

Algorithmen für Routenplanung

8. Vorlesung, Sommersemester 2020

Valentin Buchhold | 20. Mai 2020

INSTITUT FÜR THEORETISCHE INFORMATIK · ALGORITHMIK · PROF. DR. DOROTHEA WAGNER



Kürzeste Wege in Straßennetzwerken

Beschleunigungstechniken (Fortsetzung)

Thema: Graphpartitionierung

- Exkurs: dünn besetzte Gleichungssysteme
- Wiederholung: Inertial Flow
- PUNCH
- FlowCutter

Exkurs: dünn besetzte Gleichungssysteme

- Lösen großer linearer Gleichungssysteme hat viele Anwendungen
- Schnelles Lösen ist wichtig
- Algorithmus von Gauß in $O(n^3)$, wobei n die Anzahl der Variablen ist
 - Oft zu langsam

- Oft sind Gleichungssysteme dünn besetzt
 - D. h. viele Koeffizienten sind 0
- Idee: Speichere 0-Koeffizienten nicht ab
- Aber: Wie 0-Koeffizienten während des Lösens erhalten?

Ziel: obere Dreiecksmatrix per Gaußelimination

$$\begin{bmatrix} 1 & -1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 0 & 0 & -2 \\ 1 & 0 & -1 & -1 & 0 \\ -1 & 0 & -1 & -2 & 0 \\ 1 & -1 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

4 Nullen im oberen Dreieck

Ziel: obere Dreiecksmatrix per Gaußelimination

$$\begin{bmatrix} 1 & -1 & 1 & 1 & 1 \\ 0 & 2 & -1 & -1 & -3 \\ 0 & 1 & -2 & -2 & -1 \\ 0 & -1 & 0 & -1 & 1 \\ 0 & 0 & -1 & -1 & 0 \end{bmatrix}$$

Ziel: obere Dreiecksmatrix per Gaußelimination

$$\begin{bmatrix} 1 & -1 & 1 & 1 & 1 \\ 0 & 2 & -1 & -1 & -3 \\ 0 & 0 & -\frac{3}{2} & -\frac{3}{2} & \frac{1}{2} \\ 0 & 0 & -\frac{1}{2} & -\frac{3}{2} & -\frac{1}{2} \\ 0 & 0 & -1 & -1 & 0 \end{bmatrix}$$

Ziel: obere Dreiecksmatrix per Gaußelimination

$$\begin{bmatrix} 1 & -1 & 1 & 1 & 1 \\ 0 & 2 & -1 & -1 & -3 \\ 0 & 0 & -\frac{3}{2} & -\frac{3}{2} & \frac{1}{2} \\ 0 & 0 & 0 & -1 & -\frac{2}{3} \\ 0 & 0 & 0 & 0 & -\frac{1}{3} \end{bmatrix}$$

Keine Nullen übrig $\rightarrow :($

Idee: Spalten und Zeilen umsortieren

$$\begin{bmatrix} 1 & -1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 0 & 0 & -2 \\ 1 & 0 & -1 & -1 & 0 \\ -1 & 0 & -1 & -2 & 0 \\ 1 & -1 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

Idee: Spalten und Zeilen umsortieren

$$\begin{bmatrix} 1 & -1 & 0 & 0 & 1 \\ -2 & 1 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & -1 & -1 & 1 \\ 0 & 0 & -1 & -2 & -1 \\ 1 & -1 & 1 & 1 & 1 \end{bmatrix}$$

Idee: Spalten und Zeilen umsortieren

$$\begin{bmatrix} 1 & -1 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & -1 & 0 & 0 & 3 \\ 0 & 0 & -1 & -1 & 1 \\ 0 & 0 & -1 & -2 & -1 \\ 0 & 0 & 1 & 1 & 0 \end{bmatrix}$$

Idee: Spalten und Zeilen umsortieren

$$\begin{bmatrix} 1 & -1 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & -1 & 0 & 0 & 3 \\ 0 & 0 & -1 & -1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & -1 & -2 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

Idee: Spalten und Zeilen umsortieren

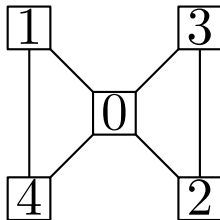
$$\begin{bmatrix} 1 & -1 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & -1 & 0 & 0 & 3 \\ 0 & 0 & -1 & -1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & -1 & -2 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

Alle 4 Nullen erhalten \rightarrow :)

Warum funktioniert das?

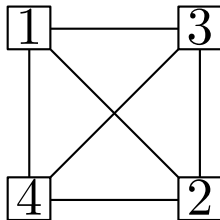
Jeder Eintrag, der nicht Null ist, entspricht einer Kante.

$$\begin{bmatrix} 1 & -1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 0 & 0 & -2 \\ 1 & 0 & -1 & -1 & 0 \\ -1 & 0 & -1 & -2 & 0 \\ 1 & -1 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$



Jeder Eintrag, der nicht Null ist, entspricht einer Kante.

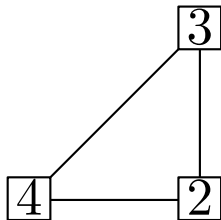
$$\begin{bmatrix} 1 & -1 & 1 & 1 & 1 \\ 0 & 2 & -1 & -1 & -3 \\ 0 & 1 & -2 & -2 & -1 \\ 0 & -1 & 0 & -1 & 1 \\ 0 & 0 & -1 & -1 & 0 \end{bmatrix}$$



Variablenelimination \leftrightarrow Knotenkontraktion
Jeder Shortcut zerstört eine Null

Jeder Eintrag, der nicht Null ist, entspricht einer Kante.

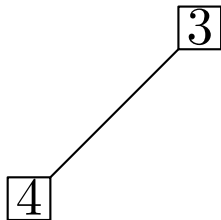
$$\begin{bmatrix} 1 & -1 & 1 & 1 & 1 \\ 0 & 2 & -1 & -1 & -3 \\ 0 & 0 & -\frac{3}{2} & -\frac{3}{2} & \frac{1}{2} \\ 0 & 0 & -\frac{1}{2} & -\frac{3}{2} & -\frac{1}{2} \\ 0 & 0 & -1 & -1 & 0 \end{bmatrix}$$



Variablenelimination \leftrightarrow Knotenkontraktion
Jeder Shortcut zerstört eine Null

Jeder Eintrag, der nicht Null ist, entspricht einer Kante.

$$\begin{bmatrix} 1 & -1 & 1 & 1 & 1 \\ 0 & 2 & -1 & -1 & -3 \\ 0 & 0 & -\frac{3}{2} & -\frac{3}{2} & \frac{1}{2} \\ 0 & 0 & 0 & -1 & -\frac{2}{3} \\ 0 & 0 & 0 & 0 & -\frac{1}{3} \end{bmatrix}$$



Variablenelimination \leftrightarrow Knotenkontraktion
Jeder Shortcut zerstört eine Null

Jeder Eintrag, der nicht Null ist, entspricht einer Kante.

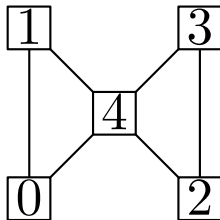
$$\begin{bmatrix} 1 & -1 & 1 & 1 & 1 \\ 0 & 2 & -1 & -1 & -3 \\ 0 & 0 & -\frac{3}{2} & -\frac{3}{2} & \frac{1}{2} \\ 0 & 0 & 0 & -1 & -\frac{2}{3} \\ 0 & 0 & 0 & 0 & -\frac{1}{3} \end{bmatrix}$$

4

Variablenelimination \leftrightarrow Knotenkontraktion
Jeder Shortcut zerstört eine Null

Jeder Eintrag, der nicht Null ist, entspricht einer Kante.

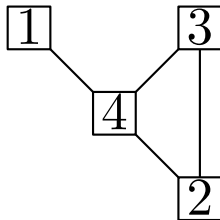
$$\begin{bmatrix} 1 & -1 & 0 & 0 & 1 \\ -2 & 1 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & -1 & -1 & 1 \\ 0 & 0 & -1 & -2 & -1 \\ 1 & -1 & 1 & 1 & 1 \end{bmatrix}$$



Variablenelimination \leftrightarrow Knotenkontraktion
Jeder Shortcut zerstört eine Null

Jeder Eintrag, der nicht Null ist, entspricht einer Kante.

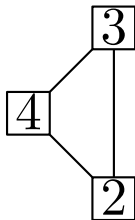
$$\begin{bmatrix} 1 & -1 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & -1 & 0 & 0 & 3 \\ 0 & 0 & -1 & -1 & 1 \\ 0 & 0 & -1 & -2 & -1 \\ 0 & 0 & 1 & 1 & 0 \end{bmatrix}$$



Variablenelimination \leftrightarrow Knotenkontraktion
Jeder Shortcut zerstört eine Null

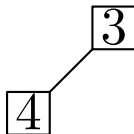
Jeder Eintrag, der nicht Null ist, entspricht einer Kante.

$$\begin{bmatrix} 1 & -1 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & -1 & 0 & 0 & 3 \\ 0 & 0 & -1 & -1 & 1 \\ 0 & 0 & -1 & -2 & -1 \\ 0 & 0 & 1 & 1 & 0 \end{bmatrix}$$



Variablenelimination \leftrightarrow Knotenkontraktion
Jeder Shortcut zerstört eine Null

Jeder Eintrag, der nicht Null ist, entspricht einer Kante.



$$\begin{bmatrix} 1 & -1 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & -1 & 0 & 0 & 3 \\ 0 & 0 & -1 & -1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & -1 & -2 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

Variablenelimination \leftrightarrow Knotenkontraktion
Jeder Shortcut zerstört eine Null

Jeder Eintrag, der nicht Null ist, entspricht einer Kante.

4

$$\begin{bmatrix} 1 & -1 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & -1 & 0 & 0 & 3 \\ 0 & 0 & -1 & -1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & -1 & -2 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

Variablenelimination \leftrightarrow Knotenkontraktion
Jeder Shortcut zerstört eine Null

Graphpartitionierung

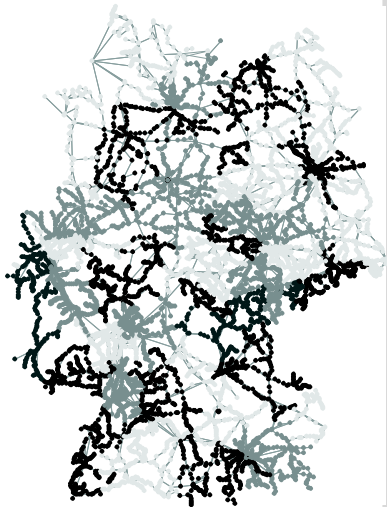


Anforderungen:

- ausbalanciert
- wenige Randknoten
- zusammenhängend

Black-Box-Partitionierer:

- benutzen keine Einbettung
- oft: teilen rekursiv Graphen in k Teile mit kleinem Schnitt
- lassen sich auf eine Vielzahl Graphklassen anwenden
- heute: spezielle Straßengraph-Partitionierer



- Informell: teile Graphen in lose verbundene Regionen (Zellen).



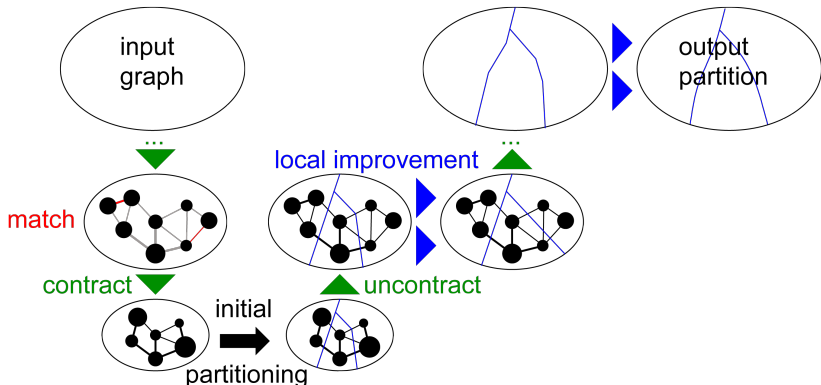
- Formale Definition:
 - Eingabe: ungerichteter Graph $G = (V, E)$
 - Ausgabe: Partition von V in Zellen V_1, V_2, \dots, V_k
 - Ziel: minimale Anzahl Kanten zwischen Zellen
- **Standardvariante:** $|V_i| \leq U$ für festes U :
 - Anzahl Zellen kann variieren ($\geq \lceil n/U \rceil$).
- **Balancierte Variante:** k Zellen und Unausgeglichenheit ϵ :
 - genau k Zellen (können nicht-zusammenhängend sein), Größe $\leq (1 + \epsilon)\lceil n/k \rceil$.

- Formale Definition:
 - Eingabe: ungerichteter Graph $G = (V, E)$
 - Ausgabe: Partition von V in Zellen V_1, V_2, \dots, V_k
 - Ziel: minimale Anzahl Kanten zwischen Zellen
- **Standardvariante:** $|V_i| \leq U$ für festes U :
 - Anzahl Zellen kann variieren ($\geq \lceil n/U \rceil$).
- **Balancierte Variante:** k Zellen und Unausgeglichenheit ϵ :
 - genau k Zellen (können nicht-zusammenhängend sein), Größe $\leq (1 + \epsilon)\lceil n/k \rceil$.

beides NP-schwer \Rightarrow benutze Heuristiken

Black-Box-Partitionierer

- METIS [KK99]
- SCOTCH [PR96]
- DiBaP [MMS09]
- Kappa [HSS10], KaSPar [OS10], Kaffpa [SS11], KaffpaE [SS12]



Schnitt

- Partition des Graphen in 2 Teile (V_1, V_2)
- Größe: Anzahl Schnittkanten ($|S|$)

Minimaler s - t Schnitt

- entferne minimale Anzahl Kanten, sodass s und t im Graphen nicht mehr verbunden sind
- kann in maximalen Fluss überführt werden
- in Polynomialzeit zu berechnen

Dünnster Schnitt

- Schnitt mit $|S| / \min\{|V_1|, |V_2|\}$ minimal
- NP-schwer

Exact Graph Bisection

- Schnitt mit $|S|$ minimal und $|V_1|, |V_2| < \lceil |V|/2 \rceil$
- NP-schwer

Wiederholung: Inertial Flow



Idee:

- Nutze geographische Einbettung
- Basiert auf Max-Flow / Min-Cut
- Berechnet eine Bipartitionierung

Idee:

- Nutze geographische Einbettung
- Basiert auf Max-Flow / Min-Cut
- Berechnet eine Bipartitionierung

Algo:

- Für beide Diagonalen, die Horizontale und die Vertikale:
 - Projiziere Knoten auf Gerade
 - Ordnerne Knoten nach Position
 - Mache die bn ersten/letzten Knoten zur Quelle/Senke (ein typischer Wert für b ist 0.25 - 0.45)
 - Berechne einen Min-Cut
- Nimm den besten der 4 berechneten Schritte

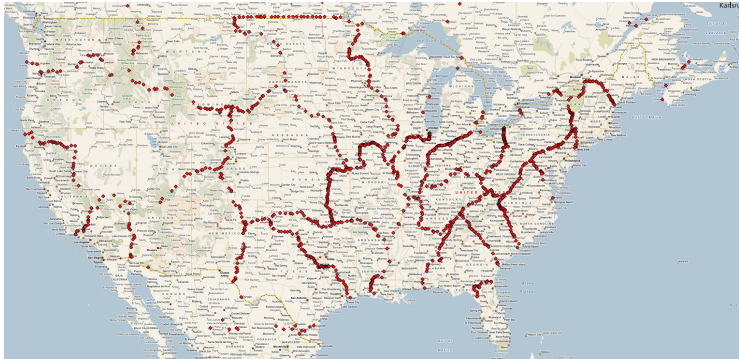
***k*-Partitionierung**

- Inertial Flow teilt den Graph in zwei Teile
- Um k Teile zu erhalten gibt es folgenden einfachen Algorithmus:
 - Solange man weniger als k Teile hat:
 - Zerteile das größte Teil in zwei Teile

PUNCH



Natural Cuts

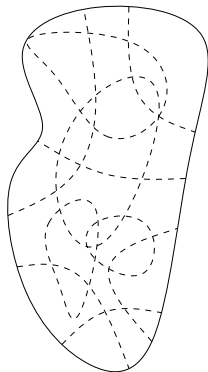


Straßengraphen: dichte Regionen (Gitter) abwechselnd mit natürlichen Schnitten

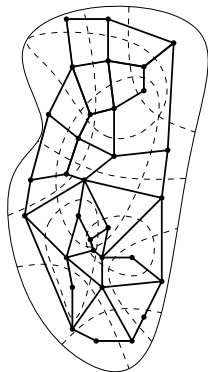
Flüsse, Berge, Wüsten, Wälder, Parks, Grenzen, Autobahnen, ...

PUNCH: Partitioner Using Natural-Cut Heuristics

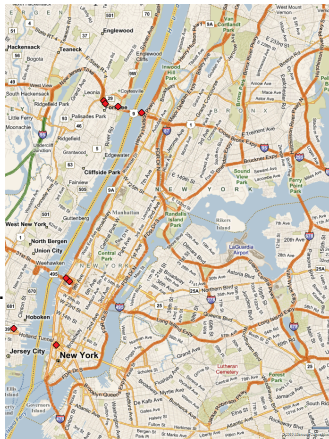
- 1 **Ausdünnung:**
entspricht “match + contract” auf Folie 13
 - finde natürliche Schnitte (auf richtiger Skala)
 - behalte Schnittkanten, kontrahiere alle anderen
- 2 **Zusammensetzen:**
 - partitioniere (kleineren) kontrahierten Graphen
“initial partitioning”
 - greedy + lokale Suche [+ Kombinationen]
“uncontract + local improvements”



- 1 **Ausdünnung:**
entspricht “match + contract” auf Folie 13
 - finde natürliche Schnitte (auf richtiger Skala)
 - behalte Schnittkanten, kontrahiere alle anderen
- 2 **Zusammensetzen:**
 - partitioniere (kleineren) kontrahierten Graphen
“initial partitioning”
 - greedy + lokale Suche [+ Kombinationen]
“uncontract + local improvements”



- Wir brauchen dünne Schnitte zwischen dichten Regionen:
- Dünnsster Schnitt?
 - Zu aufwendig.
- Berechne minimalen s - t Schnitt (für zufällige s, t)?
 - Meist trivial: Knotengrade sind klein.
- Wir brauchen was anderes:
 - s - t Schnitte **zwischen Regionen**



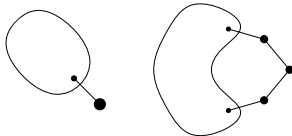
Finde natürliche Schnitte

- 1 Wähle ein Zentrum v .
- 2 Breitensuche der Größe U um v :
 - Erste $U/10$ Knoten: Kern
 - Verbliebene Knoten in der Queue: Ring
- 3 Finde minimum Kern/Ring Schnitt:
 - standard $s-t$ minimaler Schnitt.
- 4 Wiederhole für verschiedene "zufällige" v :
 - bis jeder Knoten in ≥ 2 Kernen war

①

Berechne kleine Schnitte extra:

- identifiziere 1- and 2-Schnitte
- reduziert Straßengraph um Faktor 2
- beschleunigt Schnittfindung



Finde natürliche Schnitte

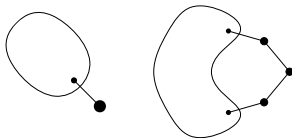
- 1 Wähle ein Zentrum v .
- 2 Breitensuche der Größe U um v :
 - Erste $U/10$ Knoten: Kern
 - Verbliebene Knoten in der Queue: Ring
- 3 Finde minimum Kern/Ring Schnitt:
 - standard $s-t$ minimaler Schnitt.
- 4 Wiederhole für verschiedene "zufällige" v :
 - bis jeder Knoten in ≥ 2 Kernen war



$U/10$ nodes

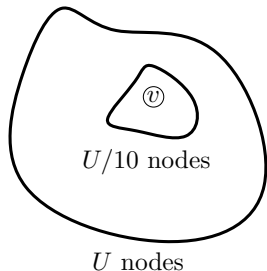
Berechne kleine Schnitte extra:

- identifiziere 1- and 2-Schnitte
- reduziert Straßengraph um Faktor 2
- beschleunigt Schnittfindung



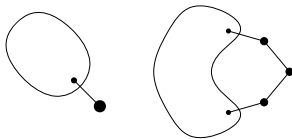
Finde natürliche Schnitte

- 1 Wähle ein **Zentrum** v .
- 2 Breitensuche der Größe U um v :
 - Erste $U/10$ Knoten: **Kern**
 - Verbliebene Knoten in der Queue: **Ring**
- 3 Finde minimum **Kern/Ring** Schnitt:
 - standard $s-t$ minimaler Schnitt.
- 4 Wiederhole für verschiedene "zufällige" v :
 - bis jeder Knoten in ≥ 2 Kernen war



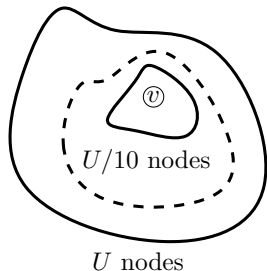
Berechne **kleine Schnitte** extra:

- identifiziere 1- and 2-Schnitte
- reduziert Straßengraph um Faktor 2
- beschleunigt Schnittfindung



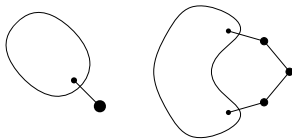
Finde natürliche Schnitte

- 1 Wähle ein **Zentrum** v .
- 2 Breitensuche der Größe U um v :
 - Erste $U/10$ Knoten: **Kern**
 - Verbliebene Knoten in der Queue: **Ring**
- 3 Finde minimum **Kern/Ring** Schnitt:
 - standard $s-t$ minimaler Schnitt.
- 4 Wiederhole für verschiedene "zufällige" v :
 - bis jeder Knoten in ≥ 2 Kernen war

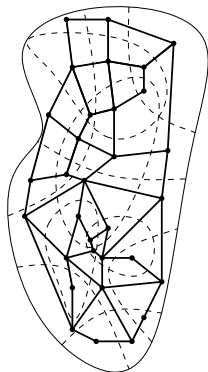


Berechne **kleine Schnitte** extra:

- identifiziere 1- and 2-Schnitte
- reduziert Straßengraph um Faktor 2
- beschleunigt Schnittfindung



- 1 viele Kanten werden nie geschnitten
 - 2 Schnittkanten partitionieren den Graphen in **Fragmente**
 - 3 Fragmentgröße $\leq U$ (meist viel kleiner)
- Generiere **Fragmentgraph**:
 - Fragment \rightarrow gewichteter Knoten
 - benachbarte Fragmente \rightarrow gewichtete Kante

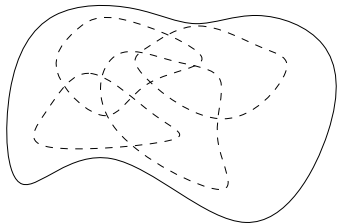


| U | fragments | frag size |
|-----------|-----------|-----------|
| 4 096 | 605 864 | 30 |
| 65 536 | 104 410 | 173 |
| 1 048 576 | 10 045 | 1 793 |

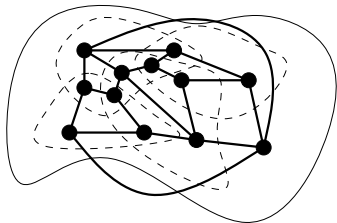
(Europe: 18M nodes)

Konstruktionsphase

- Fragmentgröße deutlich unterhalb von U , Schnitt unnötig groß
- Finde bessere Partition durch Zusammenfassen von Fragmenten
- Algorithmus:

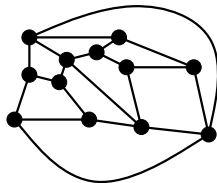


- Fragmentgröße deutlich unterhalb von U , Schnitt unnötig groß
- Finde bessere Partition durch Zusammenfassen von Fragmenten
- Algorithmus:
 - starte mit isolierten Fragmenten;



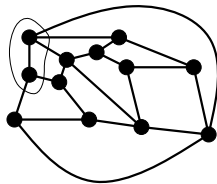
Konstruktionsphase

- Fragmentgröße deutlich unterhalb von U , Schnitt unnötig groß
- Finde bessere Partition durch Zusammenfassen von Fragmenten
- Algorithmus:
 - starte mit isolierten Fragmenten;
 - kombiniere adjazente Zellen;



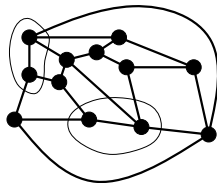
Konstruktionsphase

- Fragmentgröße deutlich unterhalb von U , Schnitt unnötig groß
- Finde bessere Partition durch Zusammenfassen von Fragmenten
- Algorithmus:
 - starte mit isolierten Fragmenten;
 - kombiniere adjazente Zellen;



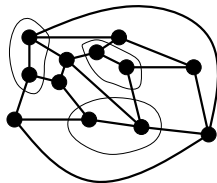
Konstruktionsphase

- Fragmentgröße deutlich unterhalb von U , Schnitt unnötig groß
- Finde bessere Partition durch Zusammenfassen von Fragmenten
- Algorithmus:
 - starte mit isolierten Fragmenten;
 - kombiniere adjazente Zellen;



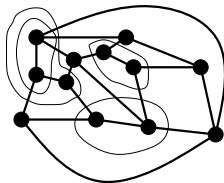
Konstruktionsphase

- Fragmentgröße deutlich unterhalb von U , Schnitt unnötig groß
- Finde bessere Partition durch Zusammenfassen von Fragmenten
- Algorithmus:
 - starte mit isolierten Fragmenten;
 - kombiniere adjazente Zellen;



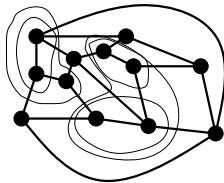
Konstruktionsphase

- Fragmentgröße deutlich unterhalb von U , Schnitt unnötig groß
- Finde bessere Partition durch Zusammenfassen von Fragmenten
- Algorithmus:
 - starte mit isolierten Fragmenten;
 - kombiniere adjazente Zellen;

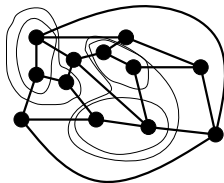


Konstruktionsphase

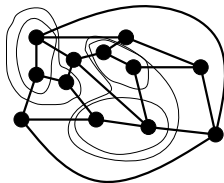
- Fragmentgröße deutlich unterhalb von U , Schnitt unnötig groß
- Finde bessere Partition durch Zusammenfassen von Fragmenten
- Algorithmus:
 - starte mit isolierten Fragmenten;
 - kombiniere adjazente Zellen;
 - stoppe wenn maximal.



- Fragmentgröße deutlich unterhalb von U , Schnitt unnötig groß
- Finde bessere Partition durch Zusammenfassen von Fragmenten
- Algorithmus:
 - starte mit isolierten Fragmenten;
 - kombiniere adjazente Zellen;
 - stoppe wenn maximal.
- Zufällig greedy:
 - füge Fragmente zusammen, die stärker verbunden...
 - ...im Verhältnis zu ihrer Größe (= # Knoten, die sie repräsentieren).



- Fragmentgröße deutlich unterhalb von U , Schnitt unnötig groß
- Finde bessere Partition durch Zusammenfassen von Fragmenten
- Algorithmus:
 - starte mit isolierten Fragmenten;
 - kombiniere adjazente Zellen;
 - stoppe wenn maximal.
- Zufällig greedy:
 - füge Fragmente zusammen, die stärker verbunden...
 - ...im Verhältnis zu ihrer Größe (= # Knoten, die sie repräsentieren).



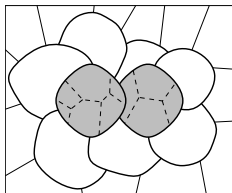
Ergebnis okay, aber es geht besser.

Lokale Suche

(Lokale Reoptimierung auf teilweise entpacktem Graphen)

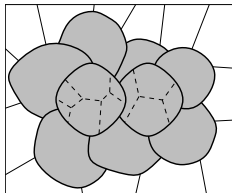
(Lokale Reoptimierung auf teilweise entpacktem Graphen)

- Für paarweise benachbarte Zellen:
 - Zerteilung in Fragmente;
 - lass konstruktiven, randomisierten Algorithmus auf Subproblem laufen;
 - behalte Lösung wenn besser.



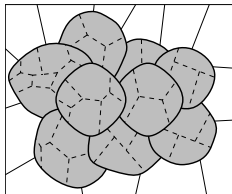
(Lokale Reoptimierung auf teilweise entpacktem Graphen)

- Für paarweise benachbarte Zellen:
 - Zerteilung in Fragmente;
 - lass konstruktiven, randomisierten Algorithmus auf Subproblem laufen;
 - behalte Lösung wenn besser.
- Variante benutzt auch Nachbarzellen:
 - mehr Flexibilität;
 - beste Ergebnisse (Standard).



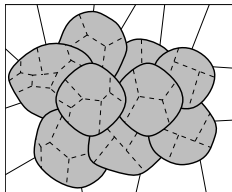
(Lokale Reoptimierung auf teilweise entpacktem Graphen)

- Für paarweise benachbarte Zellen:
 - Zerteilung in Fragmente;
 - lass konstruktiven, randomisierten Algorithmus auf Subproblem laufen;
 - behalte Lösung wenn besser.
- Variante benutzt auch Nachbarzellen:
 - mehr Flexibilität;
 - beste Ergebnisse (Standard).
- Nachbarzellen können auch in Fragmente zerteilt werden:
 - Subprobleme zu groß;
 - schlechtere Ergebnisse.



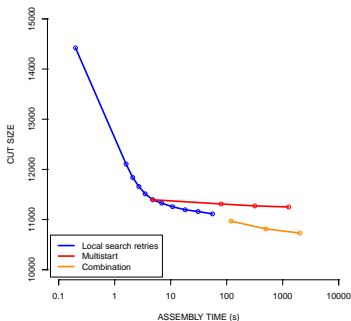
(Lokale Reoptimierung auf teilweise entpacktem Graphen)

- Für paarweise benachbarte Zellen:
 - Zerteilung in Fragmente;
 - lass konstruktiven, randomisierten Algorithmus auf Subproblem laufen;
 - behalte Lösung wenn besser.
- Variante benutzt auch Nachbarzellen:
 - mehr Flexibilität;
 - beste Ergebnisse (Standard).
- Nachbarzellen können auch in Fragmente zerteilt werden:
 - Subprobleme zu groß;
 - schlechtere Ergebnisse.



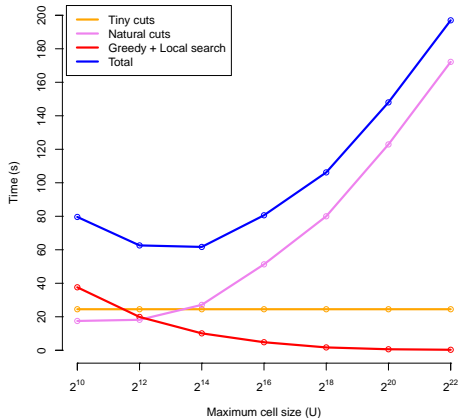
Evaluieren Sie jedes Subproblem mehrmals (mit Zufall).

- **Mehrfacher Test** für jedes Paar
 - lokale Suche hat Zufallskomponenten
- **Multistart:**
 - konstruktiv + lokale Suche;
 - behalte beste Lösung.
- **Kombination:**
 - kombiniere manche Lösungen;
 - merge + lokale Suche.



(Europe, $U = 2^{16}$)

längere Laufzeit → bessere Lösungen



Europe (18M vertices), 12 cores

Flaschenhalse: Aufbau für kleine U , Ausdünnung für große U

| U | A | B | B/\sqrt{U} | $B/\sqrt[3]{U}$ |
|-----------|-----------|-------|--------------|-----------------|
| 1 024 | 895 | 16.8 | 0.52 | 1.66 |
| 4 096 | 3 602 | 27.6 | 0.43 | 1.73 |
| 16 384 | 14 437 | 45.6 | 0.36 | 1.80 |
| 65 536 | 57 376 | 72.7 | 0.28 | 1.80 |
| 262 144 | 222 626 | 103.7 | 0.20 | 1.62 |
| 1 048 576 | 826 166 | 134.3 | 0.13 | 1.32 |
| 4 194 304 | 3 105 245 | 127.9 | 0.06 | 0.79 |

(Europe, 16 retries, no multistart/combination)

U : maximal erlaubte Zellengröße

A : durchschn. Zellengröße der Lösungen

B : durchschn. Randknoten pro Zelle

Straßengraphen haben sehr kleine Separatoren

Andere Verfahren lösen **balancierte Variante**:

- finde k Zellen mit Größe $\leq (1 + \epsilon) \lceil n/k \rceil$.

Erweiterung von PUNCH:

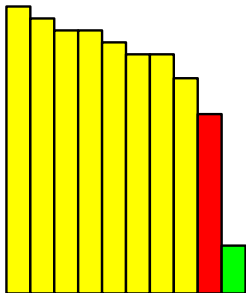
- 1 benutze Standard-PUNCH mit $U = (1 + \epsilon) \lceil n/k \rceil$;
- 2 wähle k Basis Zellen, verteile den Rest (Multistart)

Andere Verfahren lösen **balancierte Variante**:

- finde k Zellen mit Größe $\leq (1 + \epsilon) \lceil n/k \rceil$.

Erweiterung von PUNCH:

- 1 benutze Standard-PUNCH mit $U = (1 + \epsilon) \lceil n/k \rceil$;
- 2 wähle k Basis Zellen, verteile den Rest (Multistart)

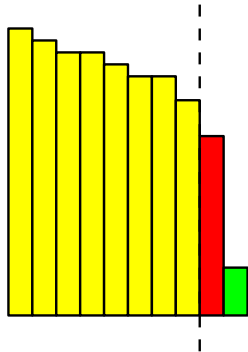


Andere Verfahren lösen **balancierte Variante**:

- finde k Zellen mit Größe $\leq (1 + \epsilon)\lceil n/k \rceil$.

Erweiterung von PUNCH:

- 1 benutze Standard-PUNCH mit $U = (1 + \epsilon)\lceil n/k \rceil$;
- 2 wähle k Basis Zellen, verteile den Rest (Multistart)

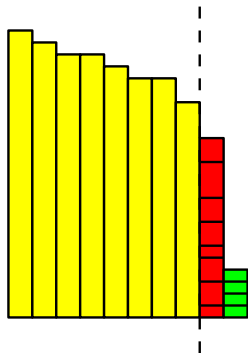


Andere Verfahren lösen **balancierte Variante**:

- finde k Zellen mit Größe $\leq (1 + \epsilon) \lceil n/k \rceil$.

Erweiterung von PUNCH:

- 1 benutze Standard-PUNCH mit $U = (1 + \epsilon) \lceil n/k \rceil$;
- 2 wähle k Basis Zellen, verteile den Rest (Multistart)



Andere Verfahren lösen **balancierte Variante**:

- finde k Zellen mit Größe $\leq (1 + \epsilon) \lceil n/k \rceil$.

Erweiterung von PUNCH:

- 1 benutze Standard-PUNCH mit $U = (1 + \epsilon) \lceil n/k \rceil$;
- 2 wähle k Basis Zellen, verteile den Rest (Multistart)



Andere Verfahren lösen **balancierte Variante**:

- finde k Zellen mit Größe $\leq (1 + \epsilon)\lceil n/k \rceil$.

Erweiterung von PUNCH:

- 1 benutze Standard-PUNCH mit $U = (1 + \epsilon)\lceil n/k \rceil$;
- 2 wähle k Basis Zellen, verteile den Rest (Multistart)

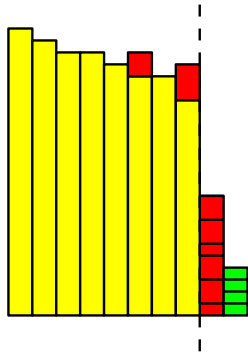


Andere Verfahren lösen **balancierte Variante**:

- finde k Zellen mit Größe $\leq (1 + \epsilon) \lceil n/k \rceil$.

Erweiterung von PUNCH:

- 1 benutze Standard-PUNCH mit $U = (1 + \epsilon) \lceil n/k \rceil$;
- 2 wähle k Basis Zellen, verteile den Rest (Multistart)

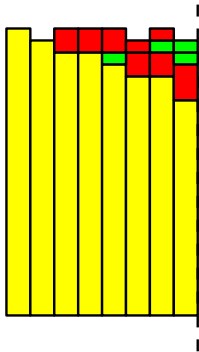


Andere Verfahren lösen **balancierte Variante**:

- finde k Zellen mit Größe $\leq (1 + \epsilon) \lceil n/k \rceil$.

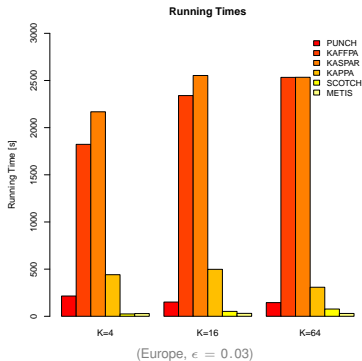
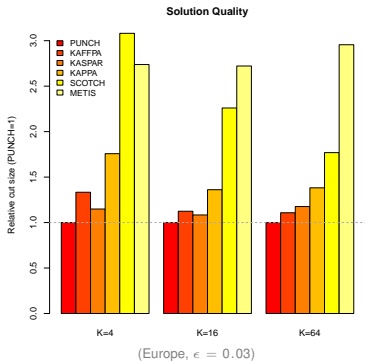
Erweiterung von PUNCH:

- 1 benutze Standard-PUNCH mit $U = (1 + \epsilon) \lceil n/k \rceil$;
- 2 wähle k Basis Zellen, verteile den Rest (Multistart)

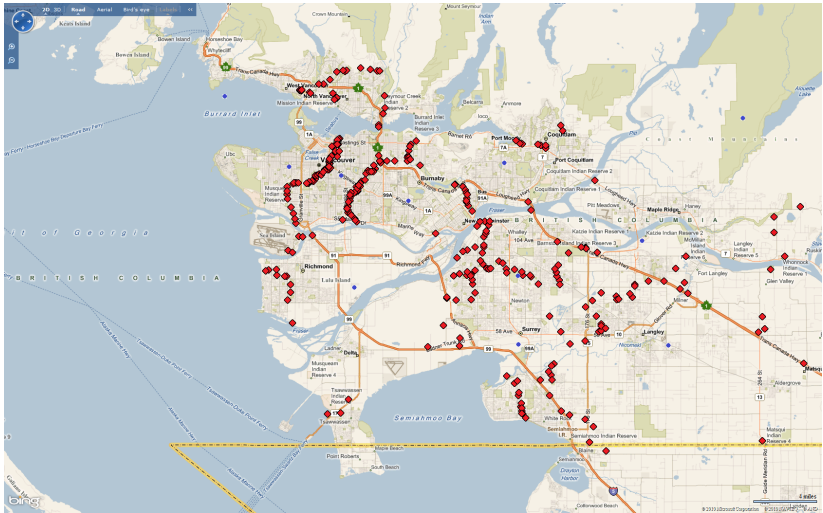


PUNCH: bessere Lösungen...

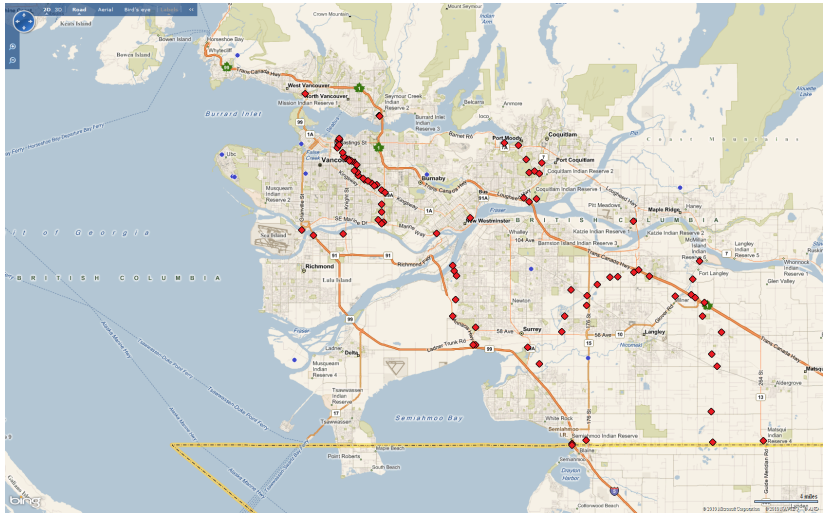
...in vernünftiger Zeit.



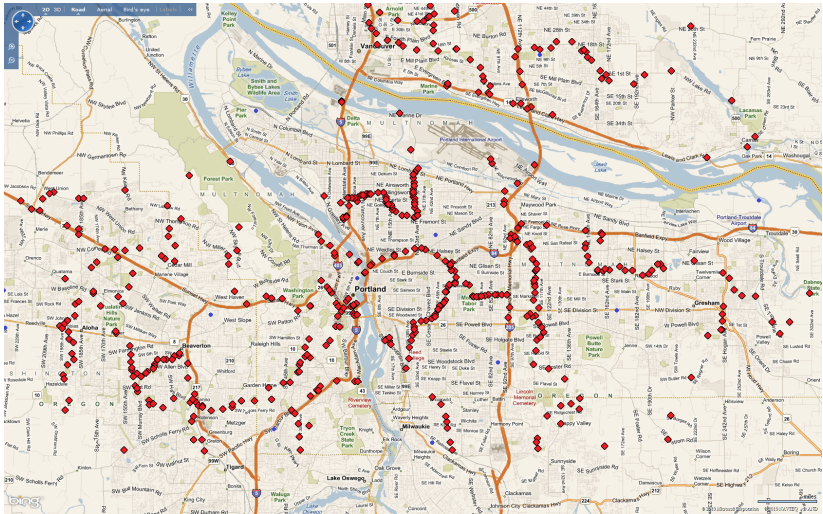
Vancouver mit METIS



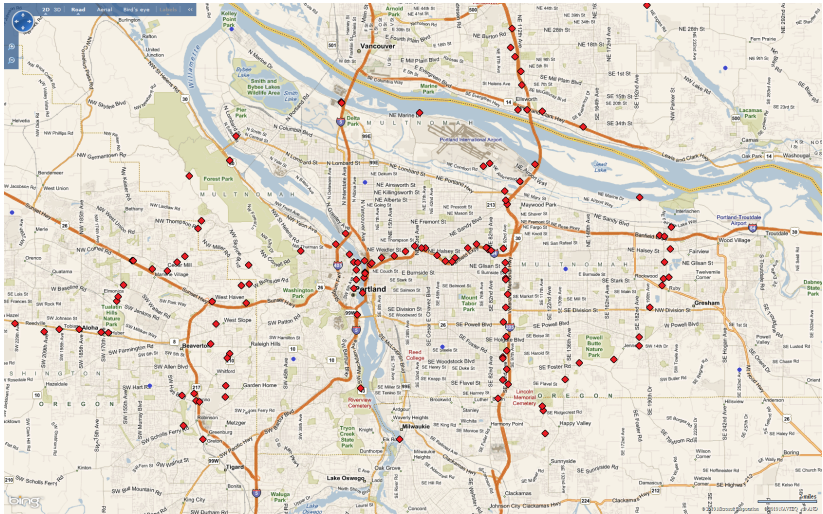
Vancouver mit PUNCH



Portland mit METIS



Portland mit PUNCH



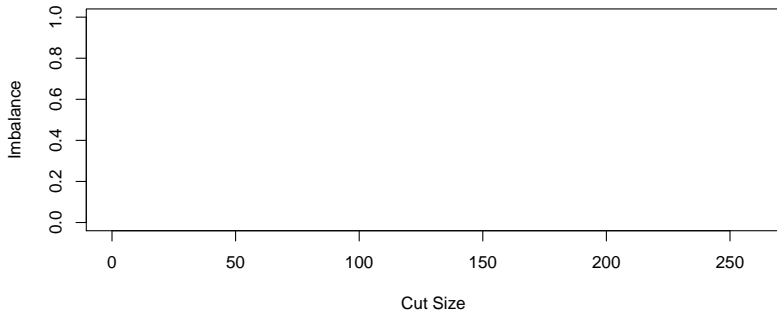
- reduziert Randknoten gegenüber METIS um mehr als Faktor 2
- Beschleunigung von Arc-Flags Vorberechnung um Faktor 2
- auch Multilevel-Partitionen berechnenbar
top-down liefert beste Ergebnisse
- dabei Vorteile gegenüber METIS sogar größer
- Wie weit vom Optimum entfernt?
- Wird für die Bing Routing Engine benutzt.



FlowCutter

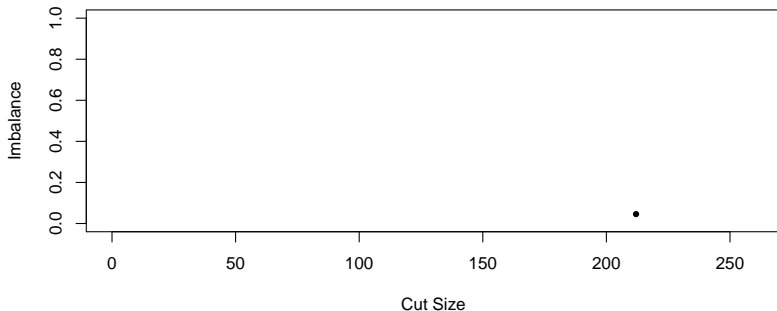


“Good” Cuts



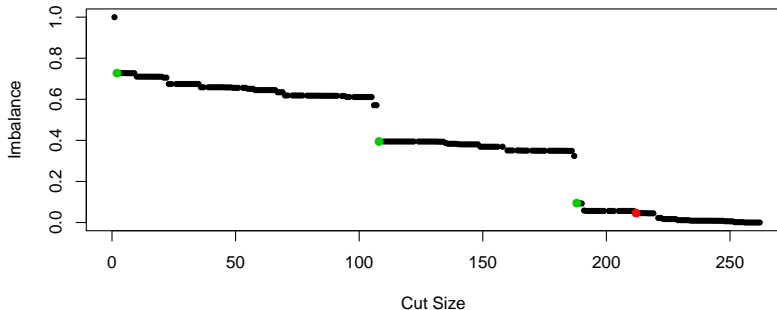
- imbalance = 0 → perfect balance
- imbalance = 1 → everything on one side

“Good” Cuts



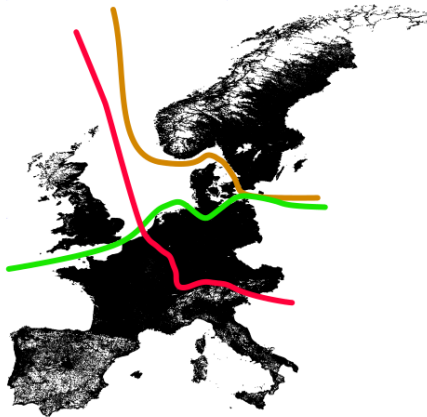
- $18 \cdot 10^6$ node Europe graph
- Result for maximum imbalance 5%
- Is this a good cut?
(Maybe yes, as $212 \lll 18 \cdot 10^6$?)

“Good” Cuts



- Green cuts have a better trade-off
- Pareto-front needed to select good cut

“Good” Cuts Illustrated

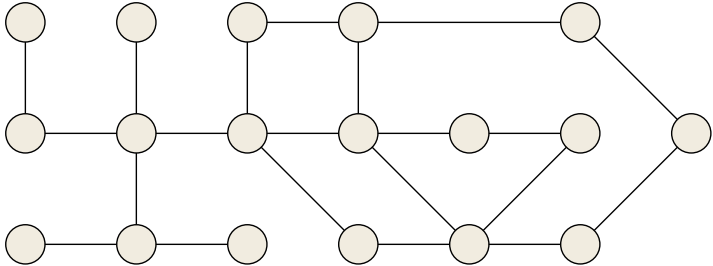


FlowCutter

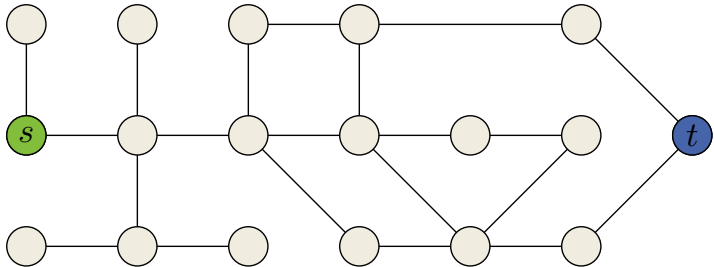
- Core algorithm is heuristic for the balanced *st*-cut problem
- With connected sides
- Algorithm optimizes imbalance and size in the Pareto-sense

Idea

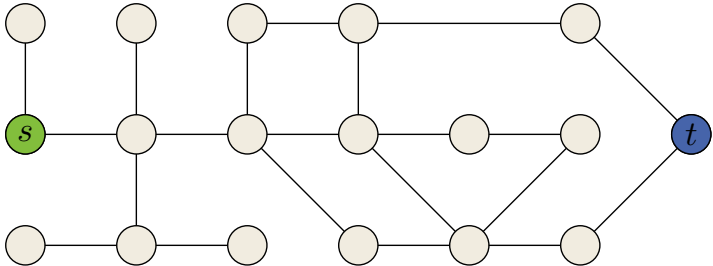
- Iteratively add source and target nodes to modify the min-cuts



1. Erhöhe Fluss
2. Bestimme s - und t -Schnitt
3. Wähle kleinere Seite
4. Assimiliere Seite
5. Pierce Schnitt



1. Erhöhe Fluss
2. Bestimme s - und t -Schnitt
3. Wähle kleinere Seite
4. Assimiliere Seite
5. Pierce Schnitt



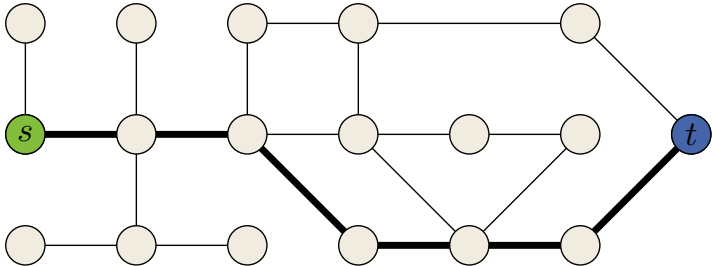
1. Erhöhe Fluss

2. Bestimme s - und t -Schnitt

3. Wähle kleinere Seite

4. Assimiliere Seite

5. Pierce Schnitt



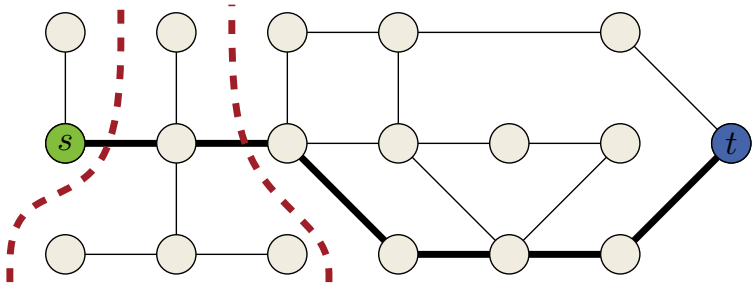
1. Erhöhe Fluss

2. Bestimme s - und t -Schnitt

3. Wähle kleinere Seite

4. Assimiliere Seite

5. Pierce Schnitt



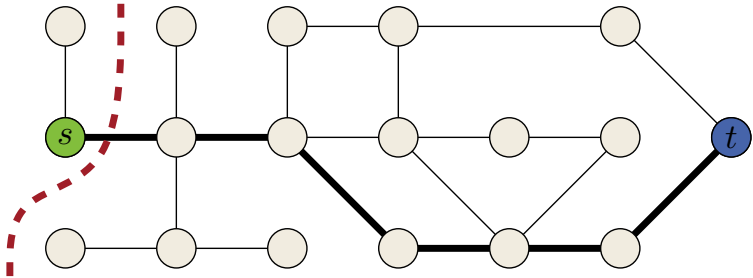
1. Erhöhe Fluss

2. Bestimme s - und t -Schnitt

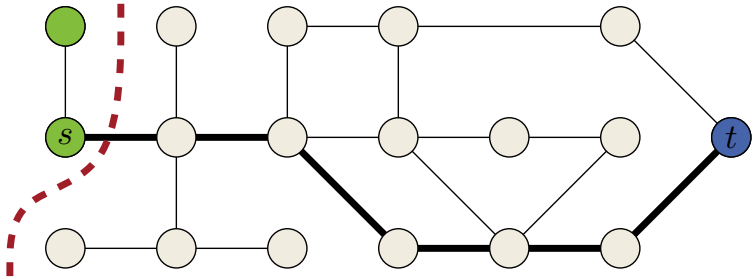
3. Wähle kleinere Seite

4. Assimiliere Seite

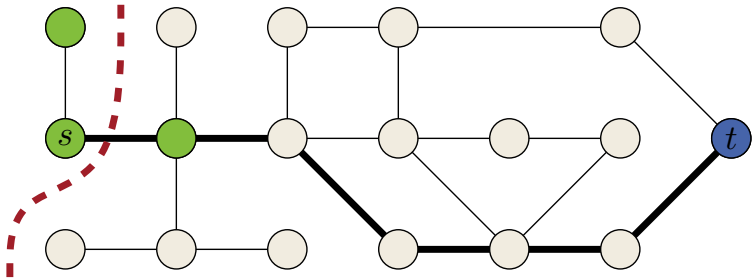
5. Pierce Schnitt



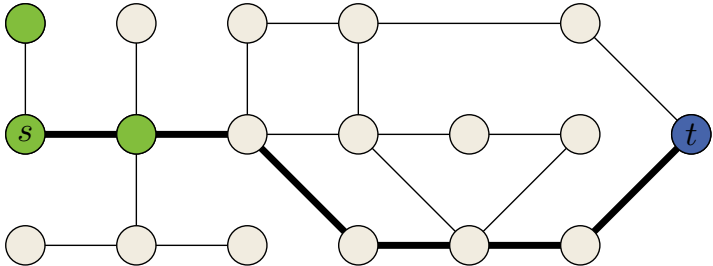
1. Erhöhe Fluss
2. Bestimme s - und t -Schnitt
3. Wähle kleinere Seite
4. Assimiliere Seite
5. Pierce Schnitt



1. Erhöhe Fluss
2. Bestimme s - und t -Schnitt
3. Wähle kleinere Seite
4. Assimiliere Seite
5. Pierce Schnitt



1. Erhöhe Fluss
2. Bestimme s - und t -Schnitt
3. Wähle kleinere Seite
4. Assimiliere Seite
5. Pierce Schnitt



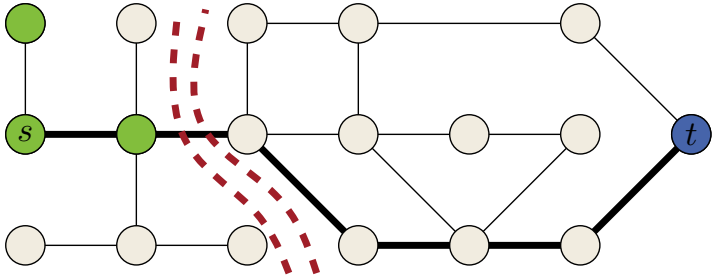
1. Erhöhe Fluss

2. Bestimme s - und t -Schnitt

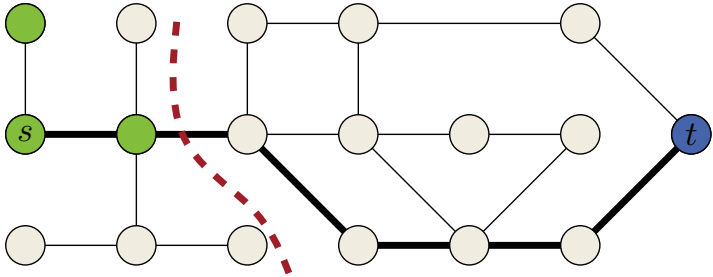
3. Wähle kleinere Seite

4. Assimiliere Seite

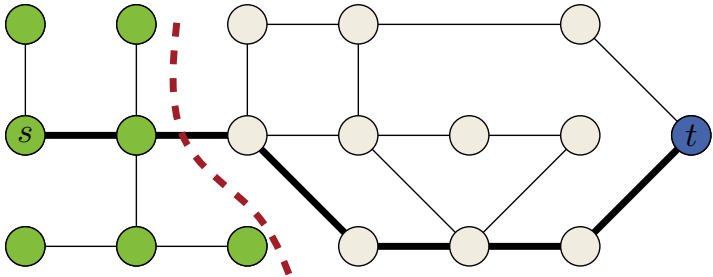
5. Pierce Schnitt



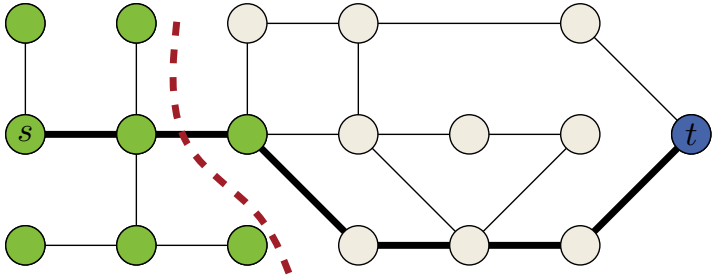
1. Erhöhe Fluss
2. Bestimme s - und t -Schnitt
3. Wähle kleinere Seite
4. Assimiliere Seite
5. Pierce Schnitt



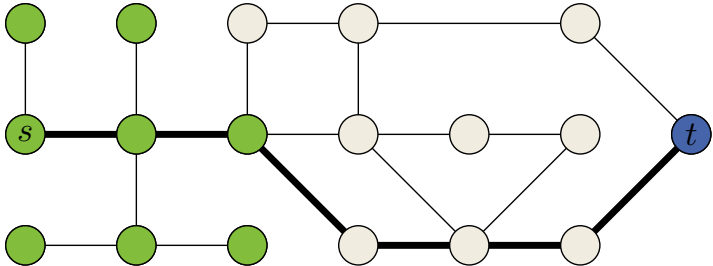
1. Erhöhe Fluss
2. Bestimme s - und t -Schnitt
3. Wähle kleinere Seite
4. Assimiliere Seite
5. Pierce Schnitt



1. Erhöhe Fluss
2. Bestimme s - und t -Schnitt
3. Wähle kleinere Seite
4. Assimiliere Seite
5. Pierce Schnitt



1. Erhöhe Fluss
2. Bestimme s - und t -Schnitt
3. Wähle kleinere Seite
4. Assimiliere Seite
5. Pierce Schnitt



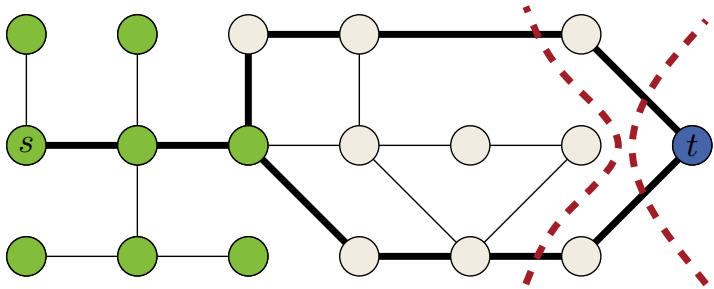
1. Erhöhe Fluss

2. Bestimme s - und t -Schnitt

3. Wähle kleinere Seite

4. Assimiliere Seite

5. Pierce Schnitt



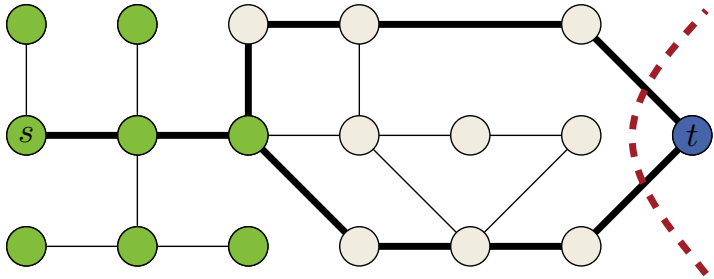
1. Erhöhe Fluss

2. Bestimme s - und t -Schnitt

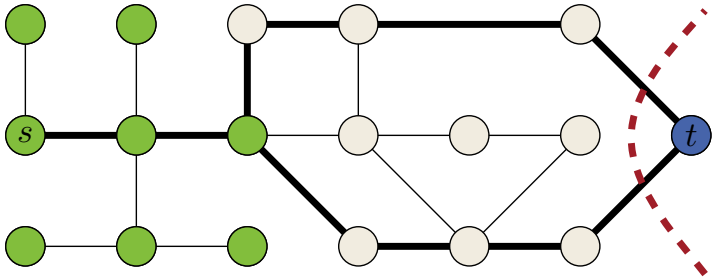
3. Wähle kleinere Seite

4. Assimiliere Seite

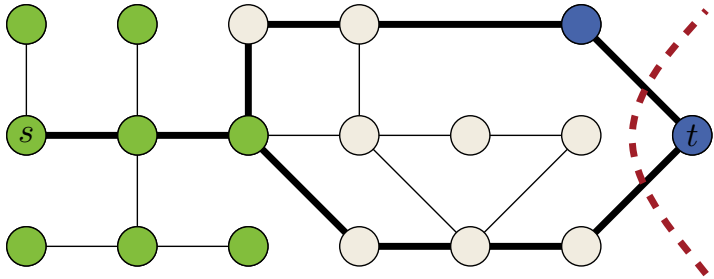
5. Pierce Schnitt



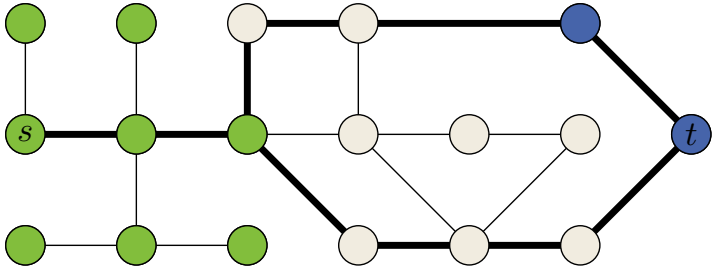
1. Erhöhe Fluss
2. Bestimme s - und t -Schnitt
3. Wähle kleinere Seite
4. Assimiliere Seite
5. Pierce Schnitt



1. Erhöhe Fluss
2. Bestimme s - und t -Schnitt
3. Wähle kleinere Seite
4. Assimiliere Seite
5. Pierce Schnitt



1. Erhöhe Fluss
2. Bestimme s - und t -Schnitt
3. Wähle kleinere Seite
4. Assimiliere Seite
5. Pierce Schnitt



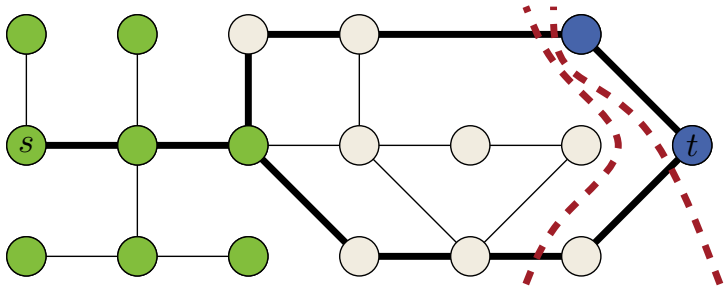
1. Erhöhe Fluss

2. Bestimme s - und t -Schnitt

3. Wähle kleinere Seite

4. Assimiliere Seite

5. Pierce Schnitt



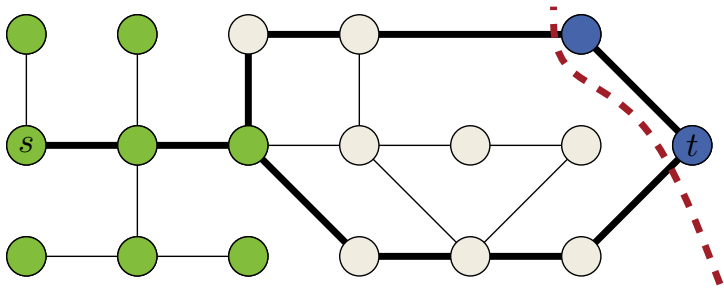
1. Erhöhe Fluss

2. Bestimme s - und t -Schnitt

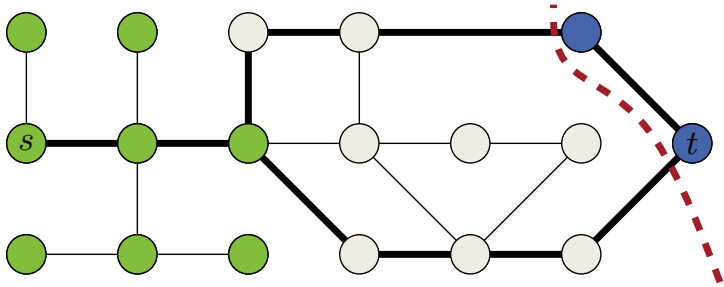
3. Wähle kleinere Seite

4. Assimiliere Seite

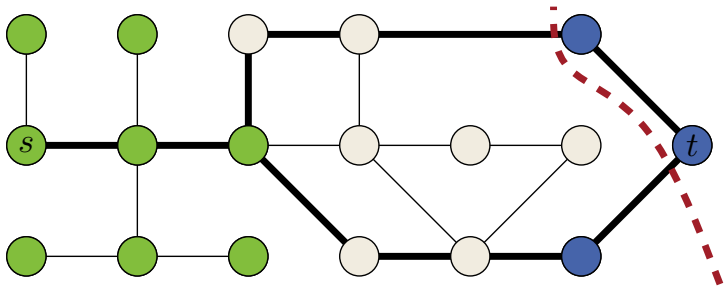
5. Pierce Schnitt



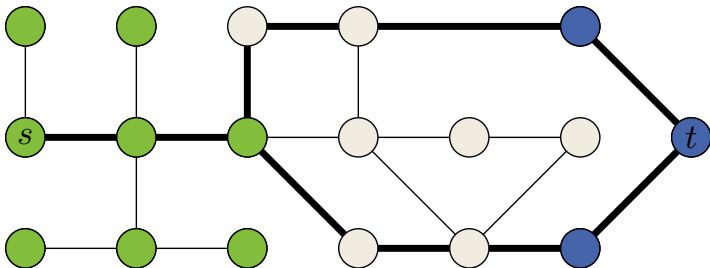
1. Erhöhe Fluss
2. Bestimme s - und t -Schnitt
3. Wähle kleinere Seite
4. Assimiliere Seite
5. Pierce Schnitt



1. Erhöhe Fluss
2. Bestimme s - und t -Schnitt
3. Wähle kleinere Seite
4. Assimiliere Seite
5. Pierce Schnitt



1. Erhöhe Fluss
2. Bestimme s - und t -Schnitt
3. Wähle kleinere Seite
4. Assimiliere Seite
5. Pierce Schnitt



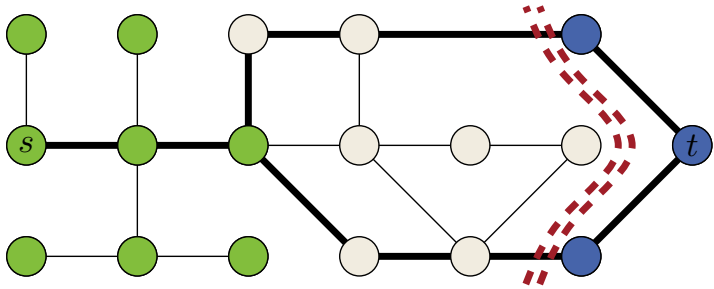
1. Erhöhe Fluss

2. Bestimme s - und t -Schnitt

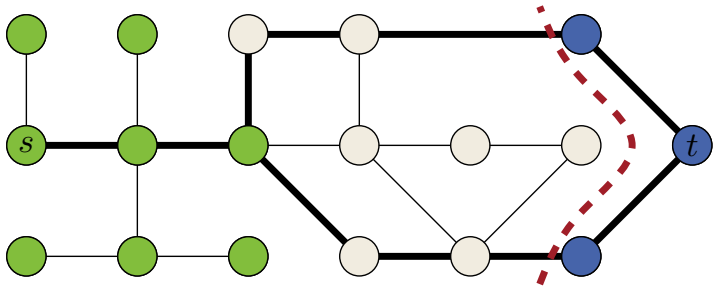
3. Wähle kleinere Seite

4. Assimiliere Seite

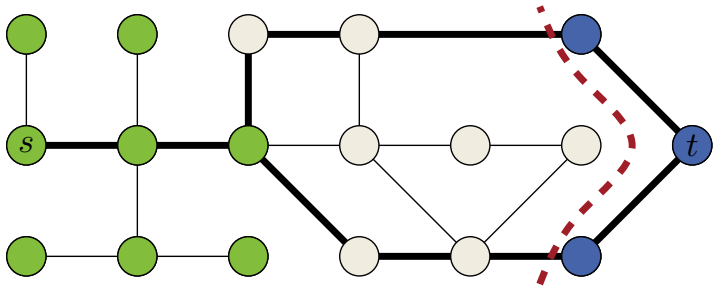
5. Pierce Schnitt



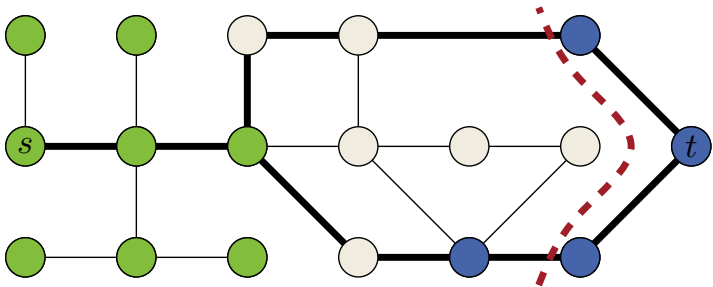
1. Erhöhe Fluss
2. Bestimme s - und t -Schnitt
3. Wähle kleinere Seite
4. Assimiliere Seite
5. Pierce Schnitt



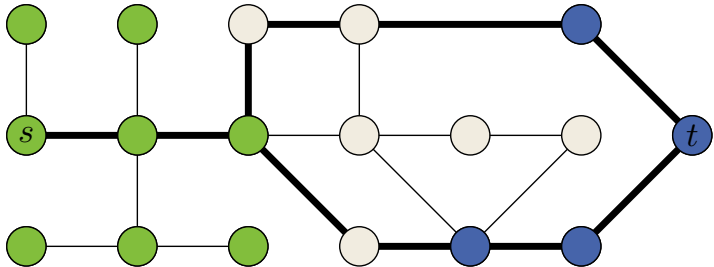
1. Erhöhe Fluss
2. Bestimme s - und t -Schnitt
3. Wähle kleinere Seite
4. Assimiliere Seite
5. Pierce Schnitt



1. Erhöhe Fluss
2. Bestimme s - und t -Schnitt
3. Wähle kleinere Seite
4. Assimiliere Seite
5. Pierce Schnitt



1. Erhöhe Fluss
2. Bestimme s - und t -Schnitt
3. Wähle kleinere Seite
4. Assimiliere Seite
5. Pierce Schnitt



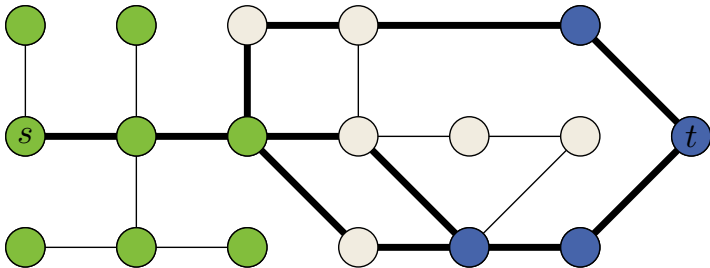
1. Erhöhe Fluss

2. Bestimme s - und t -Schnitt

3. Wähle kleinere Seite

4. Assimiliere Seite

5. Pierce Schnitt



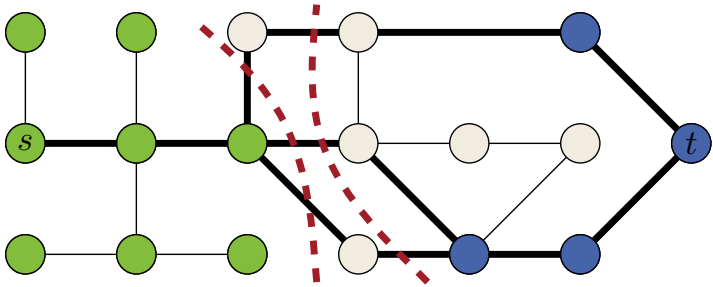
1. Erhöhe Fluss

2. Bestimme s - und t -Schnitt

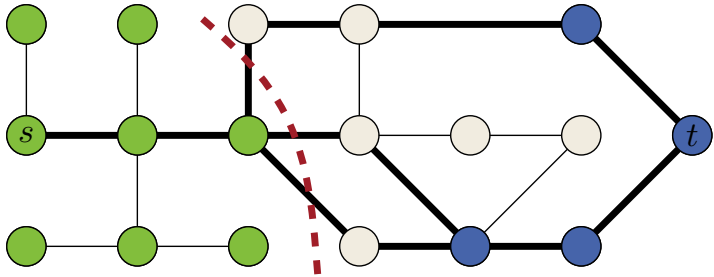
3. Wähle kleinere Seite

4. Assimiliere Seite

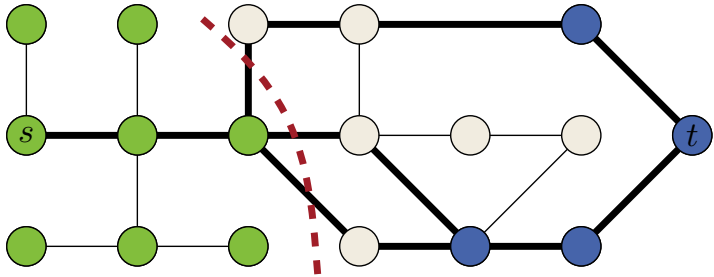
5. Pierce Schnitt



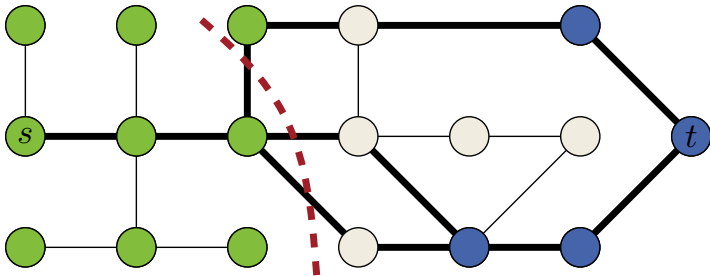
1. Erhöhe Fluss
2. Bestimme s - und t -Schnitt
3. Wähle kleinere Seite
4. Assimiliere Seite
5. Pierce Schnitt



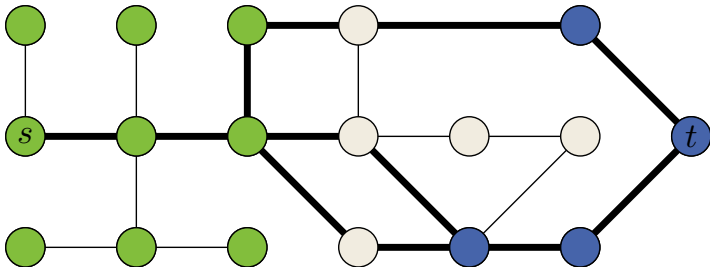
1. Erhöhe Fluss
2. Bestimme s - und t -Schnitt
3. Wähle kleinere Seite
4. Assimiliere Seite
5. Pierce Schnitt



1. Erhöhe Fluss
2. Bestimme s - und t -Schnitt
3. Wähle kleinere Seite
4. Assimiliere Seite
5. Pierce Schnitt



1. Erhöhe Fluss
2. Bestimme s - und t -Schnitt
3. Wähle kleinere Seite
4. Assimiliere Seite
5. Pierce Schnitt



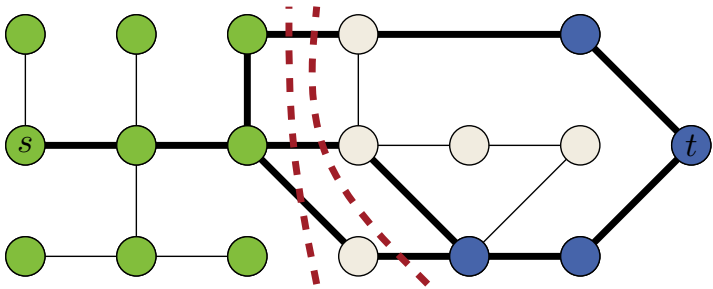
1. Erhöhe Fluss

2. Bestimme s - und t -Schnitt

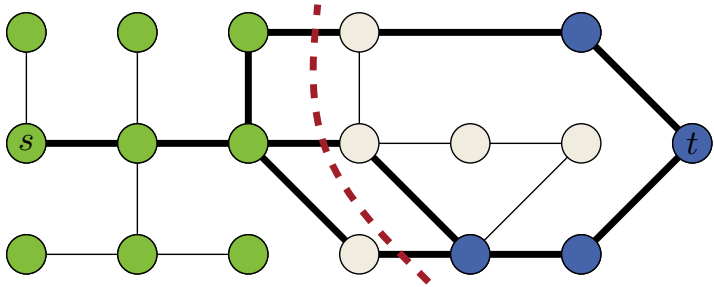
3. Wähle kleinere Seite

4. Assimiliere Seite

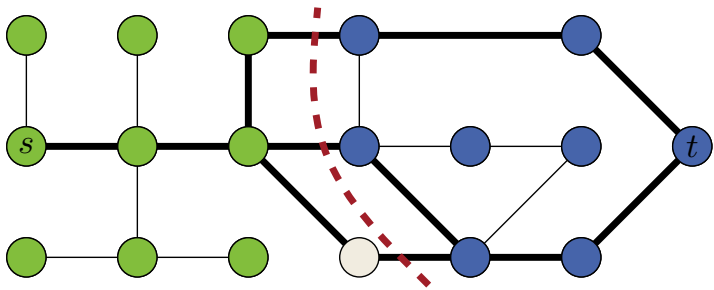
5. Pierce Schnitt



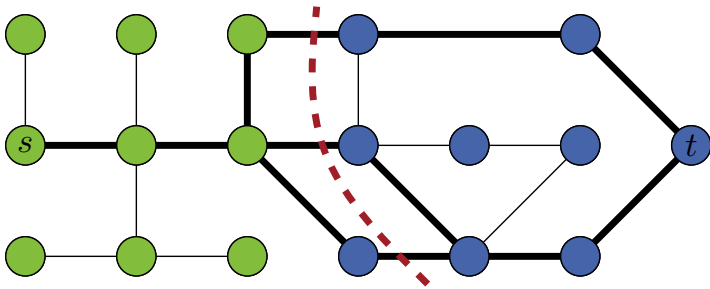
1. Erhöhe Fluss
2. Bestimme s - und t -Schnitt
3. Wähle kleinere Seite
4. Assimiliere Seite
5. Pierce Schnitt



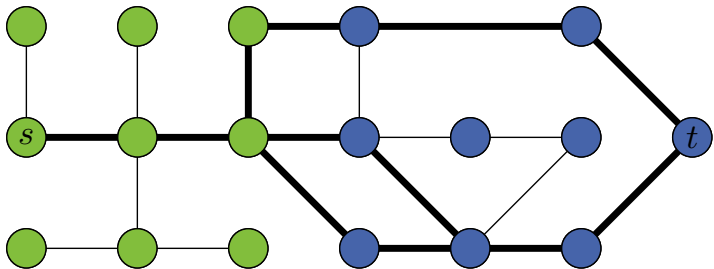
1. Erhöhe Fluss
2. Bestimme s - und t -Schnitt
3. Wähle kleinere Seite
4. Assimiliere Seite
5. Pierce Schnitt



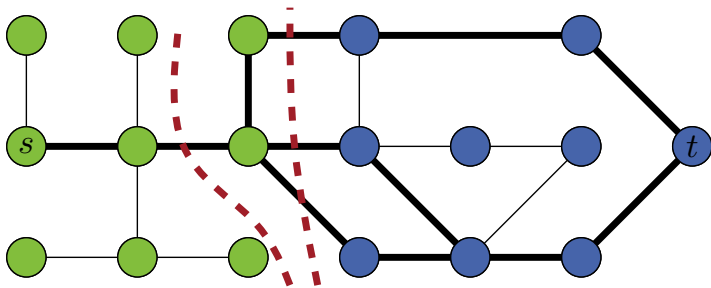
1. Erhöhe Fluss
2. Bestimme s - und t -Schnitt
3. Wähle kleinere Seite
4. Assimiliere Seite
5. Pierce Schnitt



1. Erhöhe Fluss
2. Bestimme s - und t -Schnitt
3. Wähle kleinere Seite
4. Assimiliere Seite
5. Pierce Schnitt



1. Erhöhe Fluss
2. Bestimme s - und t -Schnitt
3. Wähle kleinere Seite
4. Assimiliere Seite
5. Pierce Schnitt



1. Erhöhe Fluss
2. Bestimme s - und t -Schnitt
3. Wähle kleinere Seite
4. Assimiliere Seite
5. Pierce Schnitt

Piercing Node:

- Optimal selection probably NP-hard
- Heuristic

Our Piercing Selection Oracle:

■ Primary Rule:

\exists node x not resulting in an augmenting path \rightarrow pick x

■ Secondary Rule:

- For source side: Maximize $\text{dist}(x, t) - \text{dist}(s, x)$
- For target side: Minimize $\text{dist}(x, t) - \text{dist}(s, x)$

Some constants:

- c size of last computed cut
- m number of edges

Running time optimization:

- c flow augmentations
- with careful implementation: $O(m)$ running time per augmentation
- $\rightarrow O(cm)$ running time

Separators

- Choose endpoints of cut edges on larger side

Separators

- Choose endpoints of cut edges on larger side

None st -Cut

- Sample s and t uniformly at random
- Run FlowCutter several times
- Finds cuts with at least some balance with high probability

| | Search Space | | #Arcs | | Running times | | |
|-----|--------------|--------------|-------------------------------|------------------------------|----------------|---------------|---------------|
| | # Nodes | | in CCH [·10 ⁶] | #Tri. [·10 ⁶] | Order [min] | Cust. [ms] | Query [μs] |
| | Avg. | Max. | | | | | |
| M | 1 223 | 1 983 | 69.9 | 1 390 | 2 | 2 242 | 1 162 |
| K | 639 | 1 224 | 73.9 | 578 | ≤3 552 | 975 | 304 |
| I | 733 | 1 569 | 67.4 | 590 | 17 | 932 | 385 |
| F3 | 734 | 1 159 | 60.3 | 519 | 42 | 853 | 366 |
| F20 | 616 | 1 102 | 58.8 | 460 | 281 | 780 | 271 |

Europe Graph

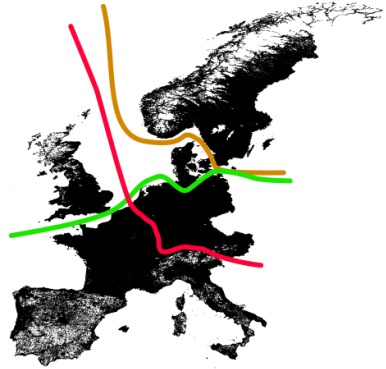
M = Metis, K = KaHip, I = InertialFlow

F_x = FlowCutter with *x* st-pairs

Top Level Europe Cut



VS



Pareto Cut Experiments - Balance

| max ϵ [%] | Achieved ϵ [%] | | | |
|-----------------------|-------------------------|-------|--------|--------|
| | F20 | K | M | I |
| 0 | 0.000 | 0.000 | 0.000 | 0.000 |
| 1 | 0.132 | 0.998 | 0.000 | 0.089 |
| 3 | 0.132 | 0.457 | 0.000 | 0.008 |
| 5 | 4.894 | 0.464 | 0.000 | 0.857 |
| 10 | 9.330 | 0.043 | 0.000 | 0.375 |
| 20 | 10.542 | 3.139 | 0.000 | 0.132 |
| 30 | 10.542 | 3.139 | 0.017 | 7.384 |
| 50 | 44.386 | 3.139 | 33.336 | 10.542 |
| 70 | 66.655 | 3.139 | 41.178 | 44.386 |
| 90 | 84.199 | 3.139 | 83.087 | 84.257 |

- Central Europe Graph (to avoid special case with islands)
- FlowCutter is closest to requested imbalance

Pareto Cut Experiments - Cut Size

| max ϵ | Cut Size | | | |
|----------------|------------|-----|--------|------------|
| | F20 | K | M | I |
| 0 | 240 | 716 | 369 | 1 180 |
| 1 | 220 | 245 | 360 | 391 |
| 3 | 220 | 227 | 372 | 319 |
| 5 | 213 | 227 | 369 | 276 |
| 10 | 180 | 228 | 375 | 241 |
| 20 | 162 | 250 | 375 | 220 |
| 30 | 162 | 250 | 369 | 203 |
| 50 | 155 | 250 | 9 881 | 162 |
| 70 | 86 | 250 | 14 375 | 155 |
| 90 | 13 | 250 | 28 | 17 |

- Central Europe Graph (to avoid special case with islands)
- FlowCutter achieves smallest cuts

- Popular Walshaw benchmark set
- Archived best known solutions for imbalance = 5%
- FlowCutter guarantees connected sides
→ We only evaluate instances where the archived solution has this property
- 24 graphs

- Popular Walshaw benchmark set
- Archived best known solutions for imbalance = 5%
- FlowCutter guarantees connected sides
→ We only evaluate instances where the archived solution has this property
- 24 graphs

- On 18 a perfect match with reference
- On 3 graphs error below 5 edges
- Running Time:
 - Fast when c is small
 - When c approaches m ... not so fast

Montag, 25.5.2020

Montag, 8.6.2020

Mittwoch, 10.6.2020



Daniel Delling, Andrew V. Goldberg, Ilya Razenshteyn, and Renato F. Werneck.
Graph Partitioning with Natural Cuts.

In *25th International Parallel and Distributed Processing Symposium (IPDPS'11)*, pages 1135–1146. IEEE Computer Society, 2011.



Michael Hamann and Ben Strasser.
Graph Bisection with Pareto-Optimization.

In *Proceedings of the 18th Meeting on Algorithm Engineering and Experiments (ALENEX'16)*. SIAM, 2016.



George Karypis and Gautam Kumar.
A Fast and Highly Quality Multilevel Scheme for Partitioning Irregular Graphs.
SIAM Journal on Scientific Computing, 20(1):359–392, 1999.



Peter Sanders and Christian Schulz.
Distributed Evolutionary Graph Partitioning.

In *Proceedings of the 14th Meeting on Algorithm Engineering and Experiments (ALENEX'12)*, pages 16–29. SIAM, 2012.



Aaron Schild and Christian Sommer.

On Balanced Separators in Road Networks.

In *Proceedings of the 14th International Symposium on Experimental Algorithms (SEA'15)*, Lecture Notes in Computer Science. Springer, 2015.