# Inhaltsverzeichnis

1	Gru	undlagen	<b>2</b>
	1.1	Graphen und Digraphen	2
	1.2	Bäume und Wälder	2
	1.3	Handshaking-Lemma	2
	1.4	Planare Graphen	2
	1.5	Topologische Sortierung	2
2	Suc	che in Graphen	3
	2.1	Breitensuche (BFS)	
	2.2	Tiefensuche (DFS)	3
3	Miı	nimal aufspannende Bäume	4
	3.1	Kruskal	4
	3.2	Prim	4
4	Kü	irzeste Wege	4
	4.1	Dijkstra	
	4.2	Moore-Bellman-Ford	4
	4.3	A*	5
	4.4	Dynamische Programmierung - Rucksackproblem (KSP)	5
5	Flü	isse in Netzwerken	6
	5.1	Max-Flow-Min-Cut-Theorem	6
	5.2	Edmonds-Karp	6
	5.3	Push-Relabel	7
6	Ma	atchings	7
7	Eul	ler- & Hamiltonkreise	8
	7.1	Chinesisches Postboten-Problem (CPP)	8
	7.2	Travelling-Salesman-Problem (TSP)	
8	Fär	rbung von Graphen	9
	8.1	Färbung planarer Graphen	9
	8.2	Heuristiken zur Graphenfärbung	9

# 1 Grundlagen

## 1.1 Graphen und Digraphen

## $\mathbf{Graph}\ G$

$$G = (V, E)$$

wobei V eine endliche, nichtleere Menge an Knoten oder Ecken (Vertices) und E eine Menge Kanten (Edges), gegeben durch ungeordnete Paare von Knoten  $(v, w)v, w \in V$ , ist.

## $\mathbf{Digraph}\ D$

$$D = (V, A)$$

wobei V eine endliche, nichtleere Menge an Knoten oder Ecken (Vertices) und A eine Menge von gerichteten Bögen (Arcs)  $A \subseteq V \times V$  mit Gewichten  $c \in \mathbb{R}$ . Ein Digraph heißt konservativ, wenn er keinen Kreis mit negativem Gesamtgewicht enthält.

#### Grad eines Knotens v

deg(v) := Grad von v - Anzahl zu Knoten v inzidenter (benachbarter) Kanten in einem Graphen

 $deg_+(v), deg_{in}(v) :=$  Eingangsgrad von v - Anzahl aller auf v zeigenden Bögen in einem Digraphen

 $deg_{-}(v), deg_{out}(v) :=$  Ausgangsgrad von v - Anzahl aller von v ausgehenden Bögen in einem Digraphen

#### Kantenzug/Kette/Pfad P

$$P = (v_0, e_1, v_1, e_2, v_2, \dots, e_k, v_k), v_i \in V, e_i \in E$$

ist eine Sequenz zusammenhängender Kanten.

ist ein Kantenzug, bei dem alle Kanten (paarweise) verschieden sind, also keine wiederholt wird.

# Kreis/Zyklus

Weg

ist ein geschlossener Weg mit identischem Start und Zielknoten.

## vollständiger Graph $K_n$

ist der Graph aus n Knoten, der jeden Knoten mit jedem anderen Knoten verbindet.

## bipartiter Graph

Die Knotenmenge V kann in zwei disjunkte Teilmengen  $V_1$  und  $V_2$  aufgeteilt werden, sodass jede Kante einen Endpunkt in  $V_1$  und  $V_2$  hat.

## Satz von König

Ein Graph ist genau dann bipartit, wenn er keinen Kreis ungerader Länge enthält.

## 1.2 Bäume und Wälder

#### Wald F

ist ein Graph, der keinen Kreis enthält.

#### Baum T in einem Graphen G

ist ein zusammenhängender Wald. T heißt aufspannend, wenn er alle Knoten von G enthält.

## 1.3 Handshaking-Lemma

In einem Graphen G = (V, E) gilt:

$$\sum_{v \in V} deg(v) = 2|E|$$

Daraus folgt implizit, dass die Anzahl der Knoten mit ungeradem Grad gerade ist.

## 1.4 Planare Graphen

Ein planarer Graph kann auf einer zweidimensionalen Fläche kreuzungsfrei gezeichnet werden. Jeder Kreis, jeder Baum und der vollständige Graph  $K_4$  sind planar. Der vollständige Graph  $K_5$  und der vollständige bipartite Graph  $K_{3,3}$  sind nicht planar.

#### Satz von Kurtowski

ein Graph ist genau dann nicht planar, wenn er durch Kontraktion von Kanten in den  $K_5$  oder den  $K_{3,3}$  überführt werden kann.

#### Eulersche Polyederformel

$$n - m + f = 2$$

wobei n die Anzahl der Knoten, m die Anzahl der Kanten und f die Anzahl der Flächen in einem zusammenhängenden planaren Graphen ist.

Für nicht zusammenhängende Graphen gilt

$$n - m + f = k + 1$$

wobei k die Anzahl der Zusammenhangskomponenten ist.

Aus der Polyederformel folgt unmittelbar für planare Graphen aus 3 oder mehr Knoten:

$$m \le 3n - 6$$

$$f < 2n - 4$$

Ist der Graph außerdem noch bipartit gilt für die Anzahl der Kanten:

$$m \le 2n - 4$$

Insbesondere hat jeder planare Graph mindestens einen Knoten von Grad höchstens 5.

## 1.5 Topologische Sortierung

Eine topologische Sortierung eines Digraphen D=(V,A) ist eine injektive Abbildung  $f:V\Rightarrow \mathbb{N}$ , sodass gilt:

$$(v, w) \in A \Rightarrow f(v) < f(w)$$

Ein Digraph hat genau dann eine topologische Sortierung, wenn er keinen gerichteten Kreis enthält.

#### TopSort

# 2 Suche in Graphen

Suchverfahren für Graphen traversieren alle von einem Startknoten s aus erreichbaren Knoten eines Graphen G=(V,E) nach einem rekursiven Schema. Jedem traversierten Knoten wird sein Index (Reihenfolge der Traversierung), sein Vorgänger und sein Abstand zum Startknoten s zugeordnet. Aus den Vorgänger-Beziehungen lässt sich ein aufspannender Baum von G mit Wurzel s rekonstruieren.

Außerdem gilt für die Breitensuche: ein zusammenhängender Graph ist genau dann bipartit, wenn es bei der Breitensuche mit beliebigem Startknoten keine Nicht-Baumkante e gibt, die eine Querverbindung im Spannbaum darstellt (e verbindet zwei Baumknoten auf gleicher Höhe des Baumes).

## 2.1 Breitensuche (BFS)

```
input: ein zusammenhängender Graph G,
        ein Startknoten s
output: Index der Traversierung, Vorgänger und Abstand von s für
        jeden von s aus erreichbaren Knoten

counter = 1
index()
distance()
predecessor()
queue

foreach( Knoten v von G )
    if( v = s )
        index(v) = 1
        distance(v) = 0
        predecessor(v) = undefined
        füge v in queue ein
```

```
else
        index(v) = undefined
        distance(v) = undefined
        predecessor(v) = undefined
while ( queue ist nicht leer )
    v = head(queue)
    if ( v hat einen noch nicht untersuchten Nachbarn w )
        markiere w als untersucht
        füge w am Ende der queue ein
        index(w) = ++counter
        predecessor(w) = v
        distance(w) = distance(v) + 1
    else
        entferne v aus der queue
return index, predecessor, distance
2.2
       Tiefensuche (DFS)
input: ein zusammenhängender Graph G, ein Startknoten s
output: Index der Traversierung, Vorgänger und Abstand von s für
    jeden von s aus erreichbaren Knoten
counter = 1
index()
distance()
predecessor()
stack
foreach (Knoten v von G)
    if(v = s)
        index(v) = 1
        distance(v) = 0
        predecessor(v) = undefined
        lege v auf stack
    else
        index(v) = undefined
        distance(v) = undefined
        predecessor(v) = undefined
while( stack ist nicht leer )
    v = peek(stack)
    if( v hat einen noch nicht untersuchten Nachbarn w )
        markiere w als untersucht
        lege w auf stack
        index(w) = ++counter
        predecessor(w) = v
        distance(w) = distance(v) + 1
    else
```

```
nimm v von stack
return index, predecessor, distance
```

# 3 Minimal aufspannende Bäume

Ein minimal aufspannender Baum, ist der aufspannende Baum, mit der kleinsten Gesamtsumme der Kantengewichte. Jeder aufspannende Baum mit n Knoten hat genau n-1 Kanten. Entfernt man eine Kante e, ist der aufspannende Baum nicht mehr zusammenhängend, sondern in zwei Zusammenhangskomponenten zerlegt - den zu e gehörigen Fundamentalschnitt. Fügt man dem aufspannenden Baum eine Kante k hinzu, enthält der Baum nun einen Kreis - den zu k gehörigen Fundamentalkreis.

#### 3.1 Kruskal

```
input: ein zusammenhängender Graph mit Kantengewichten
output: ein minimal aufspannender Baum
sortiere alle Kanten aufsteigend nach ihren Gewichten
counter = 0
tree
initialisiere für jeden Knoten v eine Zusammenhangskomponente V,
die nur v enthält
foreach (Kante e der aufsteigend sortierten Kanten )
    if( e verbindet zwei unterschiedliche Komponenten V und W )
        verschmilz V und W
        füge e zu tree hinzu
        counter++
        if( counter = Anzahl aller Knoten - 1 )
            return tree
3.2
       Prim
input: ein zusammenhängender Graph mit Kantengewichten,
        ein Startknoten s
output: ein minimal aufspannender Baum gegeben durch eine
        Vorgänger-Beziehung
predecessor()
distance()
foreach (Knoten v des Graphen )
    predecessor(v) = undefined
    if(v = s)
        distance(v) = 0
    else
```

distance(v) = infinity

```
while( noch nicht alle Knoten erreichbar )
   v = noch nicht erreichbarer Knoten mit minimalem dist(v)
   foreach( noch nicht erreichbarer Nachbar w von v )
        if( distance(w) > Kantengewicht(v,w) )
            distance(w) = Kantengewicht(v,w)
            predecessor(w) = v
   markiere v als erreichbar
```

# 4 Kürzeste Wege

# 4.1 Dijkstra

```
input: ein gewichteter Digraph mit nichtnegativen Kantengewichten,
        ein Startknoten s
output: die kürzesten Wege von s zu jedem anderen erreichbaren Knoten,
        gegeben durch eine Vorgänger Beziehung,
        die absoluten Distanzen von s zu jedem anderen Knoten
predecessor()
distance()
foreach (Knoten v des Graphen )
    predecessor(v) = undefined
    if(v = s)
        distance(v) = 0
        distance(v) = infinity
while( es gibt nicht markierte Knoten v mit distance(v) < infinity )</pre>
    v = nicht markierter Knoten mit minimalem distance(v) Wert
    markiere v
    foreach( unmarkierter Nachbar w von v )
        if( distance(w) > distance(v) + Kantengewicht(v,w) )
            distance(w) = distance(v) + Kantengewicht(v,w)
            predecessor(w) = v
```

#### 4.2 Moore-Bellman-Ford

```
input: ein konservativer Digraph,
   ein Startknoten s
output: die kürzesten Wege von s zu jedem anderen erreichbaren Knoten,
   gegeben durch eine Vorgänger Beziehung,
   die absoluten Distanzen von s zu jedem anderen Knoten

predecessor()
distance()

foreach( Knoten v des Graphen )
   predecessor(v) = undefined
```

```
if( v = s )
          distance(v) = 0
else
          distance(v) = infinity

repeat( Anzahl Knoten - 1 ) times
    foreach( Kante e = (v,w) des Graphen )
        if( distance(w) > distance(v) + Kantengewicht(v,w) )
          distance(w) = distance(v) + Kantengewicht(v,w)
          predecessor(w) = v
```

#### 4.3 A\*

Der A\*-Algorithmus ist eine optimierte Variante des Algorithmus von Dijkstra. Die Breitensuche, über die Dijkstra sich den Graphen erschließt, ist für Graphen mit einer großen Anzahl an Knoten speicherplatzkritisch. Der A\*-Algorithmus löst dieses Problem, indem er nicht, wie Dijkstra, immer den nähesten Knoten als Kandidaten wählt, sondern den nähesten Knoten, der außerdem die geschätzt kürzeste Distanz zu einem gewünschten Zielknoten hat. Diese Schätzung erfolgt über eine heuristische Schätzfunktion  $h: V \to \mathbb{R}^+$ .

Damit der A\*-Algorithmus korrekt arbeitet, muss h folgende Bedingungen erfüllen:

$$h(t) = 0$$

$$h(v) \le c(v, w) + h(w), \quad \forall (v, w) \in A$$

wobei t den Zielknoten, c das Kantengewicht von Knoten v zu Knoten w und A die Menge aller Bögen im Graphen beschreibt.

```
input: ein zusammenhängender, gewichteter Digraph
        mit nichtnegativen Kantengewichten,
        eine heuristische Schätzfunktion heuristic,
        ein Startknoten s,
        ein Zielknoten t
       die kürzesten Wege von s zu jedem anderen erreichbaren Knoten,
output:
        gegeben durch eine Vorgänger Beziehung,
        die absoluten Distanzen von s zu jedem anderen Knoten
predecessor()
distance()
foreach (Knoten v des Graphen )
    predecessor(v) = undefined
    if(v = s)
        distance(v) = 0
    else
        distance(v) = infinity
while (es gibt einen nicht markierten Knoten v)
    v = nicht markierter Knoten mit minimalem distance(v) + heuristic(v)
```

```
markiere v
if( t ungleich v )
  foreach( nicht markierten Nachbarn w von v )
      if( distance(w) > distance(v) + Kantengewicht(v,w) )
      distance(w) = distance(v) + Kantengewicht(v,w)
      predecessor(w) = v
```

## 4.4 Dynamische Programmierung - Rucksackproblem (KSP)

Das Rucksackproblem ist ein doppeltes Optimierungsproblem. Es gibt  $n \in \mathbb{N}$  Elemente, die je über einen gewissen Profit  $c_k \in \mathbb{N}$  und ein gewisses Gewicht  $a_k \in \mathbb{N}$  verfügen. Zusätzlich ist ein Maximalgewicht  $b \in \mathbb{N}$ , das nicht überschritten werden darf, definiert. Es gilt nun die Elemente so auszuwählen, dass der meiste Nutzen entsteht.

Beim binären Rucksackproblem können Elemente nur ausgewählt oder weggelassen werden. Dagegen können beim allgemeinen Rucksackproblem auch mehrere Elemente von einem Typ ausgewählt werden. Das allgemeine KSP ist NP-schwer.

Das binäre Rucksackproblem lässt sich mithile dynamischer Programmierung lösen. Dabei wird ein mehrdimensionales Optimierungsproblem in leichter zu lösende Teilprobleme zerlegt und deren Lösungen gespeichert, um diese später beim Zusammensetzen der Einzellösungen wiederverwenden zu können. Dem Modell unterliegt ein kreisfreier, lexikographisch sortierter Digraph, der alle möglichen Kombinationen der Elemente darstellt. Ein Knoten entspricht einem Tupel  $(k,\beta)$ , wobei k zwischen 0 und n,  $\beta$  zwischen 0 und b liegt. Außerdem wird jedem Knoten der bisher akkumulierte Nutzen  $z_k$  zu gewiesen (Eintragungen in der Tabelle). Es git nun drei mögliche Arten von Kanten in der Tabelle:

- Kante 1 nach rechts ( $\beta \to \beta + 1$ , k bleibt gleich) es wird kein weiteres Element ausgewählt und der akkumulierte Nutzen bleibt gleich.
- Kante 1 nach unten ( $\beta$  bleibt gleich,  $k \to k+1$ ) ein neues Element<sub>k+1</sub> wird betrachtet aber nicht ausgewählt und der akkumulierte Nutzen bleibt gleich.
- Kante  $a_{k+1}$  nach rechts, 1 nach unten  $(\beta \to \beta + a_{k+1}, k \to k+1)$  ein neues Element<sub>k+1</sub> wird betrachtet, ausgewählt und der akkumulierte Nutzen erhöht sich.

Der akkumulierte Nutzen  $z_k$  ist das Maximum aus zwei möglichen Fällen: entweder der Wert  $z_{k-1}(\beta)$ , also der z-Wert der Zellen 1 über der zu bestimmenden Zelle, oder der Wert  $z_{k-1}(\beta - a_{k-1})$  (, wenn er überhaupt existiert), also der Wert der Zelle, von der eine Diagonalkante zu der zu bestimmenden Zelle führt.

ck	a <sub>k</sub>	β	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11	12	13
-	-	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
10	1	1	10	10	10	10	10	10	10	10	10	10	10	10	10
80	9	2	10	10	10	10	10	10	10	10	80	90	90	90	90
40	5	3	10	10	10	10	40	50	50	50	80	90	90	90	90
30	4	4	10	10	10	30	40	50	50	50	80	90	90	90	110
22	3	5	10	10	22	32	40	50	52	62	80	90	90	102	112

#### 5 Flüsse in Netzwerken

Ein (Fluss-)Netzwerk N=(D,c,s,t) ist ein Digraph D=(V,A) mit einer Kapazitätsfunktion  $c:A\mapsto\mathbb{R}_+$  und zwei ausgezeichneten Knoten s, genannt Quelle, und t, genannt Senke. N simuliert einen Fluss  $f:A\mapsto\mathbb{R}_+$  (Wasser, Elektrizität, Verkehr, etc.) von der Quelle s zur Senke t.

#### Kapazitätsbedingung

Für alle Kanten aus A gilt: der Fluss f(e) über eine Kante  $e \in A$  ist nach oben beschränkt durch die Kapazität c(e) der Kante.

## Flusserhaltungsbedingung

Für alle Knoten aus V außer s und t gilt: die Summe des Zuflusses eines Knotens  $v \in V$  (Summe der Flüsse aller in v eingehenden Kanten) muss gleich der Summe aller Ausflüsse (Summer der Flüsse aller aus v ausgehenden Kanten) sein.

# Gesamtfluss |f|

Der Gesamtfluss |f| ist die Differenz aller Ausflüsse und Einflüsse der Quelle s (alternativ die Differenz aller Einflüsse und Ausflüsse der Senke t).

#### s-t-Schnitt

Ein s-t-Schnitt ist eine Teilmenge S der Knotenmenge V, sodass S die Quelle s, nicht aber die Senke t enthält. Die Kapazität des Schnitts ergibt sich aus der Summe der Kapazitäten aller Kanten, die aus S herausragen - also Knoten aus S mit Knoten verbinden, die nicht in S enthalten sind.

## augmentierender Weg

Ein augmentierender Weg ist ein Weg von s nach t, auf dem die Kapazität keiner Kante voll ausgeschöpft ist, also für jede im Weg enthaltene Kante e gilt f(e) < c(e). Der Fluss entlang des Weges ist also noch nicht maximal und kann daher auf jeder Kante um die kleinste c(e) - f(e) Differenz des ganzen Weges erhöht werden.

# Residualgraph $D_f$

Der Residualgraph  $D_f$  zu einem Netzwerk N und einem Fluss f beschreibt durch Vorwärtsund Rückwärtskanten, um wie viel der Fluss jeder Kante von N erhöht und erniedrigt werden kann, sodass die Kapazitäts- und Flussbedingung erhalten bleiben. Für jede Kante in N, auf der der Fluss um Wert x erhöht werden kann, wird in  $D_f$  eine korrespondierende Vorwärtskante mit Gewicht x eingetragen. Für jeden auf einer Kante in x bereits existierenden Fluss mit Wert x wird eine korrespondierende Rückwärtskante mit Gewicht x eingetrage (der Fluss kann hier um x reduziert werden).

#### 5.1 Max-Flow-Min-Cut-Theorem

Ein s-t-Fluss in einem Netzwerk ist genau dann maximal, wenn es keinen augmentierenden Weg mehr gibt. Der Wert eines maximalen s-t-Flusses stimmt mit dem Wert der minimalen Kapazität eines s-t-Schnitts überein.

## 5.2 Edmonds-Karp

orientation(w) = -

Der Algorithmus von Edmonds und Karp erschließt sich systematisch kürzeste augmentierende Wege durch Breitensuche (find\_augmenting\_path) und erhöht dann den Fluss entlang dieser Wege so weit wie möglich (augment\_flow). Wenn kein augmentierender Weg mehr gefunden werden kann, ist der Fluss maximal.

```
find augmenting path()
input: ein Flussnetzwerk N,
        ein Fluss flow
output: ein augmentierender Weg gegeben über die Vorgänger-Beziehung,
        ein minimaler Wert, um den der Fluss entlang des augmentierenden
        Weges erhöht werden kann,
        eine Orietierungsfunktion, die Knoten als über Vorwärts- oder
        Rückwärtskanten erreichbar markiert,
        ein korrespondierender s-t-Schnitt
predecessor
flow delta()
orientation()
cut
markiere s, indem s cut hinzugefügt wird
foreach (Knoten v)
    flow_delta(v) = infinity
führe von s Breitensuche aus mit:
    if ( neuer Knoten w ist über Vorwärtskante erreichbar )
        orientation(w) = +
        flow_delta(w) = Minimum aus flow_delta(predecessor(w)) und Wert,
                        um den der Zufluss von w erhöht werden kann
    else
```

```
flow_delta(w) = Minimum aus flow_delta(predecessor(w)) und Zufluss
    predecessor(w) = v
    markiere w, indem w cut hinzugefügt wird
return (predecessor, flow delta(t), orientation, cut)
augment flow()
input: ein Flussnetzwerk,
        ein Fluss flow,
        ein augmentierender Weg gegeben über eine Vorgänger-Beziehung
        predecessor,
        ein minimaler Wert flow_delta, um den der Fluss entlang des
        augmentierenden Weges erhöht werden kann,
        eine Orietierungsfunktion, die Knoten als über Vorwärts- oder
        Rückwärtskanten erreichbar markiert
output: ein um flow_delta augmentierter Fluss
v = t
w = undefined
while( w ungleich s )
    w = predecessor(v)
    if(orientation(v) = +)
        flow(w,v) = flow(w,v) + flow_delta
    else
        flow(w,v) = flow(w,v) - flow_delta
    v = w
edmonds karp()
input: ein Flussnetzwerk N
output: ein maximaler Fluss,
        ein minimaler Schnitt
flow()
cut
foreach (Kante e des Netzwerkes )
    flow(e) = 0
cut = alle Knoten des Netzwerkes
while (Senke ist noch in cut enthalten )
    (path, flow_delta, orientation, new_cut) = find_augmenting_path(N, flow)
```

#### 5.3 Push-Relabel

Der Push-Relabel-Algorithmus erzeugt - im Gegensatz zum Algorithmus von Edmonds und Karp - nicht in jedem Schritt einen korrekten Fluss, sonder arbeitet mit sogenannten Präflüssen, einem "Arbeitsfluss", der noch zum maximalen Fluss ausgearbeitet werden muss. Im Präfluss darf der Zufluss eines Knotens größer als sein Abfluss sein, jedoch darf der Präfluss die Kapazitätsgrenzen der Kanten nicht übersteigen. Der Überschuss, der in einem Knoten v durch einen höheren Zu- als Abfluss entstehen kann, wird Exzess e(v) genannt. Ein Knoten, dessen Exzess größer 0 ist, wird aktiv genannt. Ein Präfluss ist genau dann ein gültiger Fluss, wenn es keine aktiven Knoten gibt.

Idee des Push-Relabel-Algorithmus ist, von der Quelle den größtmöglichen Präfluss ins Netzwerk ausströmen zu lassen und alle (ungültigen) Exzesse zukzessive "zurückzuschieben", sodass ein maximaler gültiger Fluss entsteht. Damit nicht im Kreis zurückgeschoben wird, werden Knoten, die einen Exzess ausgeglichen haben, angehoben auf eine Höhe d. Die Höhe der Senke d(t) ist 0.

Hierzu werden zu Beginn alle Abflüsse der Quelle auf deren Maxima (= Kapazitäten) und die Flüsse über alle anderen Kanten auf 0 gesetzt - somit sind alle Nachbarn der Quelle aktiv. Zudem wird die Quelle auf die Höhe d(s) = |V| Anzahl der Knoten im Netzwerk angehoben. Alle anderen Knoten haben Höhe 0. Man wählt nun sukzessive (z.B. nach lexikographischer Ordnung) einen aktiven Knoten v aus bis es keinen aktiven Knoten mehr gibt und führt je eine der folgenden zwei Operationen aus:

 ${f Relabel}$  , wenn alle Nachbarn, auf die v schieben kann, höher als v selbst liegen.

 $\mathbf{Push}$ , wenn zumindest ein Nachbarn, auf den v schieben kann, mindestens ein Level niedriger liegt.

Relabel(v): hebe v ein Level höher als den niedrigsten all seiner höheren beschiebbaren Nachbarn.

Push(v,w):  $\gamma =$  Minimum aus Exzess e(v) und schiebbarem Betrag zum niedrigsten Nachbarn w aller niedrigeren beschiebbaren Nachbarn von v. Schiebe  $\gamma$ -viel von v auf w und passe den Exzess von v und die Restkapazität der Kante (v,w) entsprechend an.

# 6 Matchings

# Matching M

In einem Graphen G=(V,E) nennt man eine Kantenteilmenge  $M\subseteq E$  Matching, wenn keine zwei Kanten aus M einen gemeinsamen Endknoten haben. Ist ein Knoten v Endpunkt einer in M enthaltenen Kante, nennt man v M-gesättigt, ansonsten M-ungesättigt oder exponiert.

Ein Matching M heißt perfekt, wenn jeder Knoten in G M-gesättigt ist.

Ein Matching M heißt maximal, wenn es kein Matching M' in G gibt, das mehr Kanten enthält als M.

#### Alternierender Pfad P

In einem Graphen G=(V,E), der ein Matching M enthält, ist ein alternierender Pfad ein Pfad, der nur aus Kanten besteht, die abwechselnd zu M und den Rest-Kanten  $E \setminus M$  gehören. Ist in einem alternierenden Pfad der erste und der Letzte Knoten M-ungesättigt (hierzu muss der Pfad gerade Länge haben), nennt man den Pfad M-erweiternd oder M-augemntierend. Tauscht man in einem M-augmentierenden Pfad alle Kanten (flip) so, dass genau die Kanten zum Matching gehören, die davor zu den Rest-Kanten gezählt haben, und umgekehrt, erhält man einen alternierenden Pfad, dessen Enden gesättigt sind - man hat das Matching um die beiden vormals ungesättigten Endknoten des Pfades erweitert:

$$1-2=3-4=5-6 \rightarrow 1=2-3=4-5=6$$

Ein Matching M ist genau dann maximal, wenn es keinen M-augmentierenden Pfad mehr gibt.

#### Symmetrische Differenz

Seien  $M_1$  und  $M_2$  Matchings im Graphen G = (V, E), dann ist die symmetrische Differenz von zwei Matchings definiert als:

$$M_1 \triangle M_2 = (M_1 \setminus M_2) \cup (M_2 \setminus M_1)$$

Für jede Zusammenhangskomponente K des Untergraphen  $G_{\triangle} = (V, M_1 \triangle M_2)$  von G gilt eine der folgenden Eigenschaften:

- K ist ein Zyklus gerader länge mit Kanten abwechselnd in  $M_1$  und  $M_2$ .
- K ist ein Weg , dessen Kanten abwechselnd in  $M_1$  und  $M_2$  liegen und dessen Endknoten in einem der beiden Matchings ungesättigt sind.

# Heiratssatz von Hall

In einem bipartiten Graphen  $G=(V=V_1 \uplus V_2,E)$  mit Bipartition  $V_1/V_2$  gibt es genau dann ein matching, dass jeden Knoten in  $V_1$  sättigt, wenn für jede Teilmenge  $U\subseteq V_1$  für die Menge der mit einem Element aus U adjazenten Knoten N(U) gilt:

$$|U| \le |N(U)|$$

## **Blossom-Shrinking**

Der Blossom-Shrinking-Algorithmus findet ein maximales Matching M in einem Graphen G=(V,E). Hierzu findet er durch Breitensuche M-augmentierende Pfade und tauscht (flip) deren Kanten wie oben beschrieben, um M um die Endknoten des jeweiligen Pfades zu erweitern.

Die Breitensuche startet immer vom lexikographisch kleinsten exponierten Knoten. Der entstehende Breitensuchbaum ist ein alternierender Baum, dessen Kantenebenen abwechselnd nur Matching-Kanten oder nur Rest-Kanten enthalten.

Wird ein ungerader Kreis, erkennbar als Nicht-Matching-Querkante oder -Rückwärtskante im alternierenden Baum, gefunden, liegt ein sogenanntes Blossom vor. Ein Blossom wird durch einen neuen Knoten  $v_*$  (lexikographisch 1 größer als der bisherige lexikographisch größte Knoten) ersetzt.  $v_*$  erhält alle in das Blossom eingehenden Kanten. Hierbei können Dopplungen auftreten - in diesem Fall kann jeweils irgendeine der doppelten Kanten ausgewählt werden.

Ziel ist nun, erst den reduzierten Blossomknoten  $v_*$  in eine maximale Matching-Verkantung einzubetten, dann das Innere des Blossoms auf die schon maximale umgebende Verkantung abzustimmen und ggf. letztere noch korrektiv anzupassen. Dazu führt man den bisherigen Prozess des Findens und Erweiterns augmentierender Pfade fort, bis man einen Pfad findet, der den Knoten  $v_*$  enthält, der das Blossom ersetzt hat. Je nach Einbindung von  $v_*$  in den erweiterten Weg nach dem Flip kann das Innere des Blossoms entsprechend auf einen längeren alternierenden Pfad angepasst werden, der dann das komplette Blossom enthält.

Kann kein weiterer augmentierender Pfad mehr gefunden werden, ist das Matching maximal und man ist fertig.

#### 7 Euler- & Hamiltonkreise

#### **Eulertour**

Eine Eulertour in einem Graphen G=(V,E) ist ein Pfad von einem Knoten v zu einem Knoten w, der Jede Kante aus E genau einmal enthält. Ein zusammenhängender Graph besitzt genau dann eine Eulertour, wenn maximal zwei seiner Knoten ungeraden grad haben.

Ist die Eulertour geschlossen, spricht man von einem Eulerkreis. Besitzt ein Graph einen Eulerkreis, nennt man eulersch. Ein zusammenhängender Graph ist genau dann eulersch, wenn der Grad jedes Knotens gerade ist.

## 7.1 Chinesisches Postboten-Problem (CPP)

Gegeben ist ein Graph G=(V,E) mit nichtnegativen Kantengewichten  $c(e)\geq 0, \forall e\in E.$  Ziel ist es, einen geschlossenen Pfad (Kreis) zu finden, der jede Kante mindestens einmal durchläuft und dabei minimales Gesamtgewicht (Summe aller durchlaufenen Kantengewichte) hat (z.B. effiziente Route für Postboten/Müllabfuhr im Straßennetz).

Ansatz: ein Eulerkreis ist die optimale Lösung, da er ja jede Kante genau einmal durchläuft.

- ullet Ist der Grad aller Knoten von G gerade, ist man fertig und muss nur noch eine Traversierung des Eulerkreises finden.
- Gibt es Knoten mit ungeradem Grad, so müssen Kanten doppelt abeglaufen werden. Um einen entsprechenden Eulerkreis konstruieren zu können, muss der Grad der Knoten mit ungeradem Grad auf eine gerade Zahl angehoben werden. Dies geschieht durch Verdopplung der Kanten von Pfaden, die zwei Knoten mit ungeradem Grad verbinden (dies ist möglich, da es immer eine gerade Anzahl von Knoten mit ungeradem Grad gibt vgl. Handshaking-Lemma). Es gilt nun, alle Knoten mit ungeradem Grad so zu verbinden, dass die entstehenden, verdoppelten Pfade aufsummiert das kleinste, zusätzlich Gewicht zum Graphen beisteuern.

#### Hamiltonkreis

Ein Hamiltonkreis in einem Graphen G = (V, E) mit mindestens 3 Knoten ist ein Kreis, der jeden Knoten aus V genau einaml enthält. Besitzt ein Graph einen Hamiltonkreis nennt man

ihn hamiltonisch. Das Problem zu entscheiden, ob ein Graph einen Hamiltonkreis enthält, ist NP-vollständig.

#### Satz von Dirac

Ein Graph G=(V,E) ist genau dann hamiltonisch, wenn für jeden Knoten v aus V gilt:

$$deg(v) \ge \lceil \frac{n}{2} \rceil, \quad \forall v \in V$$

, wobei n die Anzahl aller Knoten in V beschreibt.

## 7.2 Travelling-Salesman-Problem (TSP)

Gegeben ist der vollständige Graph  $G=K_n$  mit nichtnegativen Kantengewichten  $c(e)\geq 0, \forall e\in E.$  Ziel ist es nun einen Hamiltonkreis mit minimalem Gewicht zu finden (Handlungsreisender, der möglichst effizient alle Städte des Landes bereisen will). Wenn die Abstände (= Kantengewichte) die Dreiecksungleichung  $(c(u,w)\leq c(u,v)+c(v,w))$  erfüllen, nennt man das TSP metrisch. Das TSP ist NP-schwer. Daher sucht man sogenannte Heuristiken - Verfahren, die zumindest eine Näherungslösung in polynomialer Zeit liefern.

#### Nearest-Neighbour-Heuristik

Starte an einem beliebigen Knoten und baue von dort aus den Pfad auf. Füge dem Pfad vom Startknoten ausgehend solange immer den am schnellsten erreichbaren (noch nicht besuchten) Knoten hinzu, bis der Pfad alle Knoten enthält. Verbinde End und Anfang des Pfades.

#### Christofides-Heuristik

Die Christofides-Heuristik funtioniert nur für metrische TSPs.

- 1. Bestimme einen minimal aufspannenden Baum S von G (z.B. mit Kruskal).
- 2. Sei W die Menge der Knoten mit ungeradem Grad im Spannbaum S.
- 3. Finde Pfade in G, die alle Knoten aus W möglichst effizient verbinden.
- 4. Der Graph  $G_*$ , der aus Kombination des Spannbaumes S und der Kanten der Pfade, die die ungeraden Knoten verbinden, entsteht ist eulersch.
- 5. Bestimme eine Eulertour.
- 6. Verkürze die Eulertour (Dreiecksungleichung).

# 8 Färbung von Graphen

- 8.1 Färbung planarer Graphen
- 8.2 Heuristiken zur Graphenfärbung