme, es gebe einen Kreis (V_k, E_k) mit $V = \{v_1, \dots, v_k\}$.

Dann gilt $|V_k| = |E_k| = k$ und $k < |V|$.

Dann gibt es $v_{k+1} \in V \setminus V_k$ und ein i mit $e = v_i v_{k+1} \in E$.

Sei $G_{k+1} = (V_k \cup \{v_{k+1}\}, E_k \cup \{e_{k+1}\})$.

Es gilt $|V_{k+1}| = |E_{k+1}| = k + 1$.

Falls $k + 1 < |V|$, dann gibt es v_{k+1} und e_{k+1} analog zu vorhin.

$\rightsquigarrow G_{k+2}, G_{k+3}, \dots, G_n = (V, E_n)$ mit $n = |V| = |E_n| > |E|$ \swarrow \square