

# 1 Todo

- graphical models
- BP, SP
- Bethe approx
- Verbindung zwischen den ersten beiden Punkten
- Max-Sum

## 2 Matching

### 2.1 Definition

Sei  $G = (V, E)$  ein endlicher, ungerichteter Graph. Eine Menge  $M \subseteq E$  ist ein Matching, wenn es keine zwei Kanten in  $M$  gibt, welche inzident zum selben Knoten sind, also den selben Knoten enthalten.

**maximal matching** Ein Matching  $M$  heißt maximal matching (nicht erweiterbar), wenn es keine weitere Kante  $e \in E \setminus M$  gibt für welche  $\{e\} \cup M$  ein weiteres gültiges Matching wäre.

**maximum matching**  $M$  heißt maximum matching (größtmögliches Matching), falls  $M$  von allen möglichen Matchings die größte Kardinalität aufweist. Maximum matchings sind auch maximale Matchings und die Mächtigkeit eines Maximum matchings wird Matchingzahl genannt und als  $\nu(G)$  notiert.

**perfekte matchings**  $M$  ist perfekt, wenn  $2 \cdot |M| = V$  gilt, also jeder Knoten des Graphen einmal in den Kanten in  $M$  vorkommt. Perfekte Matchings sind maximum matchings und damit auch maximal.

### 2.2 Eigenschaften

Seien  $A$  und  $B$  zwei maximale matchings.

- Jede Kante in  $B \setminus A$  kann höchstens mit zwei Kanten in  $A \setminus B$  benachbart sein (Kanten nennt man benachbart, wenn sie einen Knoten teilen).  
*Eine Kante, die in  $B \setminus A$ , also in  $B$ , aber nicht in  $A$  vorkommt hat nur zwei Knoten und da  $A$  ein Matching ist, kann es in  $A$  nur maximal zwei Kanten geben, die inzident zu diesen Knoten sind (entweder zwei Kanten von denen jeweils eine inzident zu einer der beiden Knoten ist, oder nur einer der Knoten ist von  $A$  abgedeckt). Da es also nur maximal zwei Kanten in  $A$  geben kann, welche mit einer Kante in  $B \setminus A$  benachbart sein können, gilt dies auch für  $A \setminus B$  (die Menge wird dadurch ja nur kleiner, aber das gilt schon für die Größe).*
- Jede Kante in  $A \setminus B$  grenzt an (mindestens?) eine Kante in  $B \setminus A$ , weil  $B$  nicht erweiterbar ist.  
*Eine Kante, die in  $A \setminus B$  vorkommt, hat wieder zwei Knoten  $v, w$ . Es kann nicht sein, dass keiner von den beiden Knoten in einer Kante in  $B$  vorkommt, weil sonst könnte man  $B$  um die Kante  $\{v, w\}$  erweitern, was aber per Definition nicht möglich ist. Also werden entweder beide oder nur einer in Kanten von  $B$  berücksichtigt. So oder so ist mindestens ein Knoten in einer Kante in  $B$  drin und damit benachbart zur Anfangskante aus  $A \setminus B$ . Jetzt noch die Frage, warum in  $B \setminus A$ : Die Kanten, die jetzt  $v, w$  oder beide berücksichtigen können gar nicht Teil von  $A$  sein, da ja jeder Knoten nur einmal im Matching auftauchen darf.*

Es gilt also:

$$|A \setminus B| \leq 2 \cdot |B \setminus A| \quad (1)$$

$|B \setminus A|$  darf höchstens halb so klein sein, wie  $|A \setminus B|$ .

In wie fern liefern die Aussagen Hinweise zu den Größen der Mengen? Nach der zweiten Aussage gibt es zu

jeder Kante in  $A \setminus B$  mindestens eine Nachbarkante in  $B \setminus A$ , jedoch können da Kanten auch mehrfach als angrenzende Kanten benutzt werden. Jedoch nach der ersten Aussage jede maximal doppelt.

Wenn das Gleichzeichen gilt, wird jeder Kante in  $A \setminus B$  eine Kante in  $B \setminus A$  zugeordnet, die noch zu genau einer anderen Kante benachbart ist. Da jede Kante benachbart mit mindestens einer ist,  $B \setminus A$  aber mindestens halb so groß sein muss, damit alle benachbart mit einer Kante aus der zweiten Menge sein können, ist das der worst case und ansonsten ist  $B \setminus A$  mehr als halb so groß. Wenn  $B \setminus A$  kleiner als halb so groß wie die linke Menge wäre, könnte nicht mehr jeder Kante eine andere als Nachbar zugeordnet werden, da jeder eine zugeordnet werden muss, aber für jeweils höchstens zwei Kanten nur ein Nachbar gemeinsam sein darf.

Jetzt da das geklärt ist, kann man schnell schreiben:

$$|A| = |(A \cap B) \cup (A \setminus B)| = |A \cap B| + |A \setminus B| \leq 2 \cdot |A \cap B| + 2 \cdot |B \setminus A| = 2 \cdot |(A \cap B) \cup (B \setminus A)| = 2 \cdot |B|,$$

also

$$|A| \leq 2 \cdot |B| \quad (2)$$

und da die Bezeichnungen  $A$  und  $B$  von Anfang an willkürlich gewählt waren, gilt das genauso auch anders herum.

### 3 Knotenüberdeckungsproblem

Dieses Problem fragt danach, ob es zu einem geg. einfachen Graphen  $G$  und einer Zahl  $k$  ein Vertexcover von  $G$  der Größe höchstens  $k$  gibt. Also ob es eine  $k$ -elementige Teilmenge  $K \subset V$  gibt, sodass jede Kante des Graphen inzident zu mindestens einem Knoten  $v \in K$  ist.

### 4 Bipartiter Graph

Ein einfacher Graph  $G = (V, E)$  heißt bipartit, falls sich seine Knoten in zwei disjunkte Teilmengen  $U$  und  $W$  aufteilen lassen, sodass zwischen den Knoten innerhalb beider Teilmengen keine Kanten verlaufen. Die Mengen  $U$  und  $W$  bezeichnet man dann als Partitionsklassen (englisch parts). Man schreibt dann oft  $G = (U, V, E)$  um einen bipartiten Graphen zu beschreiben, dessen Partition die parts  $U$  und  $V$  hat. Ein Graph heißt vollständig bipartit, falls eine Bipartition  $\{U, V\}$  existiert, sodass jeder Knoten aus  $U$  mit jedem Knoten in  $V$  verbunden ist.

#### 4.1 Matching

Beim Matching bei bipartiten Graphen geht es darum, Kanten zwischen den parts zu matchen. *Es geht ja auch nur so, da es zwischen Knoten eines parts ja gar keine Kanten gibt.*

- Die Größe einer minimalen Knotenüberdeckung und eines maximum Matching stimmen auf bipartiten Graphen überein. *Noch keine Gedanken zu gemacht.*

### 5 Factor-Graph

Ein Factor-Graph ist ein bipartiter Graph der die Faktorisierung einer Funktion darstellt. Sei eine Faktorisierung der Funktion  $g(X_1, X_2, \dots, X_n)$  gegeben:

$$g(X_1, X_2, \dots, X_n) = \prod_{j=1}^m f_j(S_j) \quad (3)$$

mit  $S_j \subseteq \{X_1, X_2, \dots, X_n\}$  Das heißt, dass sich die Funktion  $g$  darstellen lässt als Produkt von  $m$  Funktionen von Teilmengen der ursprünglichen Parametermenge. Beispielsweise eine Funktion  $g(X_1, X_2, X_3) = f_1(X_1)f_2(X_1, X_2)f_3(X_1, X_2)f_4(X_2, X_3)$ .

Der zu einer Faktorisierung gehörende Factor-Graph  $G(X, F, E)$  besteht aus Variablenknoten  $X = \{X_1, X_2, \dots, X_n\}$ ,

Factor vertices  $F = \{f_1, f_2, \dots, f_m\}$  und wie ein normaler Graph gibt es noch die Kanten  $E$ , wobei die Kanten in Abhängigkeit der Faktorisierung vorliegen: Es existiert eine ungerichtete Kante zwischen einem Variablenknoten  $X_k$  und dem factor Knoten  $f_j$  genau dann, wenn (iff)  $X_k \in S_j$ . Es wird dabei laut Wiki angenommen, dass die Funktion  $g(X_1, \dots, X_n) \in \mathbb{R}$  gilt.

## 5.1 Beispiel

Angenommen wir haben wieder die Beispielfaktorisierung  $g(X_1, X_2, X_3) = f_1(X_1)f_2(X_1, X_2)f_3(X_1, X_2)f_4(X_2, X_3)$ , dann ist dazu in Abb. 1 ein korrespondierender Factor-Graph dargestellt.

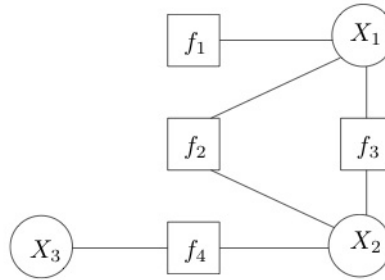


Abbildung 1: Beispielfactorgraph

Jede Factornode ist mit den zugehörigen Variablenodes verbunden. Man kann noch erkennen, dass es im Graphen einen Zyklus gibt. Das liegt daran, dass sowohl  $f_2$ , also auch  $f_3$  die Argumente  $X_1, X_2$  haben. Da sich beide Faktoren sozusagen aus den selben Argumenten zusammensetzen lassen, kann man diese beiden Faktoren auch zu einem zusammenfassen und der Graph wird zu einem Baum. Das ist relevant, da message passing algorithmen exakt auf Trees funktionieren, während sie für Graphen mit Zyklen nur Approximationen liefern.

## 5.2 Graphen zu Faktorgraphen

In einem Bsp-paper wird zu einem normalen ungerichteten Graphen ein Factorgraph assoziiert, indem für jeden Knoten ein factor-Knoten gesetzt wird und in jede Kante ein Variableknoten, welcher dann mit zwei Kanten zwischen den factor-Knoten wieder verbunden wird.

## 6 Zustandssumme

Die ZS ist ein Maß für das Volumen, das ein System im Phasenraum einnimmt. Vom mikrokanonischen Ensemble ausgehend ist sie eine Funktion der Temperatur  $T$  sowie der Mikrozustandsenergien  $E_1, E_2, \dots$ , welche durch andere thermodynamische Größen ( $V, N$ , etc.) bestimmt werden. Die ZS spielt die Rolle der Normalisierungskonstante und ist nicht abhängig von einem Mikrozustand. Sie sorgt also dafür, dass sich die Wahrscheinlichkeiten  $P_s = \frac{1}{Z} e^{-\beta E_s}$  dafür, dass sich das System im Mikrozustand  $s$  befindet zu 1 aufsummieren.

In the canonical and grand-canonical ensembles the meaning of the partition function remains the same, but since energy is not anymore fixed the expression is going to change.

## 7 Fragen

7.1 Offen: Warum kann man die ZS rekursiv zusammenmultiplizieren (im Vorlesung 13 Optimierungsalgorithmen)

7.2 Offen: Wie lässt sich die Berechnung der ZS auf den ER-Graph übertragen, oder auch: Was bedeutet es, die ZS für einen Knoten auszurechnen (Vorl 13 Opti.)

7.3 Offen: Zu Cavity graphen und min VC

Wenn ich einen Knoten  $i$  habe und für seinen Cavity-Graphen ein min. VC ausrechne und dabei rauskommt, dass ein Nachbarknoten  $j_0 \in N(i)$  in keinem min VC des Cavitygraphen  $G_i$  vorkommt, bedeutet das ja, dass dessen Nachbarn (außer  $i$ ) in jedem min VC von  $G_i$  vorkommen müssen.

Jetzt die Frage: Warum gilt für alle Nachbarn  $k \in N(j_0) \setminus \{i\}$ , dass  $\pi_{k|j_0} > 0$  ist?

*Wenn klar ist, dass es ein minimales VC des neuen Graphen ohne  $j_0$  geben muss bei welchem alle Nachbarn  $k$  gecovert sind, wäre die Aussage schon bewiesen. Klar ist, dass wenn es ein solches min VC gibt, dass dieses auch ein min VC des Graphen mit  $j_0$  wäre, da alle Kanten die zu  $j_0$  führen automatisch abgedeckt wären. Aber gilt diese Folgerung auch andersrum?*

*Ein anderer Ansatz wäre zu überlegen, ob jeder Nachbar  $k$  individuell mindestens in einem min VC vom neuen Graphen vorkommen muss.*

*Vielleicht muss ich die Unabhängigkeit noch mehr in Betracht ziehen?*