# 高级算法设计与分析

# 张量网络

夏盟佶 Xia, Mingji

中科院软件所 计算机科学国家重点实验室

2019

- 图G(V, E)的每个点v被赋予一个 $d_v$ 元函数 $F_v$ ,  $d_v$ 是v的度。
- 有限集D表示 $F_v$ 的一个自变量的定义域。
- 边集合 $E = \{e_1, \ldots, e_m\}$ .
- 张量网络的值定义为:

$$\sum_{e_1, \dots, e_m \in D} \prod_{v \in V} F_v(e_{v,1}, e_{v,2}, \dots, e_{v,d_v})$$

其中 $e_{v,1}, e_{v,2}, \ldots, e_{v,d_v}$ 表示v的 $d_v$ 条边。

- 图G(V, E)的每个点v被赋予一个 $d_v$ 元函数 $F_v$ , $d_v$ 是v的度。
- 有限集D表示F<sub>v</sub>的一个自变量的定义域。
- 边集合 $E = \{e_1, \ldots, e_m\}$ .
- 张量网络的值定义为:

$$\sum_{e_1, \dots, e_m \in D} \prod_{v \in V} F_v(e_{v,1}, e_{v,2}, \dots, e_{v,d_v})$$

其中 $e_{v,1}, e_{v,2}, \ldots, e_{v,d_v}$ 表示v的 $d_v$ 条边。

• 其他表示:

$$\sum_{\sigma: E \to D} \prod_{v \in V} F_v(\sigma(e_{v,1}), \sigma(e_{v,2}), \dots, \sigma(e_{v,d_v}))$$

$$\sum_{\sigma: E \to D} \prod_{v \in V} F_v(\sigma|_{Neighbor(v)})$$

- 边是变量,点是函数,点v被赋予函数 $F_v$ 。
- X是外部边集合, E是内部边集合。
- E中边有两个顶点。X中边有一个顶点。 $E = \{e_j | j = 1, \ldots, m\}$ 。
- 定义一个以 $X = \{x_1, x_2, \dots, x_n\} \in D^n$ 为输入的函数 $F_G$ 。

$$F_G(x_1, x_2, \dots, x_n) = \sum_{e_i \in D} \prod_{v \in V} F_v(e_{v,1}, e_{v,2}, \dots, e_{v,d_v})$$

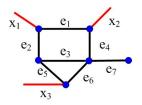


Figure: 图 $G(V, E \cup X)$ 

• 第二定义更一般: 无外部边时, 是个0元函数, 定义式也给了 $2^0 = 1$ 个值, 就是之前的封闭张量网络的值。

- 第二定义更一般: 无外部边时, 是个0元函数, 定义式也给了 $2^0 = 1$ 个值, 就是之前的封闭张量网络的值。
- 定义域D只是个起标记作用的符号的集合,
   例如, D取[3] = {0,1,2}或{a,b,c}或{R,B,G}都一样。

- 第二定义更一般: 无外部边时, 是个0元函数, 定义式也给了 $2^0 = 1$ 个值, 就是之前的封闭张量网络的值。
- 定义域D只是个起标记作用的符号的集合,
   例如, D取[3] = {0,1,2}或{a,b,c}或{R,B,G}都一样。
- 张量网络是多种定义的部分本质:

- 第二定义更一般: 无外部边时, 是个0元函数, 定义式也给了 $2^0 = 1$ 个值, 就是之前的封闭张量网络的值。
- 定义域D只是个起标记作用的符号的集合,
   例如, D取[3] = {0,1,2}或{a,b,c}或{R,B,G}都一样。
- 张量网络是多种定义的部分本质:
  - 因子图、布尔线路,是其特殊情况。

- 第二定义更一般: 无外部边时, 是个0元函数, 定义式也给了 $2^0 = 1$ 个值, 就是之前的封闭张量网络的值。
- 定义域D只是个起标记作用的符号的集合,
   例如, D取[3] = {0,1,2}或{a,b,c}或{R,B,G}都一样。
- 张量网络是多种定义的部分本质:
  - 因子图、布尔线路,是其特殊情况。
  - 量子线路要加入测量等概念和约束。

- 第二定义更一般: 无外部边时, 是个0元函数, 定义式也给了 $2^0 = 1$ 个值, 就是之前的封闭张量网络的值。
- 定义域D只是个起标记作用的符号的集合,
   例如, D取[3] = {0,1,2}或{a,b,c}或{R,B,G}都一样。
- 张量网络是多种定义的部分本质:
  - 因子图、布尔线路,是其特殊情况。
  - 量子线路要加入测量等概念和约束。
  - 贝叶斯网络、Gibbs分布、爱因斯坦标记(求和约定)等。

- 第二定义更一般: 无外部边时, 是个0元函数, 定义式也给了 $2^0 = 1$ 个值, 就是之前的封闭张量网络的值。
- 定义域D只是个起标记作用的符号的集合,
   例如, D取[3] = {0,1,2}或{a,b,c}或{R,B,G}都一样。
- 张量网络是多种定义的部分本质:
  - 因子图、布尔线路,是其特殊情况。
  - 量子线路要加入测量等概念和约束。
  - 贝叶斯网络、Gibbs分布、爱因斯坦标记(求和约定)等。
  - 实际上就是构件(gadget),常见于计数问题之间的归约中。

- 第二定义更一般: 无外部边时, 是个0元函数, 定义式也给了 $2^0 = 1$ 个值, 就是之前的封闭张量网络的值。
- 定义域D只是个起标记作用的符号的集合,
   例如, D取[3] = {0,1,2}或{a,b,c}或{R,B,G}都一样。
- 张量网络是多种定义的部分本质:
  - 因子图、布尔线路,是其特殊情况。
  - 量子线路要加入测量等概念和约束。
  - 贝叶斯网络、Gibbs分布、爱因斯坦标记(求和约定)等。
  - 实际上就是构件(gadget),常见于计数问题之间的归约中。
- 很多线性代数运算是其特殊情况。

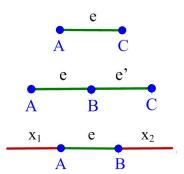
- 第二定义更一般: 无外部边时, 是个0元函数, 定义式也给  $\Gamma^{20} = 1$ 个值,就是之前的封闭张量网络的值。
- 定义域D只是个起标记作用的符号的集合。 例如, D取[3] =  $\{0,1,2\}$ 或 $\{a,b,c\}$ 或 $\{R,B,G\}$ 都一样。
- 张量网络是多种定义的部分本质:
  - 因子图、布尔线路, 是其特殊情况。
  - 量子线路要加入测量等概念和约束。
  - 贝叶斯网络、Gibbs分布、爱因斯坦标记(求和约定)等。
  - 实际上就是构件(gadget),常见于计数问题之间的归约 中。
- 很多线性代数运算是其特殊情况。
- 回顾一对概念的等同: 二元函数F(i,j)即矩阵 $(F_{i,j})$ 。 类似的,一元函数F(i)即向量 $(F_i)$ 。

#### 张量网络例子:向量矩阵乘法

$$AC = \sum_{e \in [d]} A_e C_e$$

$$ABC = \sum_{e,e' \in [d]} A_e B_{ee'} C_{e'}$$

$$AB_{x_1,x_2} = \sum_{e \in [d]} A_{x_1e} B_{ex_2}$$



#### 张量积定义

• 两个矩阵 $\mathbf{M}_{dd}$ ,  $\mathbf{N}_{dd}$ , 其中

$$\mathbf{M} = \begin{pmatrix} m_{11} & m_{12} & \dots & m_{1d} \\ m_{21} & m_{22} & \dots & m_{1d} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ m_{d1} & m_{d2} & \dots & m_{dd} \end{pmatrix}$$

#### 张量积定义

• 两个矩阵M<sub>dd</sub>, N<sub>dd</sub>, 其中

$$\mathbf{M} = \begin{pmatrix} m_{11} & m_{12} & \dots & m_{1d} \\ m_{21} & m_{22} & \dots & m_{1d} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ m_{d1} & m_{d2} & \dots & m_{dd} \end{pmatrix}$$

• 它们的张量积是一个 $d^2 \times d^2$ 矩阵,有如下分块矩阵形式:

$$\mathbf{M} \otimes \mathbf{N} = \begin{pmatrix} m_{11}N & m_{12}N & \dots & m_{1d}N \\ m_{21}N & m_{22}N & \dots & m_{1d}N \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ m_{d1}N & m_{d2}N & \dots & m_{dd}N \end{pmatrix}$$

# 张量积定义

两个矩阵M<sub>dd</sub>, N<sub>dd</sub>, 其中

$$\mathbf{M} = \begin{pmatrix} m_{11} & m_{12} & \dots & m_{1d} \\ m_{21} & m_{22} & \dots & m_{1d} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ m_{d1} & m_{d2} & \dots & m_{dd} \end{pmatrix}$$

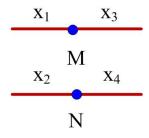
• 它们的张量积是一个 $d^2 \times d^2$ 矩阵, 有如下分块矩阵形式:

$$\mathbf{M} \otimes \mathbf{N} = \begin{pmatrix} m_{11}N & m_{12}N & \dots & m_{1d}N \\ m_{21}N & m_{22}N & \dots & m_{1d}N \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ m_{d1}N & m_{d2}N & \dots & m_{dd}N \end{pmatrix}$$

• 可用 $\mathbf{M}$ 的行指标变量 $x_1$ 和 $\mathbf{N}$ 的行指标变量 $x_2$ 联合起来的 $x_1x_2 \in$  $[d^2]$ 作为 $\mathbf{M} \otimes \mathbf{N}$  的行指标。

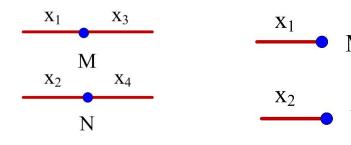
 $(\mathbf{M}\otimes\mathbf{N})_{x_1x_2,x_3x_4}=\mathbf{M}_{x_1,x_3}\mathbf{N}_{x_2,x_4}$   $(x_1x_2)$ 是个符号二元组,不是数字乘法。行指标只是标记 6/34

### 张量积



$$(M \otimes N)_{x_1 x_2, x_3 x_4} = M_{x_1, x_3} N_{x_2, x_4}$$

### 张量积



$$(M \otimes N)_{x_1 x_2, x_3 x_4} = M_{x_1, x_3} N_{x_2, x_4} \qquad (M \otimes N)_{x_1, x_2} = M_{x_1} N_{x_2}$$

(记法 $M^{\otimes 3} = M \otimes M \otimes M$ )。

• 设F是一个n+m元布尔函数,  $x_1,\ldots,x_n,y_1,\ldots,y_m$ 是它的 输入。

对应 $2^n \times 2^m$ 的矩阵 $M = (M_{x_1 \cdots x_n, y_1 \cdots y_m})$ , 其中

$$M_{x_1\cdots x_n,y_1\cdots y_m} = F(x_1,\ldots,x_n,y_1,\ldots,y_m)$$

若取m=0 (n=0) , 就成了列 (行) 向量。

• 设F是一个n+m元布尔函数, $x_1, \ldots, x_n, y_1, \ldots, y_m$ 是它的输入。 对应 $2^n \times 2^m$ 的矩阵 $M = (M_{x_1 \cdots x_n, y_1 \cdots y_m})$ ,其中

$$M_{x_1\cdots x_n,y_1\cdots y_m} = F(x_1,\ldots,x_n,y_1,\ldots,y_m).$$

若取m=0 (n=0) , 就成了列 (行) 向量。

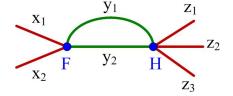
• 如下张量网络的函数可用矩阵乘法表示:

• 设F是一个n+m元布尔函数, $x_1, \ldots, x_n, y_1, \ldots, y_m$ 是它的输入。 对应 $2^n \times 2^m$ 的矩阵 $M = (M_{x_1 \cdots x_m, y_1 \cdots y_m})$ ,其中

$$M_{x_1\cdots x_n,y_1\cdots y_m} = F(x_1,\ldots,x_n,y_1,\ldots,y_m)$$
.

若取m=0 (n=0) , 就成了列 (行) 向量。

• 如下张量网络的函数可用矩阵乘法表示:



$$(F_{x_1x_2,y_1y_2})(H_{y_1y_2,z_1z_2z_3})$$

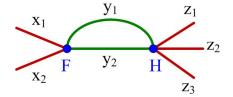
• 设F是一个n+m元布尔函数,  $x_1,\ldots,x_n,y_1,\ldots,y_m$ 是它的输入。

对应
$$2^n \times 2^m$$
的矩阵 $M = (M_{x_1 \cdots x_n, y_1 \cdots y_m})$ ,其中

$$M_{x_1\cdots x_n,y_1\cdots y_m}=F(x_1,\ldots,x_n,y_1,\ldots,y_m).$$

若取m=0 (n=0) ,就成了列(行)向量。

• 如下张量网络的函数可用矩阵乘法表示:



$$(F_{x_1x_2,y_1y_2})(H_{y_1y_2,z_1z_2z_3})$$

遵循行(列)标的变量边画在左(右)边。转置矩阵怎么画?

# 向量的张量积与矩阵乘法

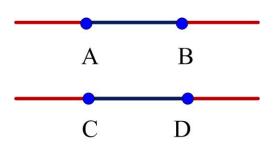


### 向量的张量积与矩阵乘法



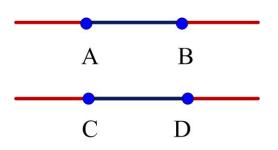
$$X_1$$
 $M$ 
 $(M \otimes N)_{x_1,x_2} = M_{x_1}N_{x_2}$ 
 $X_2$ 
 $N$ 

#### 张量积与矩阵乘法



除了定义外,怎样用矩阵运算写出此张量网络的函数?

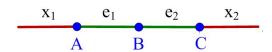
#### 张量积与矩阵乘法



除了定义外,怎样用矩阵运算写出此张量网络的函数?

$$(A \cdot B) \otimes (C \cdot D)$$
 or  $(A \otimes C) \cdot (B \otimes D)$ 

#### 结合律的证明



此张量网络定义了矩阵F = ABC。如下三式等价。

• 按照张量网络的定义

$$F(x_1, x_2) = \sum_{e_1, e_2} A(x_1, e_1) B(e_1, e_2) C(e_2, x_2)$$

• 按照矩阵乘法依次乘, A, B先算,  $\sum_{e_1} A(x_1, e_1) B(e_1, e_2)$ 。

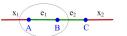
$$F(x_1, x_2) = \sum_{e_2} (C(e_2, x_2) \sum_{e_1} A(x_1, e_1) B(e_1, e_2))$$

• 先乘B,C, $\sum_{e_1} (A(x_1,e_1) \sum_{e_2} B(e_1,e_2) C(e_2,x_2))$ 

#### 结合律



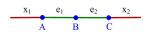
 $e_1,e_3$ 

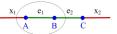


$$\sum A(x_1, e_1)B(e_1, e_2)C(e_2, x_2)$$

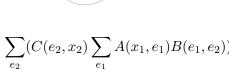
$$\sum_{e_2} (C(e_2, x_2) \sum_{e_1} A(x_1, e_1) B(e_1, e_2))$$

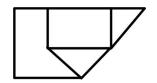
#### 结合律

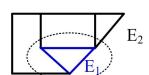




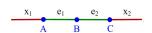
$$\sum_{e_1,e_3} A(x_1,e_1)B(e_1,e_2)C(e_2,x_2)$$

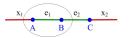






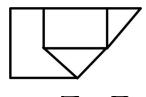
#### 结合律





$$\sum_{e_1,e_3} A(x_1,e_1)B(e_1,e_2)C(e_2,x_2)$$





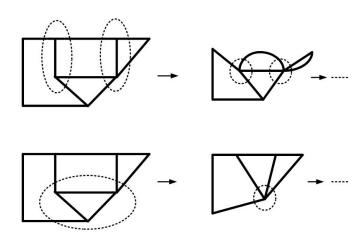
$$E_1$$

$$\sum_{e \in E_1 \cup E_2} \prod_{v \in V_1 \cup V_2} F_v$$

$$\sum_{e \in E_2} \left( \prod_{v \in V_2} F_v \sum_{e \in E_1} \prod_{v \in V_1} F_v \right)$$

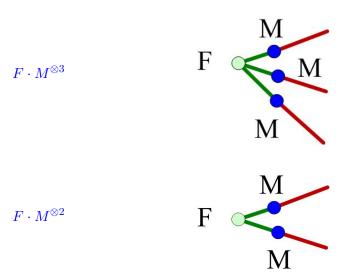
张董网络 #CSP与张量网络 图同态作为#CSP Holant问题 全息归约

# 定义的不同嵌套次序, 结果总相同

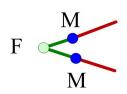


称之为张量网络的结合律。

# 矩阵乘法和张量积的联合使用例子



 $F\cdot M^{\otimes 2}$ 



M'FM



#### 零元函数的张量积



$$(M \otimes N) = MN$$

#### 推论

一个无外部边的张量网络的值,是它各个连通分支的值的乘积。

#### Proof.

- 1、定义直接证明。
- 2、先用张量网络的结合律,把每个连通分支缩成点,然后零元 函数的张量积。

# 布尔变量对称函数的表示

• F是对称函数,当且仅当对任意的置换 $\pi$ ,任意 $x_1,\ldots,x_n$ ,

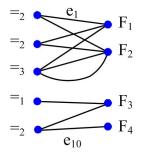
$$F(x_1, \dots, x_n) = F(x_{\pi(1)}, \dots, x_{\pi(n)})$$

- $\pi \pi \mathfrak{g} = x_j \in \{0,1\}$ .
- F值取决于输入中有多少个0和1。
- 用 $f_j$  表示输入中有j个1时的F值, $j=0,1,\ldots,n$ 。
- 记

$$F = [f_0, f_1, \dots, f_n]$$

# #CSP问题与张量网络

- $\bullet =_k$ 表示k元相等关系函数。它要求所有输入变量的值相同。
- 对一个#CSP问题实例的图稍加改造,得到如下张量网络。



- 实例的答案就是这个张量网络的值。
- 不连通时, 可先计算每个连通分支。

•  $=_k$ 表示 $[1,0,\ldots,0,1]$ ,是 $[a,0,\ldots,0,b]$ 函数类的子集。

- $=_k$ 表示 $[1,0,\ldots,0,1]$ ,  $\mathcal{E}[a,0,\ldots,0,b]$ 函数类的子集。
- $\neq_2$ 表示二元不等关系[0,1,0]。

- $=_k$ 表示 $[1,0,\ldots,0,1]$ ,  $\mathcal{E}[a,0,\ldots,0,b]$ 函数类的子集。
- $\neq_2$ 表示二元不等关系[0,1,0]。
- 从一个 $[a,0,\ldots,0,b]$ 函数的外部边中选几个连 $\neq_2$ 函数,得到一个张量网络,其函数就是 $\mathcal{E}$ 中的函数。

- $=_k$ 表示 $[1,0,\ldots,0,1]$ ,  $\mathcal{E}[a,0,\ldots,0,b]$ 函数类的子集。
- $\neq_2$ 表示二元不等关系[0,1,0]。
- 从一个 $[a,0,\ldots,0,b]$ 函数的外部边中选几个连 $\neq_2$ 函数,得到一个张量网络,其函数就是 $\mathcal{E}$ 中的函数。
- 回忆 $F \in \mathcal{E}$ 当且仅当存在长n的0,1串 $\alpha \in \{0,1\}^n$ , $\forall X, X \notin \{\alpha, \bar{\alpha}\} \Rightarrow F(X) = 0$ 。 而Product Type中的函数是 $\mathcal{E}$ 中的函数的乘积。

- $=_k$ 表示 $[1,0,\ldots,0,1]$ ,  $\mathcal{E}[a,0,\ldots,0,b]$ 函数类的子集。
- $\neq_2$ 表示二元不等关系[0,1,0]。
- 从一个 $[a,0,\ldots,0,b]$ 函数的外部边中选几个连 $\neq_2$ 函数,得到一个张量网络,其函数就是 $\mathcal{E}$ 中的函数。
- 回忆 $F \in \mathcal{E}$ 当且仅当存在长n的0,1串 $\alpha \in \{0,1\}^n$ , $\forall X, X \notin \{\alpha, \bar{\alpha}\} \Rightarrow F(X) = 0$ 。 而Product Type中的函数是 $\mathcal{E}$ 中的函数的乘积。
- $\#CSP(\mathcal{P})$  即计算 $\{=_k\}$ 和 $\mathcal{P}$ 构成的张量网络,等价于

- $=_k$ 表示 $[1,0,\ldots,0,1]$ ,  $\mathcal{L}[a,0,\ldots,0,b]$ 函数类的子集。
- $\neq_2$ 表示二元不等关系[0,1,0]。
- 从一个 $[a,0,\ldots,0,b]$ 函数的外部边中选几个连 $\neq_2$ 函数,得到一个张量网络,其函数就是 $\mathcal{E}$ 中的函数。
- 回忆 $F \in \mathcal{E}$ 当且仅当存在长n的0,1串 $\alpha \in \{0,1\}^n$ , $\forall X, X \not\in \{\alpha, \bar{\alpha}\} \Rightarrow F(X) = 0$ 。 而Product Type中的函数是 $\mathcal{E}$ 中的函数的乘积。
- $\#CSP(\mathcal{P})$  即计算 $\{=_k\}$ 和 $\mathcal{P}$ 构成的张量网络,等价于
- 计算 $\{=_k\}$ 和 $\mathcal{E}$ 构成的张量网络,等价于

- $=_k$ 表示 $[1,0,\ldots,0,1]$ ,  $\mathcal{E}[a,0,\ldots,0,b]$ 函数类的子集。
- $\neq_2$ 表示二元不等关系[0,1,0]。
- 从一个 $[a,0,\ldots,0,b]$ 函数的外部边中选几个连 $\neq_2$ 函数,得到一个张量网络,其函数就是 $\mathcal{E}$ 中的函数。
- 回忆 $F \in \mathcal{E}$ 当且仅当存在长n的0,1串 $\alpha \in \{0,1\}^n$ , $\forall X, X \not\in \{\alpha, \bar{\alpha}\} \Rightarrow F(X) = 0$ 。 而Product Type中的函数是 $\mathcal{E}$ 中的函数的乘积。
- $\#CSP(\mathcal{P})$  即计算 $\{=_k\}$ 和 $\mathcal{P}$ 构成的张量网络,等价于
- 计算 $\{=_k\}$ 和 $\mathcal{E}$ 构成的张量网络,等价于
- 计算 $\{[a,0,\ldots,0,b]\}$ 和[0,1,0]构成的张量网络。

- $=_k$ 表示 $[1,0,\ldots,0,1]$ ,  $\mathcal{E}[a,0,\ldots,0,b]$ 函数类的子集。
- $\neq_2$ 表示二元不等关系[0,1,0]。
- 从一个 $[a,0,\ldots,0,b]$ 函数的外部边中选几个连 $\neq_2$ 函数,得到一个张量网络,其函数就是 $\mathcal{E}$ 中的函数。
- 回忆 $F \in \mathcal{E}$ 当且仅当存在长n的0,1串 $\alpha \in \{0,1\}^n$ , $\forall X, X \not\in \{\alpha, \bar{\alpha}\} \Rightarrow F(X) = 0$ 。 而Product Type中的函数是 $\mathcal{E}$ 中的函数的乘积。
- $\#CSP(\mathcal{P})$  即计算 $\{=_k\}$ 和 $\mathcal{P}$ 构成的张量网络,等价于
- 计算 $\{=_k\}$ 和 $\mathcal{E}$ 构成的张量网络,等价于
- 计算 $\{[a,0,\ldots,0,b]\}$ 和[0,1,0]构成的张量网络。
- $\{[a,0,\ldots,0,b]\}$ 和[0,1,0]构成的<mark>连通</mark>的张量网络,至多只有两个变量赋值对应的乘积项(被求和项)非零。

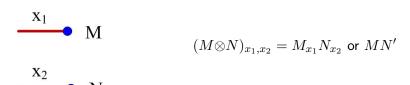
- $=_k$  表示 $[1,0,\ldots,0,1]$ ,是 $[a,0,\ldots,0,b]$ 函数类的子集。
- $\neq_2$ 表示二元不等关系[0,1,0]。
- 从一个 $[a,0,\ldots,0,b]$ 函数的外部边中选几个连 $\neq_2$ 函数,得到一个张量网络,其函数就是 $\mathcal{E}$ 中的函数。
- 回忆 $F \in \mathcal{E}$ 当且仅当存在长n的0,1串 $\alpha \in \{0,1\}^n$ , $\forall X, X \not\in \{\alpha, \bar{\alpha}\} \Rightarrow F(X) = 0$ 。 而Product Type中的函数是 $\mathcal{E}$ 中的函数的乘积。
- $\#CSP(\mathcal{P})$  即计算 $\{=_k\}$ 和 $\mathcal{P}$ 构成的张量网络,等价于
- 计算 $\{=_k\}$ 和 $\mathcal{E}$ 构成的张量网络,等价于
- 计算 $\{[a,0,\ldots,0,b]\}$ 和[0,1,0]构成的张量网络。
- $\{[a,0,\ldots,0,b]\}$ 和[0,1,0]构成的<mark>连通</mark>的张量网络,至多只有两个变量赋值对应的乘积项(被求和项)非零。
- 总结:找P的生成元,然后只讨论生成元的张量网络算法。

# 图同态数目问题的一个易解类

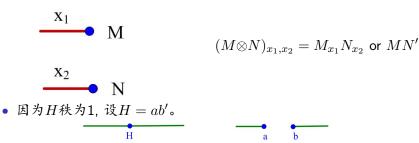
- 图H同态数目问题, 问输入图G到H的同态映射数目。
- 就是一个二元函数H定义的#CSP问题。
- 如果二元函数H的矩阵形式的秩小于等于1,有多项式时间算法。

(值域非负实数时,假设H联通,这是二分定理的一个易解类。)

## H秩为1时的算法



### H秩为1时的算法



### H秩为1时的算法

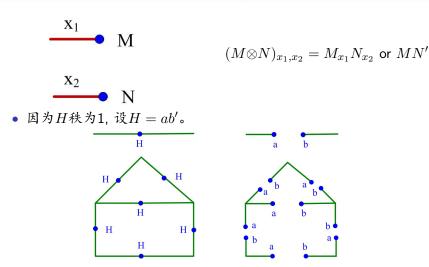


Figure: 作为输入的张量网络的两种等价形式

# 计算一个星

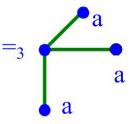


Figure: 每个连通分支是一个星

• 中心点函数是相等函数, 只有两个赋值可以满足它。

H是一个偶图,其邻接矩阵是

$$\begin{pmatrix} \mathbf{0} & A \\ B & \mathbf{0} \end{pmatrix}$$

- A和B的秩是1。
- 算法:
  - 如果G不是偶图,不存在从G到H的同态映射。
  - 如果G是偶图,G左顶点集合映射到H的左顶点集合或者右 顶点集合。

两种情况之后的计算. 都和H秩为1时的算法相同。





Figure:  $\sum_{e} A_{e,e}$ 

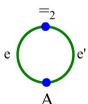
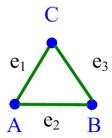


Figure:  $\sum_{e,e'} A(e,e')$  "  $=_2$  " (e',e) 4  $\Rightarrow$  6  $\Rightarrow$  7  $\Rightarrow$  8  $\Rightarrow$  9  $\Rightarrow$  9

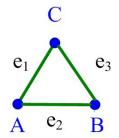
$$\operatorname{trace}(ABC) = \sum_{e_1, e_2, e_3 \in [d]} A_{e_1 e_2} B_{e_2 e_3} C_{e_3 e_1}$$

 $\operatorname{trace}(ABC) = \sum_{e_1, e_2, e_3 \in [d]} A_{e_1 e_2} B_{e_2 e_3} C_{e_3 e_1}$ 



迹

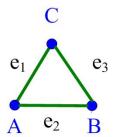
trace(ABC) = 
$$\sum_{e_1, e_2, e_3 \in [d]} A_{e_1 e_2} B_{e_2 e_3} C_{e_3 e_1}$$



相同的张量网络图,
 不同的画法可表示trace(BCA)和trace(C'B'A')。

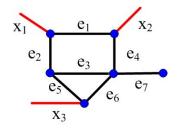
迹

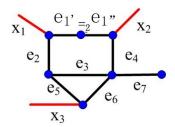
$$\operatorname{trace}(ABC) = \sum_{e_1, e_2, e_3 \in [d]} A_{e_1 e_2} B_{e_2 e_3} C_{e_3 e_1}$$



- 相同的张量网络图,
   不同的画法可表示trace(BCA)和trace(C'B'A')。
- 量子物理里用到partial trace。

# 边与二元相等函数





一条边实际上是一个出现两次的变量, 在其两个端点的函数中各出现一次, 也等价于一个二元相等函数"=2"。

## 不带外部边的张量网络与计数问题

- 一个函数都来自一个集合F的张量网络求值问题,记为#F。 (叫做Holant问题,或者Read-twice #CSP问题)
- #CSP中,变量可以使用多次。 Holant中,变量(一条边)只能用两次。

## 不带外部边的张量网络与计数问题

- 一个函数都来自一个集合F的张量网络求值问题,记为#F。
   (叫做Holant问题,或者Read-twice #CSP问题)
- #CSP中,变量可以使用多次。 Holant中,变量(一条边)只能用两次。

#### 取定一个函数集合厂。

- #F的实例也是#CSP(F)的实例。
- 前者可归约到后者。所以,如果前者#P难,后者#P难;如果后者有算法,前者有算法。

## 不带外部边的张量网络与计数问题

- 一个函数都来自一个集合F的张量网络求值问题,记为#F。
   (叫做Holant问题,或者Read-twice #CSP问题)
- #CSP中,变量可以使用多次。 Holant中,变量(一条边)只能用两次。

#### 取定一个函数集合厂。

- # $\mathcal{F}$ 的实例也是# $\mathsf{CSP}(\mathcal{F})$ 的实例。
- 前者可归约到后者。所以,如果前者#P难,后者#P难;如果后者有算法,前者有算法。

#### 定义两个问题集合:

Holant问题类 $\{\#F|F$ 是个函数集合 $\}$ #CSP问题类 $\{\#CSP(F)|F$ 是个函数集合 $\}$ 

- 后者是前者的子集。
- $\bullet \ \ \#\mathsf{CSP}(\mathcal{F}) = \#\mathcal{F} \cup \{=_1, =_2, \dots, =_k, \dots, \}_{\overset{\bullet}{\square}} \ \ \bullet \ \ \textcircled{$\mathbb{R}$} \ \ \bullet \ \ \textcircled{$\mathbb{R}$} \ \ \bullet \ \ \textcircled{$\mathbb{R}$} \ \ \bullet \ \ \textcircled{$\mathbb{R}$}$

# 计数问题的偶图输入

• #CSP问题和Holant问题的输入,都可以用偶图张量网络表示。

## 计数问题的偶图输入

- #CSP问题和Holant问题的输入,都可以用偶图张量网络表示。
- #CSP( $\mathcal{F}$ )的实例,表示成偶图张量网络,左侧顶点的函数来自 $\{=_j | j \in \mathbb{N}\}$ ,右侧顶点的函数都来自 $\mathcal{F}$ 。 # $\{=_i | j \in \mathbb{N}\}$ | $\mathcal{F}$

## 计数问题的偶图输入

- #CSP问题和Holant问题的输入,都可以用偶图张量网络表示。
- #CSP( $\mathcal{F}$ )的实例,表示成偶图张量网络,左侧顶点的函数来自 $\{=_j | j \in \mathbb{N}\}$ ,右侧顶点的函数都来自 $\mathcal{F}$ 。 # $\{=_i | j \in \mathbb{N}\}$ | $\mathcal{F}$
- #F的实例,表示成偶图张量网络,左侧顶点的函数是=2,右侧顶点的函数都来自F。 # $\{=2\}$ |F

### 构件归约

• 最朴素的计数问题 $A \leq B$ 归约方法,就是构造B中的构件(Gadget,即张量网络)模拟A中的函数。原因是结合律。

### 构件归约

- 最朴素的计数问题 $A \leq B$ 归约方法,就是构造B中的构件(Gadget,即张量网络)模拟A中的函数。原因是结合律。
- 平行的,把计数问题换成判定问题,张量网络中的∑∏换成V∧,也有归约,也有结合律。

### 构件归约

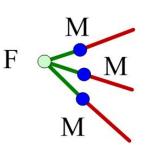
- 最朴素的计数问题 $A \leq B$ 归约方法,就是构造B中的构件(Gadget,即张量网络)模拟A中的函数。原因是结合律。
- 平行的,把计数问题换成判定问题,张量网络中的∑∏换成V∧,也有归约,也有结合律。

#### 例

在证明#CSP(F)=# $F \cup \{=_1, =_2, \dots, =_k, \dots, \}$ 时,如果后者中有几个相等函数连接在一起,这个构件的函数还是相等,可以被#CSP中一个变量模拟。

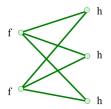
## 回顾一个张量网络

 $F(M^{\otimes 3})$ 

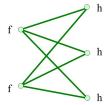


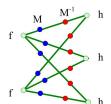
 $AB = AEB = AMM^{-1}B = (AM)(M^{-1}B)$ . (E是单位阵)

 $AB = AEB = AMM^{-1}B = (AM)(M^{-1}B)$ 。(E是单位阵)

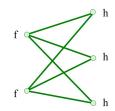


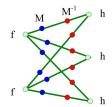
 $AB = AEB = AMM^{-1}B = (AM)(M^{-1}B)$ . (E是单位阵)

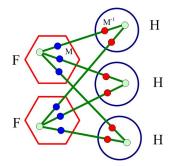




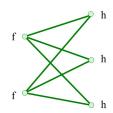
 $AB = AEB = AMM^{-1}B = (AM)(M^{-1}B)$ . (E是单位阵)

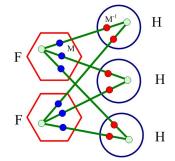


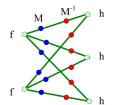




 $AB = AEB = AMM^{-1}B = (AM)(M^{-1}B)$ . (E是单位阵)







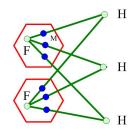
### 定理 (Valiant 2004)

# $\{F\}|\{H\}$ 和# $\{f\}|\{h\}$ 在相同的图上的值相等。其中,

$$F = fM^{\otimes 3},$$
$$(M^{-1})^{\otimes 2}h = H.$$

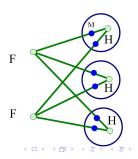
### 全息归约另一个一般形式

类比
$$(AB)C = A(BC)$$
。



#### 定理

# $\{FM^{\otimes 3}\}|\{H\}$ 和# $\{F\}|\{M^{\otimes 2}H\}$ 值相同。



### 回顾——用图证明代数运算律

- 矩阵乘法和张量积的结合律,它们之间的分配律。
- 迹与矩阵乘法的律。
- 秩为1的矩阵,列向量乘行向量。(用于解释图同态易解 类)
- 全息归约。(张量网络中的基变换)

- Holant与#CSP问题
- 简单情形的图同态二分定理易解情况

# 参考文献

- Matthew Cook, Networks of Relations, Ph.D Thesis 2005.
   (判定问题)
- http://arxiv.org/abs/1603.03039
- http://arxiv.org/abs/1306.2164
- https://simons.berkeley.edu/workshops/qhc2014-3 (workshop "Tensor Networks and Simulations", in simons institute for the theory of computing)