

# Maximaler Fluss in Flussnetzwerken

Maximilian Moeller

04.09.2020

Proseminar Theoretische Informatik 2020

# Gliederung

## 1. Maximaler-Fluss-Problem

- Flussnetzwerke

- Fluss

## 2. Ford-Fulkerson-Algorithmen

- Restnetzwerke

- Erweiterungspfade

- generischer Algorithmus

## 3. Push/Relabel-Algorithmen

- Grundlagen

- Operationen

- generischer Algorithmus

alle Codesnippets und Definitionen aus [Cor+09]

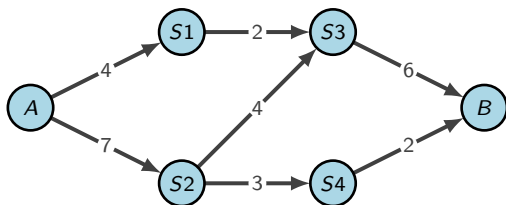
Motivation

# Motivation

- ▶ (Stoff-) Mengen auf mehreren Pfaden gleichzeitig transportiert
- ▶ Pfade durch Kapazitäten beschränkt

# Motivation

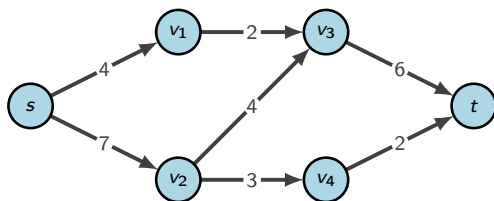
- ▶ (Stoff-) Mengen auf mehreren Pfaden gleichzeitig transportiert
- ▶ Pfade durch Kapazitäten beschränkt
- ▶ Beispiel Rechnernetze:  
Maximaler Durchsatz von A nach B?



# Maximaler-Fluss-Problem

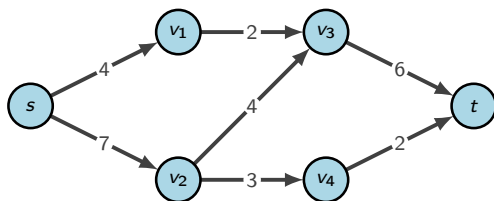
# Flussnetzwerke

- ▶ gerichteter Graph  
 $G = (V, E)$



# Flussnetzwerke

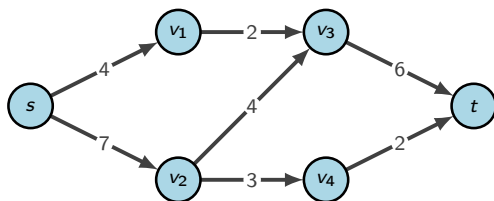
- ▶ gerichteter Graph  
 $G = (V, E)$
- ▶ Kapazitäten  $c(u, v) \geq 0$   
für  $u, v \in V$  (meist  $\mathbb{N}$ )





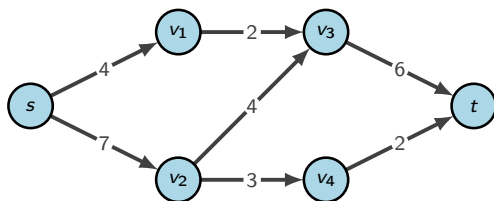
# Flussnetzwerke

- ▶ gerichteter Graph  
 $G = (V, E)$
- ▶ Kapazitäten  $c(u, v) \geq 0$   
für  $u, v \in V$  (meist  $\mathbb{N}$ )
- ▶ Quelle  $s$  und Senke  $t$



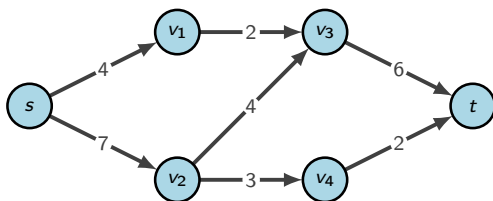
# Flussnetzwerke

- ▶ gerichteter Graph  
 $G = (V, E)$
- ▶ Kapazitäten  $c(u, v) \geq 0$   
für  $u, v \in V$  (meist  $\mathbb{N}$ )
- ▶ Quelle  $s$  und Senke  $t$
- ▶ jeder Knoten  $v$  liegt auf  
einem Pfad von  $s$  nach  $t$



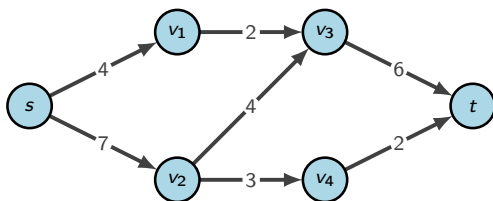
# Flussnetzwerke

- ▶ gerichteter Graph  
 $G = (V, E)$
- ▶ Kapazitäten  $c(u, v) \geq 0$   
für  $u, v \in V$  (meist  $\mathbb{N}$ )
- ▶ Quelle  $s$  und Senke  $t$
- ▶ jeder Knoten  $v$  liegt auf  
einem Pfad von  $s$  nach  $t$
- ▶ Keine reflexiven Kanten  
(gleicher Start- und  
Zielknoten)



# Flussnetzwerke

- ▶ gerichteter Graph  
 $G = (V, E)$
- ▶ Kapazitäten  $c(u, v) \geq 0$   
für  $u, v \in V$  (meist  $\mathbb{N}$ )
- ▶ Quelle  $s$  und Senke  $t$
- ▶ jeder Knoten  $v$  liegt auf  
einem Pfad von  $s$  nach  $t$
- ▶ Keine reflexiven Kanten  
(gleicher Start- und  
Zielknoten)
- ▶ Keine entgegen  
gerichteten Kanten



# Fluss in Flussnetzwerken

Fluss  $f : V \times V \rightarrow \mathbb{N}$  erfüllt drei Bedingungen:

$$\forall u, v \in V: (u, v) \notin E \Rightarrow f(u, v) = 0 \quad (1)$$

# Fluss in Flussnetzwerken

Fluss  $f : V \times V \rightarrow \mathbb{N}$  erfüllt drei Bedingungen:

$$\forall u, v \in V: (u, v) \notin E \Rightarrow f(u, v) = 0 \quad (1)$$

$$\forall u, v \in V: 0 \leq f(u, v) \leq c(u, v) \quad (2)$$

# Fluss in Flussnetzwerken

Fluss  $f : V \times V \rightarrow \mathbb{N}$  erfüllt drei Bedingungen:

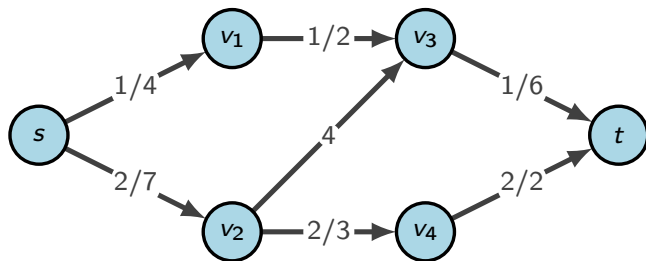
$$\forall u, v \in V: (u, v) \notin E \Rightarrow f(u, v) = 0 \quad (1)$$

$$\forall u, v \in V: 0 \leq f(u, v) \leq c(u, v) \quad (2)$$

$$\forall u \in V \setminus \{s, t\}: \sum_{v \in V} f(v, u) = \sum_{v \in V} f(u, v) \quad (3)$$

## Notation/Beispiele

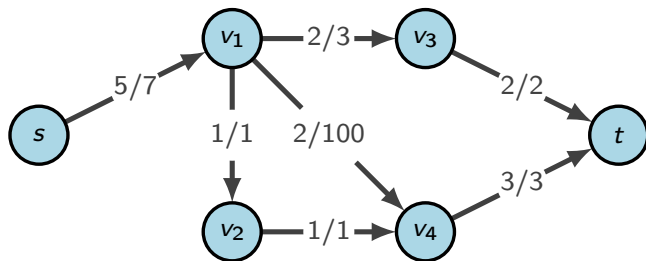
$$f(u, v)/c(u, v)$$





## Notation/Beispiele

$$f(u, v)/c(u, v)$$



## Wert eines Flusses

Wert eines Flusses  $f$ :

$$|f| := \sum_{u \in V} f(s, u) - \sum_{u \in V} f(u, s)$$

# Wert eines Flusses

Wert eines Flusses  $f$ :

$$|f| := \sum_{u \in V} f(s, u) - \sum_{u \in V} f(u, s)$$

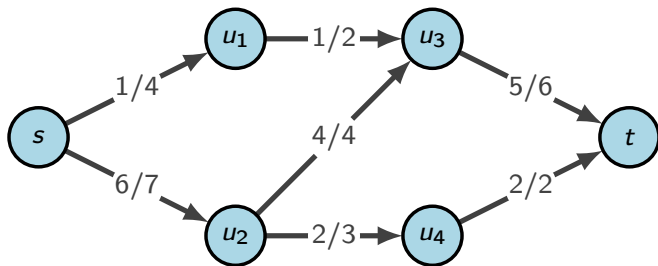


Abbildung: Ein Fluss  $f$  mit  $|f| = 7$

# Maximaler-Fluss-Problem

- ▶ Gegeben: ein Flussnetzwerk  $G = (V, E)$  und dessen Kapazitätsfunktion  $c$ .

# Maximaler-Fluss-Problem

- ▶ Gegeben: ein Flussnetzwerk  $G = (V, E)$  und dessen Kapazitätsfunktion  $c$ .
- ▶ Gesucht: ein Fluss  $f$ , dessen Wert  $|f|$  maximal für dieses Flussnetzwerk ist.

# Ford-Fulkerson-Algorithmen

# Restnetzwerke

Restkapazität:

$$c_f(u, v) = \begin{cases} c(u, v) - f(u, v) & \text{falls } (u, v) \in E \\ f(v, u) & \text{falls } (v, u) \in E \\ 0 & \text{sonst} \end{cases}$$

# Restnetzwerke

Restkapazität:

$$c_f(u, v) = \begin{cases} c(u, v) - f(u, v) & \text{falls } (u, v) \in E \\ f(v, u) & \text{falls } (v, u) \in E \\ 0 & \text{sonst} \end{cases}$$

Restkanten:

$$E_f = \{(u, v) \in V \times V \mid c_f(u, v) > 0\}$$



# Restnetzwerke

Restkapazität:

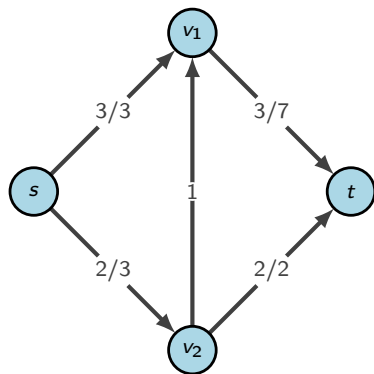
$$c_f(u, v) = \begin{cases} c(u, v) - f(u, v) & \text{falls } (u, v) \in E \\ f(v, u) & \text{falls } (v, u) \in E \\ 0 & \text{sonst} \end{cases}$$

Restkanten:

$$E_f = \{(u, v) \in V \times V \mid c_f(u, v) > 0\}$$

Ein Fluss  $f$  in einem Flussnetzwerk  $G = (V, E)$  induziert das Restnetzwerk  $G_f = (V, E_f)$ .

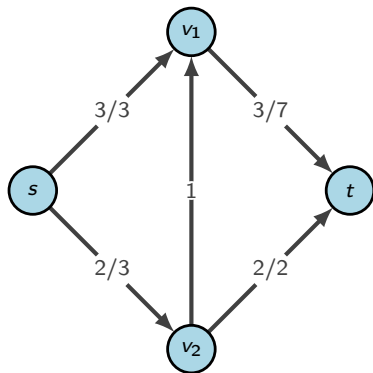
# Restnetzwerke



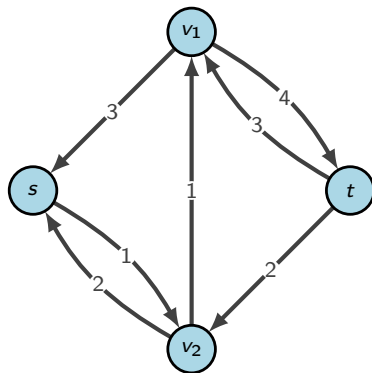
(a) Fluss  $f$  in einem Flussnetzwerk  
 $G = (V, E)$

Definition eines Flusses  $f'$  im Restnetzwerk analog zu Fluss in Flussnetzwerken.

# Restnetzwerke



(a) Fluss  $f$  in einem Flussnetzwerk  
 $G = (V, E)$



(b) durch  $f$  induziertes  
Restnetzwerk  $G_f = (V, E_f)$

Definition eines Flusses  $f'$  im Restnetzwerk analog zu Fluss in Flussnetzwerken.

# Erhöhung eines Flusses

Gegeben:

- ▶ Fluss  $f$  im Flussnetzwerk  $G = (V, E)$
- ▶ Fluss  $f'$  im Restnetzwerk  $G_f = (V, E_f)$

# Erhöhung eines Flusses

Gegeben:

- ▶ Fluss  $f$  im Flussnetzwerk  $G = (V, E)$
- ▶ Fluss  $f'$  im Restnetzwerk  $G_f = (V, E_f)$

Erhöhung von  $f$  um  $f'$ :

$$(f \uparrow f')(u, v) = \begin{cases} f(u, v) + f'(u, v) - f'(v, u) & \text{falls } (u, v) \in E \\ 0 & \text{sonst} \end{cases}$$

# Erhöhung eines Flusses

Gegeben:

- ▶ Fluss  $f$  im Flussnetzwerk  $G = (V, E)$
- ▶ Fluss  $f'$  im Restnetzwerk  $G_f = (V, E_f)$

Erhöhung von  $f$  um  $f'$ :

$$(f \uparrow f')(u, v) = \begin{cases} f(u, v) + f'(u, v) - f'(v, u) & \text{falls } (u, v) \in E \\ 0 & \text{sonst} \end{cases}$$

Wert der Erhöhung:

$$|f \uparrow f'| = |f| + |f'|$$

# Erhöhung eines Flusses

Gegeben:

- ▶ Fluss  $f$  im Flussnetzwerk  $G = (V, E)$
- ▶ Fluss  $f'$  im Restnetzwerk  $G_f = (V, E_f)$

Erhöhung von  $f$  um  $f'$ :

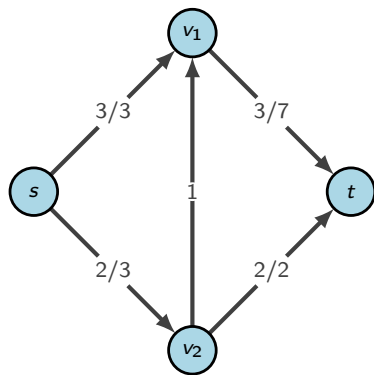
$$(f \uparrow f')(u, v) = \begin{cases} f(u, v) + f'(u, v) - f'(v, u) & \text{falls } (u, v) \in E \\ 0 & \text{sonst} \end{cases}$$

Wert der Erhöhung:

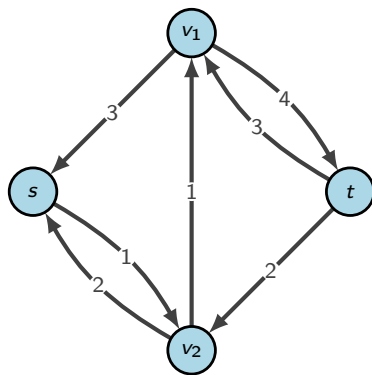
$$|f \uparrow f'| = |f| + |f'|$$

Beweis: über Umformen der Summen.  $\square$

# Erhöhung eines Flusses



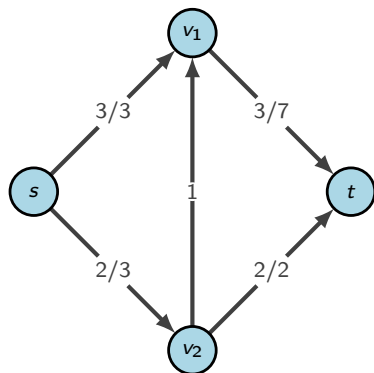
(a)  $f$  in  $G$



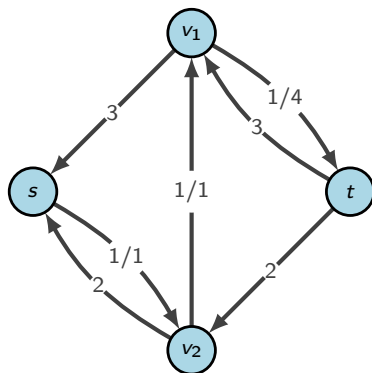
(b)  $G_f$



# Erhöhung eines Flusses

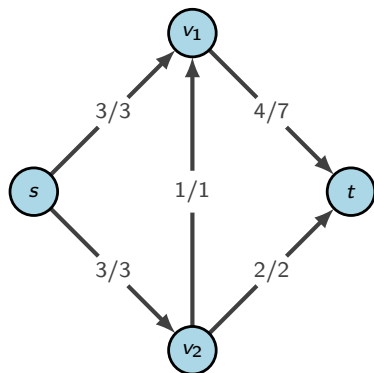


(a)  $f$  in  $G$

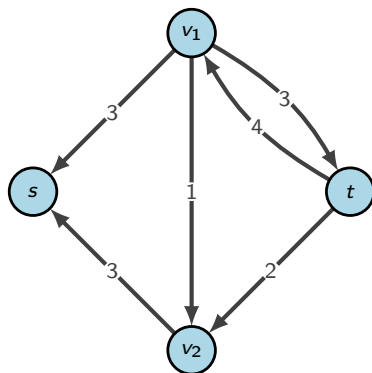


(b)  $f'$  in  $G_f$

# Erhöhung eines Flusses



(a)  $f \uparrow f'$  in  $G$



(b)  $G_{f \uparrow f'}$

# Erweiterungspfade

Gegeben:

- ▶ Pfad  $p$  von  $s$  nach  $t$  im Restnetzwerk  $G_f$

# Erweiterungspfade

Gegeben:

- ▶ Pfad  $p$  von  $s$  nach  $t$  im Restnetzwerk  $G_f$

Pfadkapazität:

$$c_f(p) = \min\{c_f(u, v) \mid (u, v) \text{ liegt auf } p\}$$

# Erweiterungspfade

Gegeben:

- Pfad  $p$  von  $s$  nach  $t$  im Restnetzwerk  $G_f$

Pfadkapazität:

$$c_f(p) = \min\{c_f(u, v) \mid (u, v) \text{ liegt auf } p\}$$

Definiere Fluss  $f_p$  entlang von  $p$ :

$$f_p(u, v) = \begin{cases} c_f(p) & \text{falls } (u, v) \text{ auf } p \text{ liegt} \\ 0 & \text{sonst} \end{cases}$$

# Erweiterungspfade

Gegeben:

- Pfad  $p$  von  $s$  nach  $t$  im Restnetzwerk  $G_f$

Pfadkapazität:

$$c_f(p) = \min\{c_f(u, v) \mid (u, v) \text{ liegt auf } p\}$$

Definiere Fluss  $f_p$  entlang von  $p$ :

$$f_p(u, v) = \begin{cases} c_f(p) & \text{falls } (u, v) \text{ auf } p \text{ liegt} \\ 0 & \text{sonst} \end{cases}$$

Damit:

$$|f \uparrow f_p| = |f| + |f_p| > |f|$$

---

**Algorithm 1** Ford-Fulkerson( $G, s, t$ )

---

```
1: for jede Kante  $(u, v) \in G.E$ 
2:    $(u, v).f = 0$ 
3: while  $\exists$  Pfad  $p$  von  $s$  nach  $t$  in  $G_f$ 
4:    $c_f(p) = \min\{c_f(u, v) \mid (u, v) \text{ liegt auf } p\}$ 
5:   for jede Kante  $(u, v)$  von  $p$ 
6:     if  $(u, v) \in G.E$ 
7:        $(u, v).f = (u, v).f + c_f(p)$ 
8:     else
9:        $(v, u).f = (v, u).f - c_f(p)$ 
```

---

# Ford-Fulkerson-Analyse

Eigenschaften des generischen Ford-Fulkerson-Algorithmus:

- ▶ Terminiert stets bei Kantengewichten aus  $\mathbb{N}$  (und  $\mathbb{Q}$ )



# Ford-Fulkerson-Analyse

Eigenschaften des generischen Ford-Fulkerson-Algorithmus:

- ▶ Terminiert stets bei Kantengewichten aus  $\mathbb{N}$  (und  $\mathbb{Q}$ )
- ▶ Fluss ist maximal wegen **maxflow-mincut-Theorem**
  - ▶ u.A.:  $|f|$  ist maximal  $\Leftrightarrow$  kein Erweiterungspfad in  $G_f$

# Ford-Fulkerson-Analyse

Eigenschaften des generischen Ford-Fulkerson-Algorithmus:

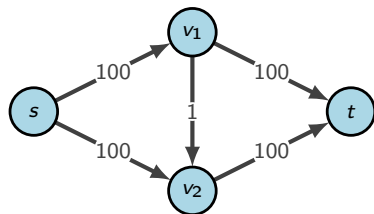
- ▶ Terminiert stets bei Kantengewichten aus  $\mathbb{N}$  (und  $\mathbb{Q}$ )
- ▶ Fluss ist maximal wegen **maxflow-mincut-Theorem**
  - ▶ u.A.:  $|f|$  ist maximal  $\Leftrightarrow$  kein Erweiterungspfad in  $G_f$
- ▶ Laufzeit:  $\mathcal{O}(|f_{\max}| \cdot (E + V))$  für einen maximalen Fluss  $f_{\max}$

# Ford-Fulkerson-Analyse

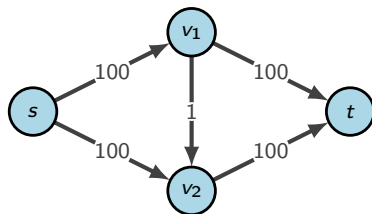
Eigenschaften des generischen Ford-Fulkerson-Algorithmus:

- ▶ Terminiert stets bei Kantengewichten aus  $\mathbb{N}$  (und  $\mathbb{Q}$ )
- ▶ Fluss ist maximal wegen **maxflow-mincut-Theorem**
  - ▶ u.A.:  $|f|$  ist maximal  $\Leftrightarrow$  kein Erweiterungspfad in  $G_f$
- ▶ Laufzeit:  $\mathcal{O}(|f_{\max}| \cdot (E + V))$  für einen maximalen Fluss  $f_{\max}$
- ▶ Problem: schlechte Wegewahl möglich

## schlechte Wegewahl



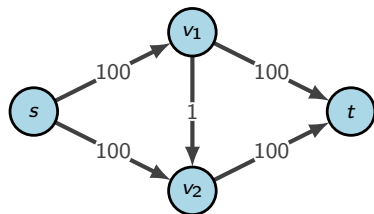
(a)  $G$  mit  $f$



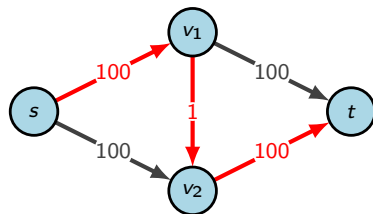
(b)  $G_f$

Abbildung: gewählter Erweiterungspfad in rot

# schlechte Wegewahl



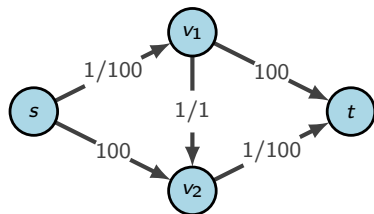
(a)  $G$  mit  $f$



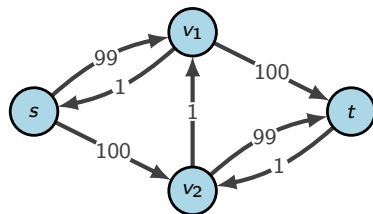
(b)  $G_f$

Abbildung: gewählter Erweiterungspfad in rot

# schlechte Wegewahl



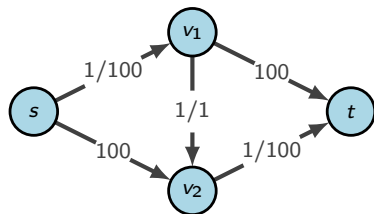
(a)  $G$  mit  $f$



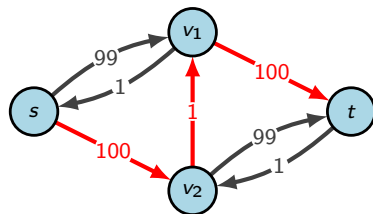
(b)  $G_f$

Abbildung: gewählter Erweiterungspfad in rot

# schlechte Wegewahl



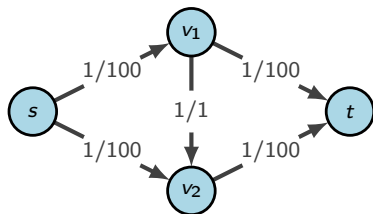
(a)  $G$  mit  $f$



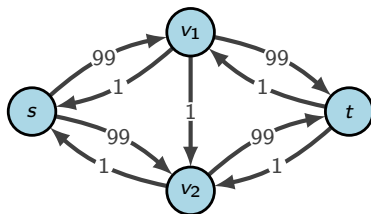
(b)  $G_f$

Abbildung: gewählter Erweiterungspfad in rot

## schlechte Wegewahl



(a)  $G$  mit  $f$

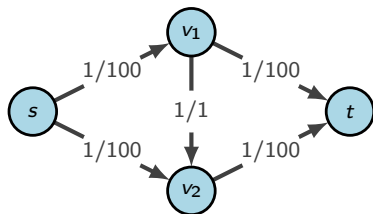


(b)  $G_f$

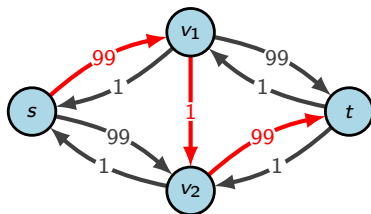
Abbildung: gewählter Erweiterungspfad in rot



## schlechte Wegewahl



(a)  $G$  mit  $f$



(b)  $G_f$

Abbildung: gewählter Erweiterungspfad in rot

# Edmonds-Karp-Algorithmus

Wahl des Erweiterungspfades als ein kürzester Pfad (minimale Pfadlänge)

►  $\mathcal{O}(V \cdot E^2)$

# Push/Relabel-Algorithmen

# Push/Relabel-Grundlagen

arbeitet mit Vorfluss:

$$\forall u \in V \setminus \{s\} : \sum_{v \in V} f(v, u) \geq \sum_{v \in V} f(u, v)$$

# Push/Relabel-Grundlagen

arbeitet mit Vorfluss:

$$\forall u \in V \setminus \{s\} : \sum_{v \in V} f(v, u) \geq \sum_{v \in V} f(u, v)$$

Flussüberschuss  $e(u)$  des Knotens  $u \in V$ :

$$e(u) = \sum_{v \in V} f(v, u) - \sum_{v \in V} f(u, v)$$

# Push/Relabel-Grundlagen

arbeitet mit Vorfluss:

$$\forall u \in V \setminus \{s\} : \sum_{v \in V} f(v, u) \geq \sum_{v \in V} f(u, v)$$

Flussüberschuss  $e(u)$  des Knotens  $u \in V$ :

$$e(u) = \sum_{v \in V} f(v, u) - \sum_{v \in V} f(u, v)$$

Höhenfunktion  $h : V \rightarrow \mathbb{N}$ :

$$\forall (u, v) \in E_f : h(u) \leq h(v) + 1$$

# Push/Relabel-Grundlagen

arbeitet mit Vorfluss:

$$\forall u \in V \setminus \{s\} : \sum_{v \in V} f(v, u) \geq \sum_{v \in V} f(u, v)$$

Flussüberschuss  $e(u)$  des Knotens  $u \in V$ :

$$e(u) = \sum_{v \in V} f(v, u) - \sum_{v \in V} f(u, v)$$

Höhenfunktion  $h : V \rightarrow \mathbb{N}$ :

$$\forall (u, v) \in E_f : h(u) \leq h(v) + 1$$

$$h(s) = |V|, h(t) = 0$$

# Push-Operation

---

**Algorithm 2** Push( $u, v$ )

---

- 1: // **Anwendbar wenn:**  $u.e > 0$ ,  $c_f(u, v) > 0$ , und  $u.h = v.h + 1$ .
  - 2: // **Aktion:** Drücke  $\Delta_f(u, v) = \min(u.e, c_f(u, v))$  Flusseinheiten von  $u$  nach  $v$ .
  - 3:
  - 4:  $\Delta_f(u, v) = \min(u.e, c_f(u, v))$
  - 5: **if**  $(u, v) \in E$
  - 6:      $(u, v).f = (u, v).f + \Delta_f(u, v)$
  - 7: **else**
  - 8:      $(v, u).f = (v, u).f - \Delta_f(u, v)$
  - 9:  $u.e = u.e - \Delta_f(u, v)$
  - 10:  $v.e = v.e + \Delta_f(u, v)$
-



---

**Algorithm 3** Relabel( $u$ )

---

- 1: // **Anwendbar wenn:**  $u.e > 0$ , und  $u.h \leq v.h$  für alle  $v \in V$   
mit  $(u, v) \in E_f$ .
  - 2: // **Aktion:** setze  $u.h$  auf einen höheren Wert.
  - 3:
  - 4:  $u.h = 1 + \min\{v.h \mid (u, v) \in E_f\}$
-

---

**Algorithm 4** Initialize-Preflow( $G, s$ )

---

```
1: for jeden Knoten  $v \in G.V$ 
2:    $v.h = 0$ 
3:    $v.e = 0$ 
4: for jede Kante  $(u, v) \in G.E$ 
5:    $(u, v).f = 0$ 
6:  $s.h = |G.V|$ 
7: for jeden Knoten  $v$  mit  $(s, v) \in G.E$ 
8:    $(s, v).f = c(s, v)$ 
9:    $v.e = c(s, v)$ 
10:   $s.e = s.e - c(s, v)$ 
```

---

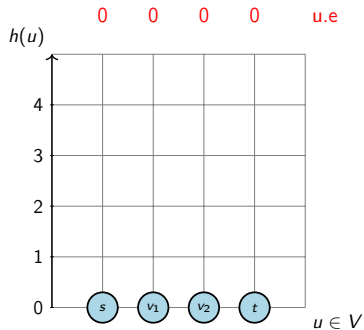
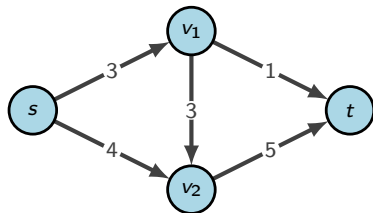
---

**Algorithm 5** Generic-Push/Relabel

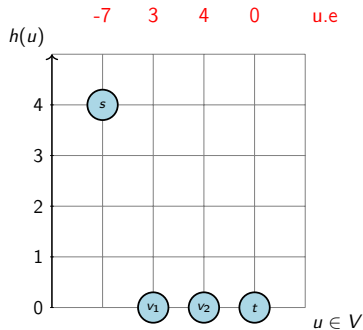
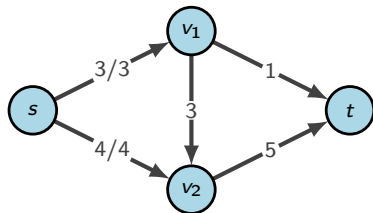
---

- 1: Initialize-Preflow( $G, s$ )
  - 2: **while** es existiert eine ausführbare Push- oder Relabel-Operation
  - 3:     wähle eine ausführbare Push- oder Relabel-Operation und  
      führe sie aus
-

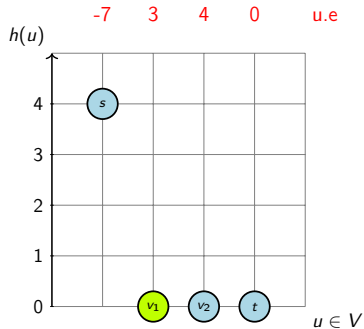
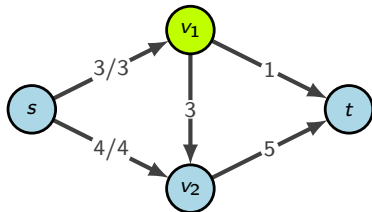
# Push/Relabel-Beispiel



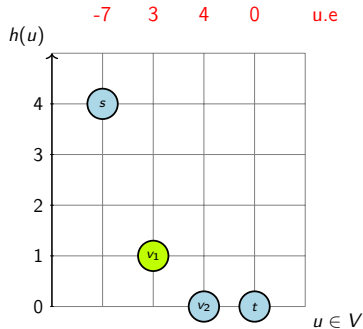
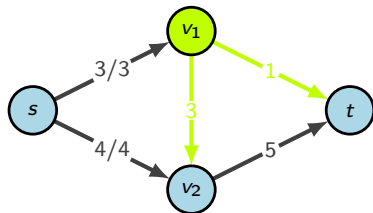
# Push/Relabel-Beispiel



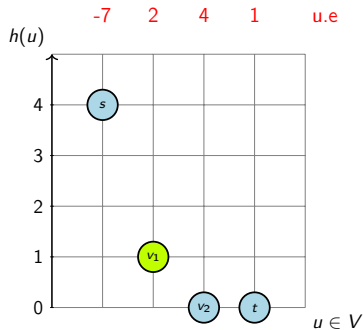
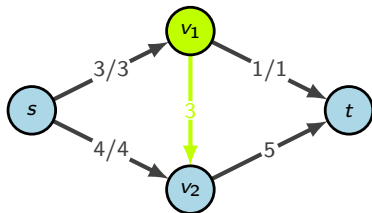
# Push/Relabel-Beispiel



# Push/Relabel-Beispiel

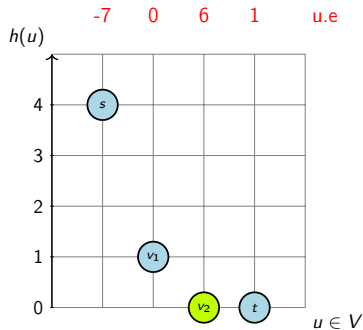
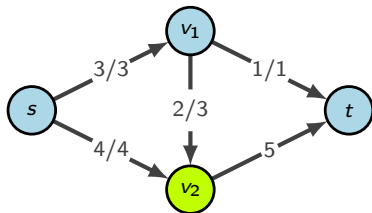


# Push/Relabel-Beispiel

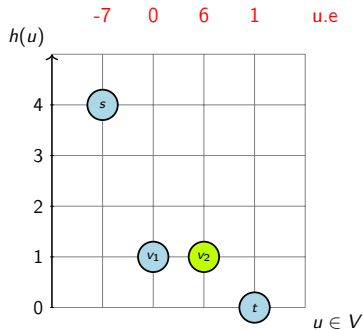
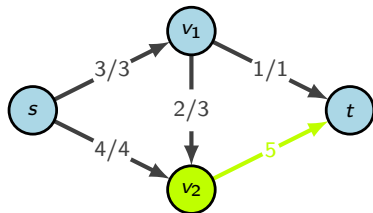




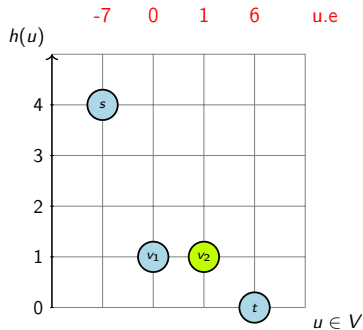
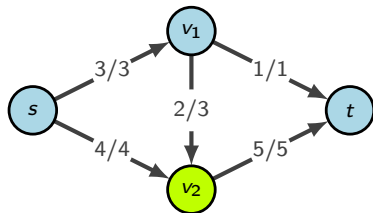
# Push/Relabel-Beispiel



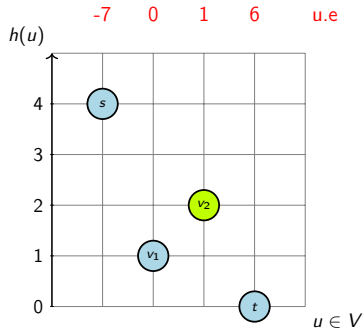
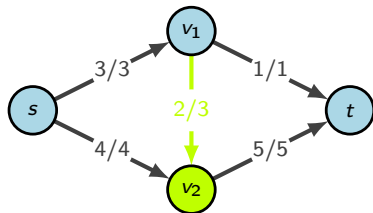
# Push/Relabel-Beispiel



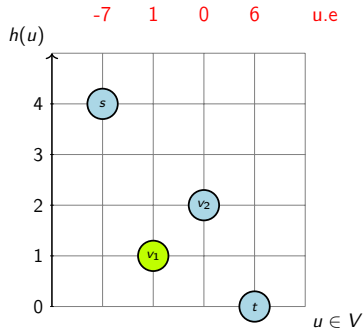
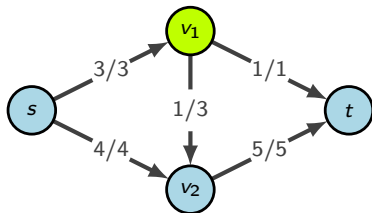
# Push/Relabel-Beispiel



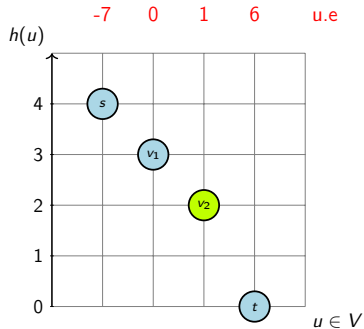
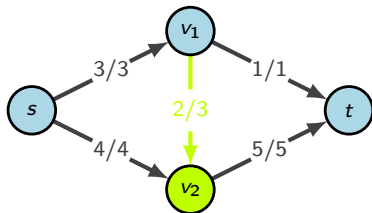
# Push/Relabel-Beispiel



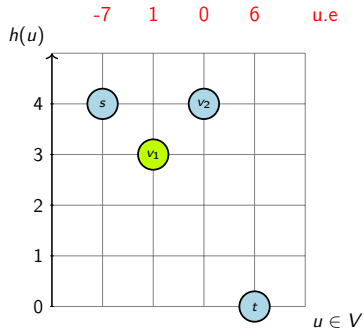
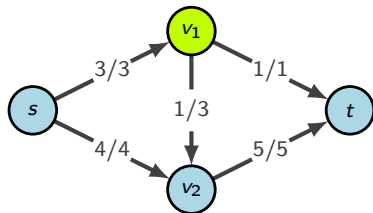
# Push/Relabel-Beispiel



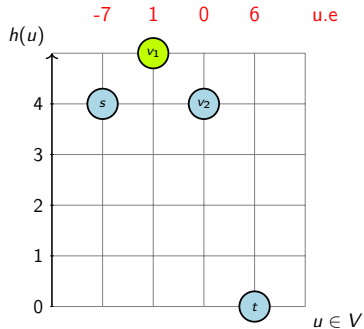
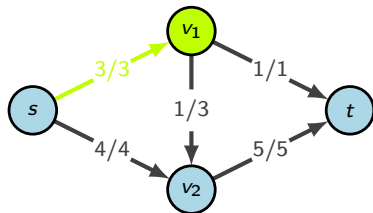
# Push/Relabel-Beispiel



# Push/Relabel-Beispiel

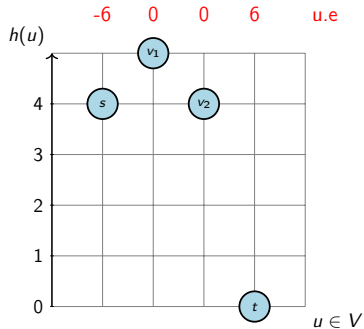
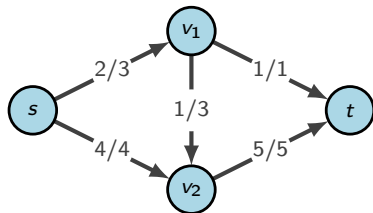


# Push/Relabel-Beispiel





# Push/Relabel-Beispiel



# Push/Relabel-Analyse

Eigenschaften des generischen Push/Relabel-Algorithmus:

- ▶ Vorfluss  $f$  ist bei Terminierung ein Fluss.

# Push/Relabel-Analyse

Eigenschaften des generischen Push/Relabel-Algorithmus:

- ▶ Vorfluss  $f$  ist bei Terminierung ein Fluss.
- ▶ insgesamt  $\mathcal{O}(V^2 \cdot E)$

# Push/Relabel-Analyse

Eigenschaften des generischen Push/Relabel-Algorithmus:

- ▶ Vorfluss  $f$  ist bei Terminierung ein Fluss.
- ▶ insgesamt  $\mathcal{O}(V^2 \cdot E)$
- ▶ Problem: beliebige Reihenfolge ineffizient

# Push/Relabel-Analyse

Eigenschaften des generischen Push/Relabel-Algorithmus:

- ▶ Vorfluss  $f$  ist bei Terminierung ein Fluss.
- ▶ insgesamt  $\mathcal{O}(V^2 \cdot E)$
- ▶ Problem: beliebige Reihenfolge ineffizient
- ▶ Verbesserung: Relabel-to-Front-Algorithmus
  - ▶  $\mathcal{O}(V^3)$

# Zusammenfassung

# Anwendungsfälle

- ▶ Kalter Krieg: Zerstörung von Schienennetzwerken mit geringstem Aufwand (minimum cut)

# Anwendungsfälle

- ▶ Kalter Krieg: Zerstörung von Schienennetzwerken mit geringstem Aufwand (minimum cut)
- ▶ maximale bipartite Matchings (z.B. Zuteilung von Arbeitern und Jobs)



# Anwendungsfälle

- ▶ Kalter Krieg: Zerstörung von Schienennetzwerken mit geringstem Aufwand (minimum cut)
- ▶ maximale bipartite Matchings (z.B. Zuteilung von Arbeitern und Jobs)
- ▶ automatisierte Erkennung von Vordergrund und Hintergrund in Bildbearbeitung

# Zusammenfassung

Ford-Fulkerson- und Push/Relabel-Algorithmen lösen das maximaler-Fluss-Problem.

# Zusammenfassung

Ford-Fulkerson- und Push/Relabel-Algorithmen lösen das maximaler-Fluss-Problem.

Heutzutage sind schnellere Push/Relabel-Algorithmen bekannt.

# Zusammenfassung

Ford-Fulkerson- und Push/Relabel-Algorithmen lösen das maximaler-Fluss-Problem.

Heutzutage sind schnellere Push/Relabel-Algorithmen bekannt.

Zahlreiche Anwendungen



Thomas H. Cormen u. a. *Introduction to Algorithms*.  
3. Aufl. The MIT Press, 2009. ISBN:  
978-3-486-74861-1.



Adrian Haarbach. *Goldberg Tarjan Push Relabel  
Algorithm*. [Online; accessed 20-July-2020]. 2020.