

概率图模型理论及应用

Theory and Applications of Probabilistic Graphical Models
(Lesson 8)

欧智坚

清华大学电子工程系

Addr: 罗姆楼 6-104

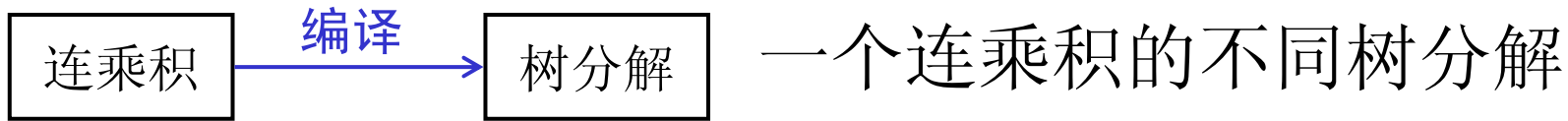
Tel: 62796193

Email: ozj@tsinghua.edu.cn

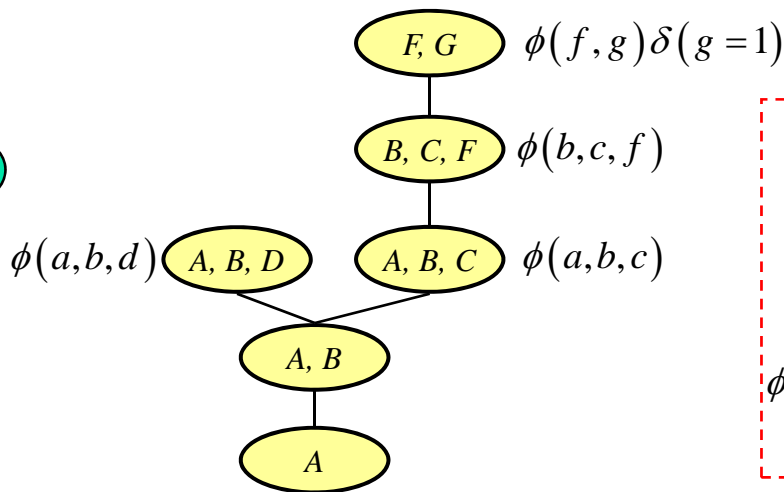
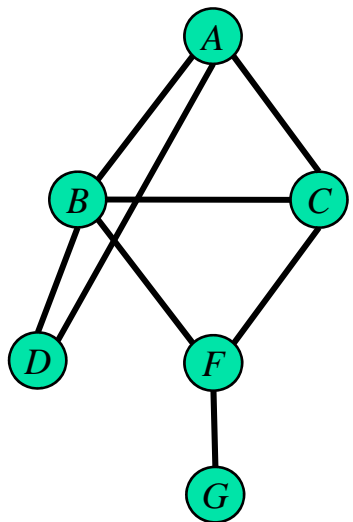
课程章节

- ❖ 第一章 引言 (1)
- ❖ 第二章 图模型的表示理论 (3)
 - DGM-UGM
 - Semantics
 - HMM-CRF
- ❖ 第三章 图模型的推理理论 (6)
 - 精确推理: **variable-elimination, cluster-tree, triangulate**
 - 连续变量: Kalman
 - 采样近似: sampling
 - 变分近似: variational
- ❖ 第四章 图模型的学习理论 (3)
 - 参数学习: **maxlikelihoodEstimate, BayesEstimate**
 - 结构学习: StructureLearning
- ❖ 第五章 一个综合例子 (1)

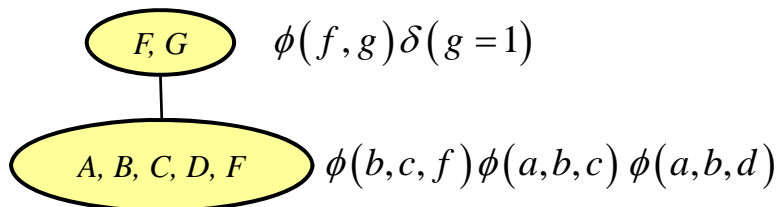
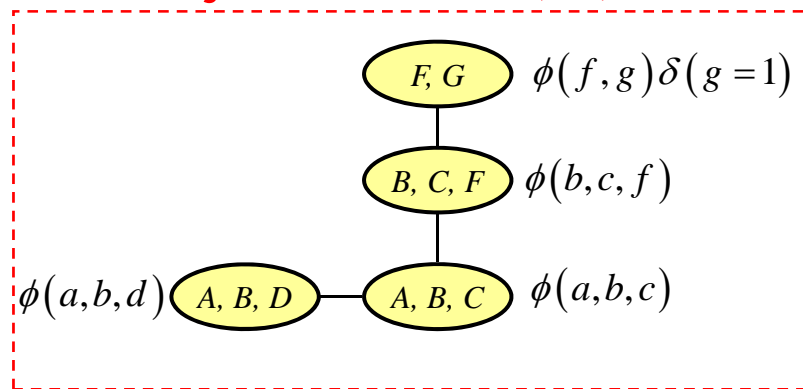
编译(寻找最优的树分解) 与 计算(树消除算法) 分离



连乘积 G : $\phi(a,b,c)\phi(b,c,f)\phi(a,b,d)\phi(f,g)\delta(g=1)$



junction-tree (JT)



lesson8_triangulate

Cluster-tree discussion

Chordal graph, junction-tree

From primal graph to junction-tree

JT在什么意义下是最优?

JT有什么性质?

如何构造JT?

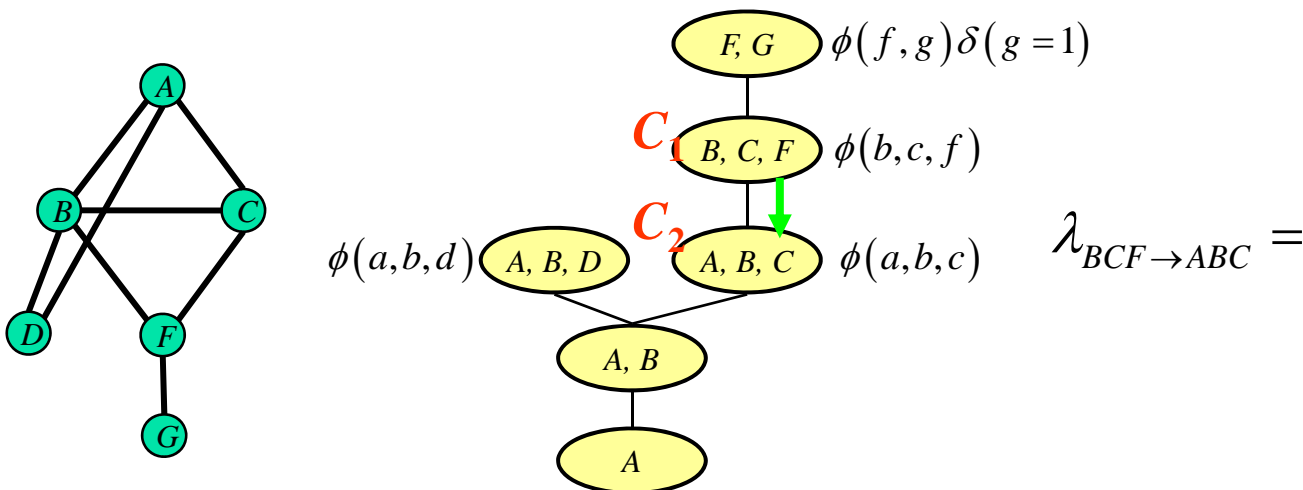
Cluster-tree elimination: complexity

树消除算法的复杂度 = 所有边两个方向的消息计算的复杂度

$$\lambda_{C_1 \rightarrow C_2} = \Downarrow_{sep(C_1, C_2)} \left\{ C_1 \text{ 里的函数} \cdot \prod_{Z \in C_1 \text{ 的邻居} \setminus C_2} \lambda_{Z \rightarrow C_1} \right\}$$

一次消息计算的时间复杂度 加法次数: $r^{|\chi(C_1)|}$ **cluster的规模**
 乘法次数: $(|\psi(C_1)| + |ne(C_1)| - 1 - 1) r^{|\chi(C_1)|}$

好的cluster-tree: cluster的规模尽可能小, cluster数目尽可能少



一个树分解中的cluster的性质

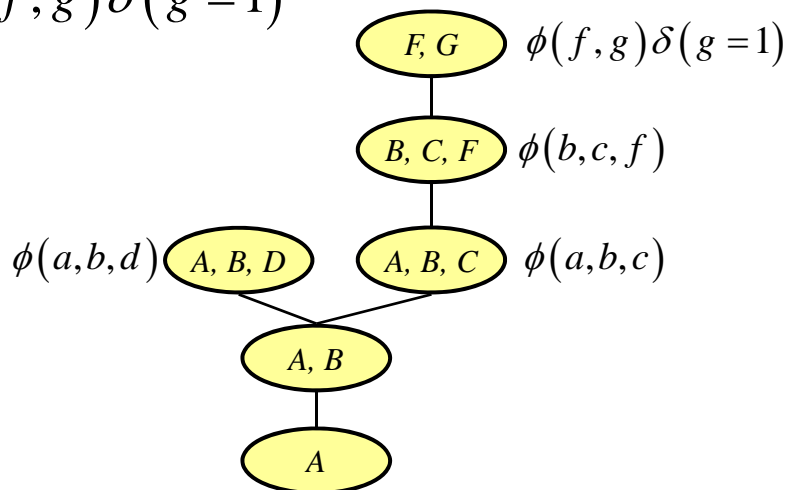
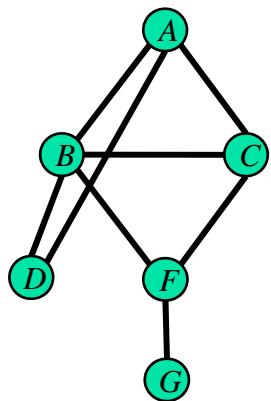
❖ 一个连乘积的素图表示如下定义:

- 以变量为结点;
- 在每一个局部函数的自变量间添加边。

❖ 性质: 素图的任一个**最大簇**一定包含于某个**cluster**

- If 存在以该最大簇为自变量集的局部函数
- Otherwise **不**存在以该最大簇为自变量集的局部函数

连乘积: $\phi(a,b,c)\phi(b,c,f)\phi(a,b,d)\phi(f,g)\delta(g=1)$

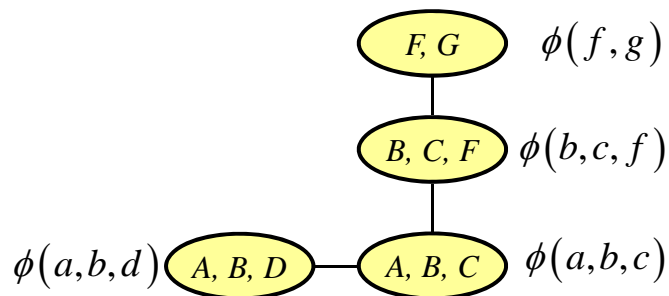
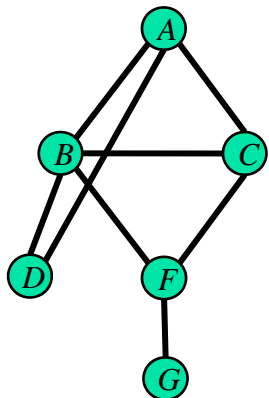


Cluster-tree discussion: existence

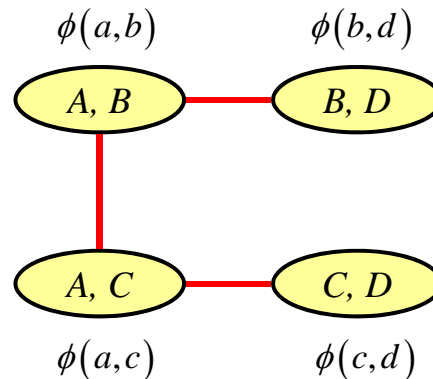
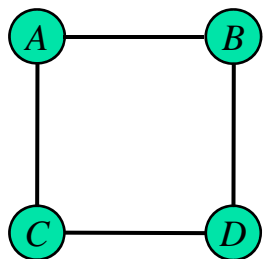
好的cluster-tree: cluster的规模尽可能小, cluster数目尽可能少

- ❖ 以素图的最大簇作为cluster, 建一棵cluster-tree ?

连乘积: $\phi(a,b,c)\phi(b,c,f)\phi(a,b,d)\phi(f,g)\delta(g=1)$



连乘积: $\phi(a,b)\phi(a,c)\phi(c,d)\phi(b,d)$



lesson8_triangulate

Cluster-tree discussion

Chordal graph, junction-tree

From primal graph to junction-tree

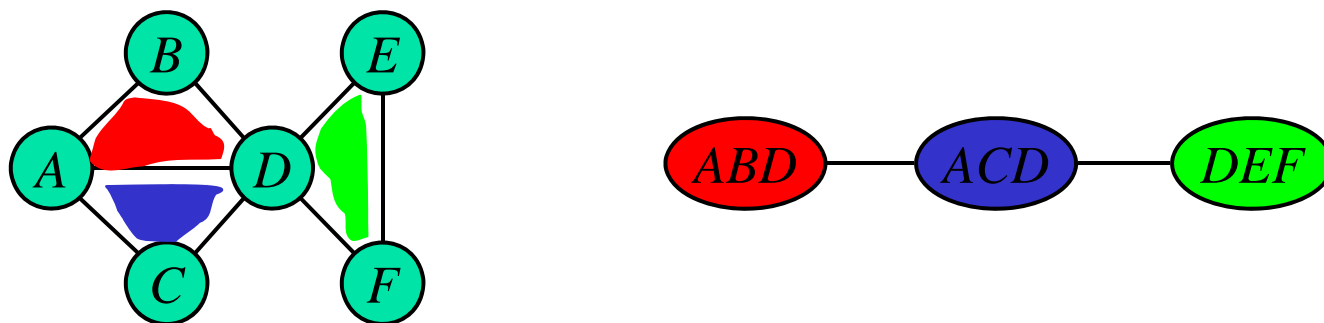
JT在什么意义下是最优?

JT有什么性质?

如何构造JT?

Basic concepts – junction-tree

- ❖ 设 C 为素图 G 的最大簇集合，如果存在以 C 作为cluster集合的一棵cluster-tree，则称图 G 存在一棵连接树。
- ❖ 这棵cluster-tree 称为是素图 G 的一棵连接树。



定理：素图 G 存在一棵连接树

\Leftrightarrow 素图 G 是弦图

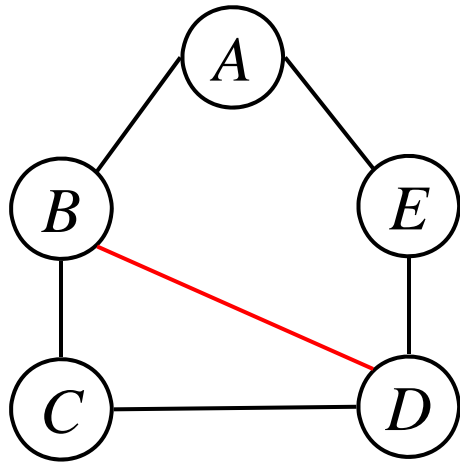
\Leftrightarrow 素图 G 容许一个完美编号

\Leftrightarrow 素图 G 的最大簇容许RIP排序

各有用途

Basic concepts – chord

- ❖ 环的一条弦：环上不接续的两个结点 (α_i, α_j) 间的一条边.



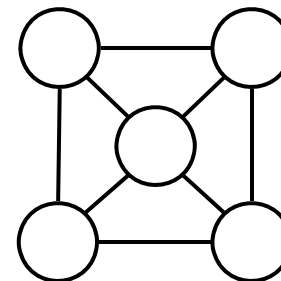
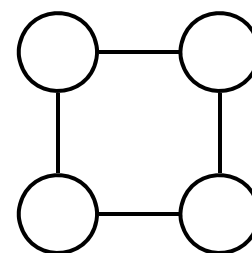
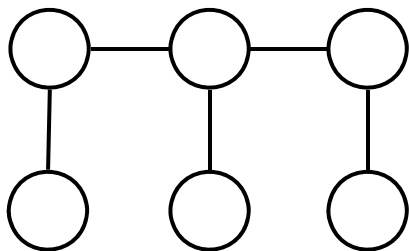
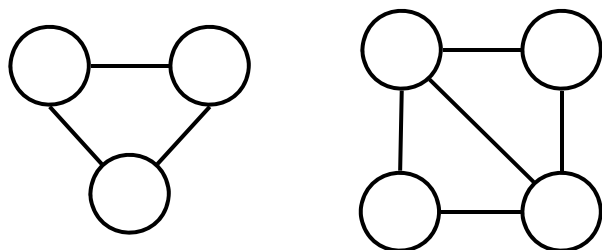
$B \sim D$ is a chord of the 5-cycle (A, B, C, D, E)

Basic concepts – chordal graph

- ❖ 一个素图 G 为弦图，**如果**图上每一个长度 ≥ 4 的环都有一条弦

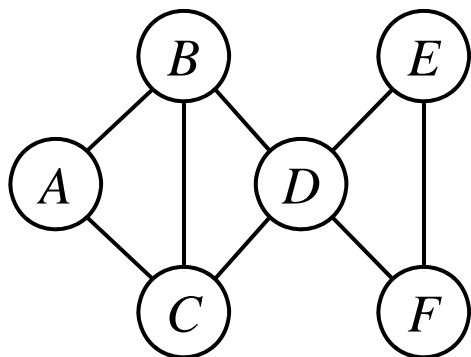
定理：素图 G 存在一棵连接树 \Leftrightarrow 素图 G 是弦图

便于直观判断是否存在连接树

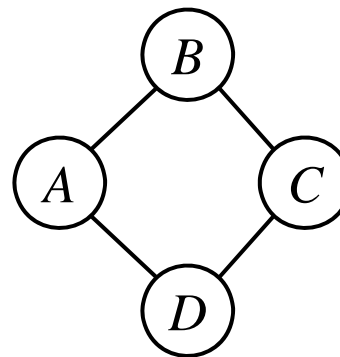


Basic concepts – perfect numbering

- 称素图 G 的一个结点编号是完美的，**如果**每个结点的低编号邻居 $ne(v_j) \cap (v_1, v_2, \dots, v_{j-1})$ 构成图上一个完备点集。



$ABCDEF$ is a perfect numbering,
but $ABCEFD$ is not.



No perfect numbering is possible.

定理：素图 G 存在一棵连接树 \Leftrightarrow 素图 G 容许一个完美编号

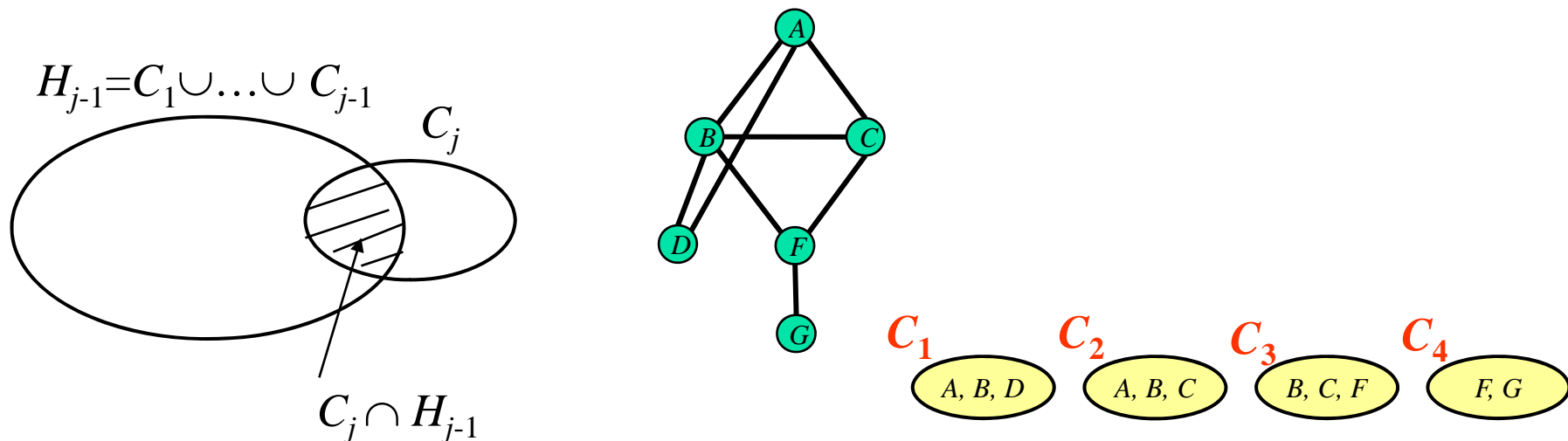
便于计算机编程判断是否存在连接树

Basic concepts – RIP排序

- ❖ 一个连乘积 $G: \prod_i \phi_i(\cdot)$ 的树分解: 一个三元组 $\langle T, \chi, \psi \rangle$
 - ...
 - 树 T 满足RIP性质: 树 T 上任两个cluster的交 $\chi(C_1) \cap \chi(C_2)$ 均包含于树 T 上 C_1 与 C_2 之间路径上的每一个cluster的变量集

称一个变量集的序列 (C_1, C_2, \dots, C_N) 满足RIP排序,

如果 对 $\forall j, 1 < j \leq N$, 存在一个 $1 \leq i < j$ 使得 $C_j \cap (C_1 \cup \dots \cup C_{j-1}) \subseteq C_i$



定理：素图 G 存在一棵连接树 \Leftrightarrow 素图 G 的最大簇容许RIP排序
便于构造连接树

从 满足RIP的最大簇序列 构造 连接树 的算法 (RIP2JT)

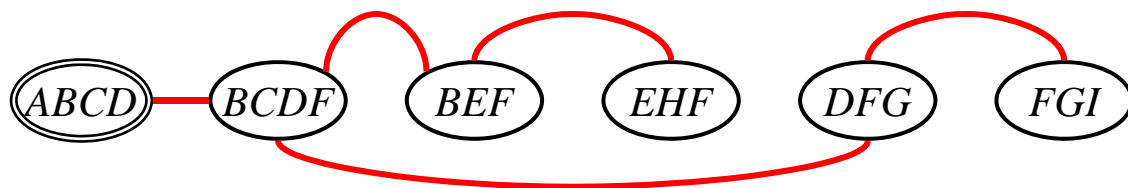
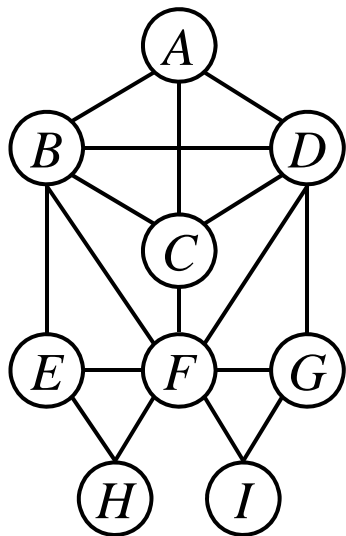
❖ 输入：素图 G 的一个满足RIP的最大簇序列 C_1, C_2, \dots, C_N

Step 1: 一个最大簇作为一个cluster

Step 2: for $j = 2, \dots, N$

考查 C_j ，存在某个 $i \in \{1, \dots, j-1\}$ 使得 $C_j \cap H_{j-1} \subseteq C_i$ ，则在 C_i 和 C_j 间添加一条边

❖ 输出：素图 G 的一棵连接树



总结

- ❖ 建立最优树分解的第一种情形
 - 可以直接用素图的最大簇作为cluster，建一棵cluster-tree

不同侧面反映了满足上述要求的素图的性质
不同侧面的表述有不同的用途

定理：素图 G 存在一棵连接树

⇔ 素图 G 是弦图

⇔ 素图 G 容许一个完美编号

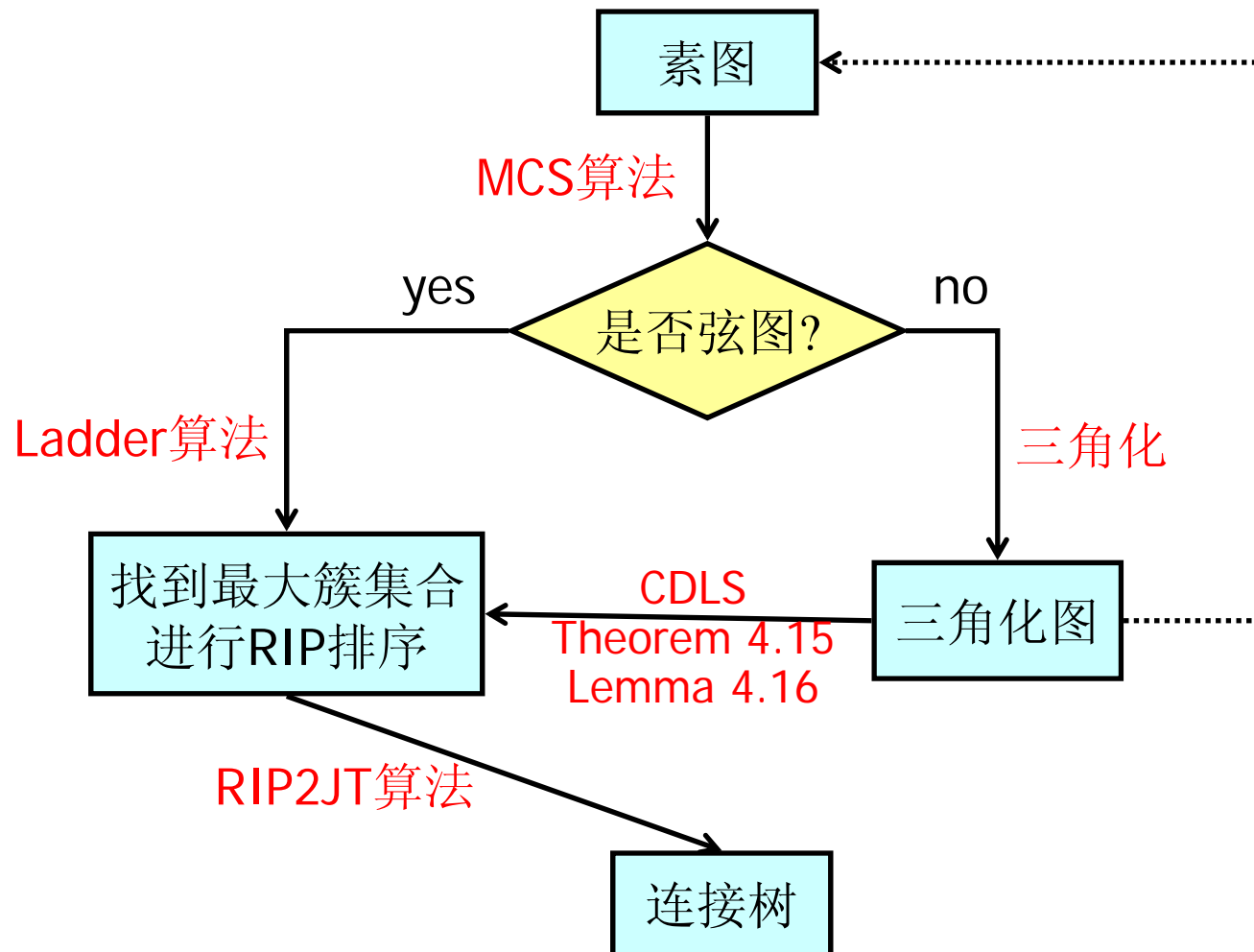
⇔ 素图 G 的最大簇容许RIP排序

lesson8_triangulate

Cluster-tree discussion
Chordal graph, junction-tree
From primal graph to junction-tree

JT在什么意义下是最优?
JT有什么性质?
如何构造JT?

From primal graph to junction-tree



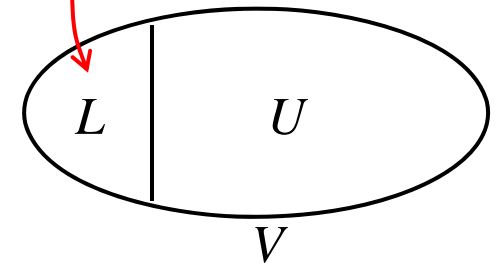
Maximum Cardinality Search (MCS)

- ❖ MCS: 判断一个素图是否是弦图, 复杂度: $O(|V|+|E|)$.
 - OUTPUT : 1) whether G is chordal or not
2) a perfect numbering for G , if it is chordal
- ❖ 思想: 对图中结点尝试进行完美编号

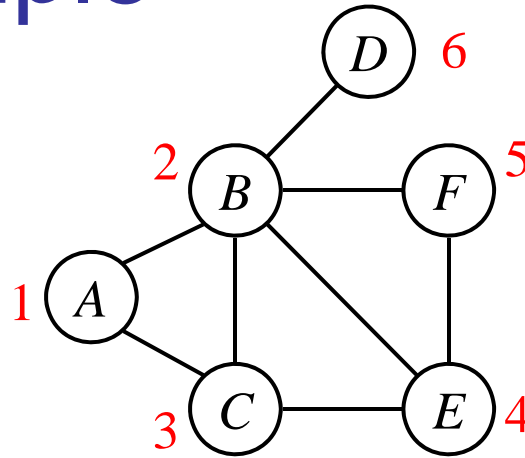
- Set counter $i = 1$
- Set $L = \emptyset, U = V \setminus L$
- For $v \in U$, set $c(v) = 0$
- While $U \neq \emptyset$
 - Select the vertex v maximizing $c(v)$ over $v \in U$ and label it i
 - If $\Pi_{v_i} = ne(v_i) \cap L$ is not complete in G
set OUTPUT = ' G is not chordal'
 - Otherwise, set $L = L \cup \{v_i\}$
 - Set $c(w) = c(w) + 1$ for each vertex $w \in ne(v_i) \cap U$
 - Increment i by 1.
- Set OUTPUT = ' G is chordal'

L is the set of previously labeled vertices

$c(v)$ is the number of previously labeled neighbors of v



MCS : example



Node numbering
(perfect) produced is:
(A, B, C, E, F, D)

The first node in the ordering is chosen arbitrarily,
since $c(v)=0$ for all nodes during the first iteration.

$v =$	A	B	C	D	E	F	L	U
$c(v)$	0	0	0	0	0	0	\emptyset	A : F
		1	1	0	0	0	A	B : F
			2	1	1	1	A, B	C : F
				1	2	1	A : C	D : F
				1		2	A : C, E	D, F
				1			A : C, E, F	D

MCS: conclusion

- ❖ MCS算法从任一个结点开始，对图中结点尝试进行完美编号
 - 如果这个编号过程顺利完成，则我们得到图的一个完美编号（同时也确认这个图是一个弦图）；
 - 否则，编号失败，得不到完美编号（我们也知道这个图不是弦图）。
- ❖ 如果一个图是弦图，则以每个结点为起始编号，**MCS**算法能找到一个完美编号。

Finding max-cliques of a chordal graph

❖ Algorithm: Ladder-based maximal-clique construction & RIP ordering

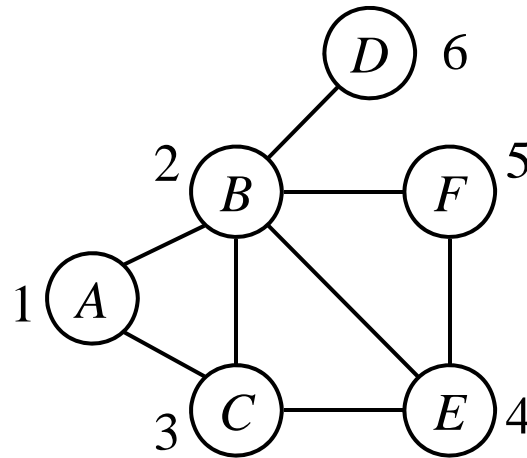
- 思想：如果MCS算法顺利找到了一个完美编号，则可以很方便得到这个弦图的所有最大簇，同时对其进行RIP排序。
- Start from $(v_1, v_2, \dots, v_{|V|})$ obtained by MCS
- Denote $\pi_i \triangleq |\Pi_{v_i}|$
- Call node v_i a "ladder node" if $i = |V|$ or if $(i < |V| \text{ and } \pi_i \geq \pi_{i+1})$
- Let the j th ladder node be λ_j , and define

$$C_j \triangleq \{\lambda_j\} \cup \Pi_{\lambda_j}$$

❖ Theorem

- (C_1, C_2, \dots) are the maximal-cliques of G and satisfies the RIP.

Ladder-based maximal-clique construction: example



Labeling	<i>A</i>	<i>B</i>	<i>C</i>	<i>E</i>	<i>F</i>	<i>D</i>
Π_{v_i}	\emptyset	{ <i>A</i> }	{ <i>A, B</i> }	{ <i>B, C</i> }	{ <i>B, E</i> }	{ <i>B</i> }
π_i	0	1	2 \geq	2 \geq	2 \geq	1
Ladder?	N	N	Y	Y	Y	Y

The maximal-cliques produced is: {*C, A, B*}, {*E, B, C*}, {*F, B, E*}, {*D, B*} .

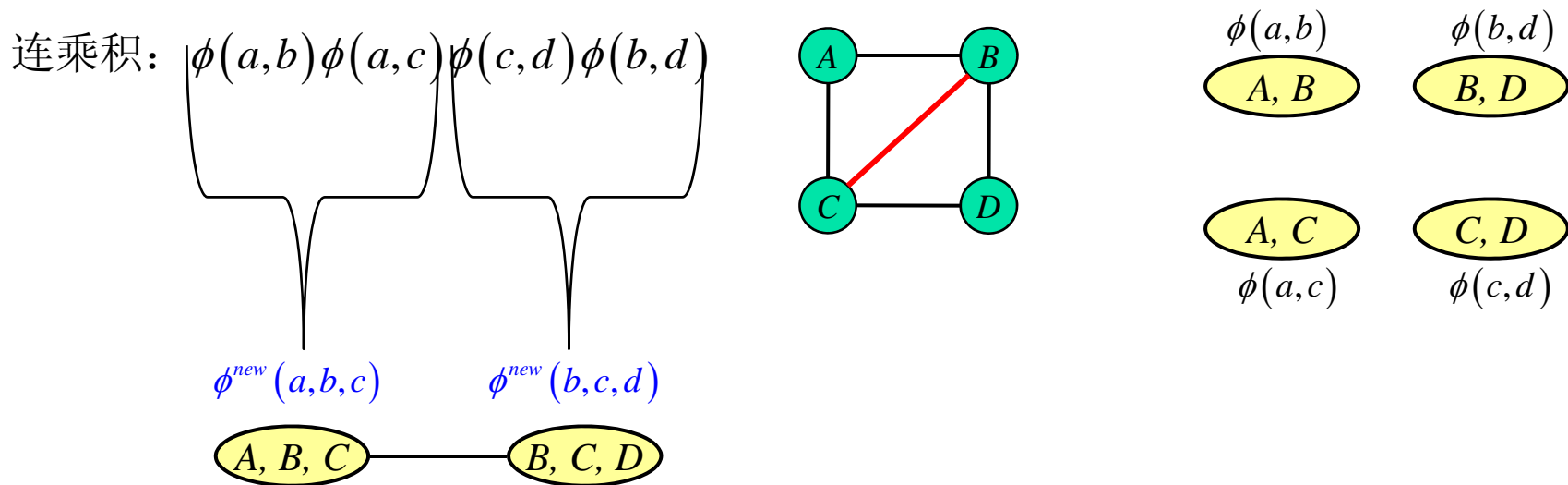
❖ 一个树分解中的cluster的性质

- 性质：素图的任一个最大簇一定包含于某个cluster

❖ 建立最优树分解的第二种情形

- 无法直接用素图的最大簇作为cluster，建一棵cluster-tree
- 良好愿望：一个最大簇正好对应一个cluster
- 退一步：使用更大的cluster
- 具体做法：图上添加边

——代数上，将局部函数适当组合，使得”新连乘积”的素图表示变成弦图



是原连乘积的一个cluster-tree !

Basic concepts - Triangulation

Triangulation

三角化

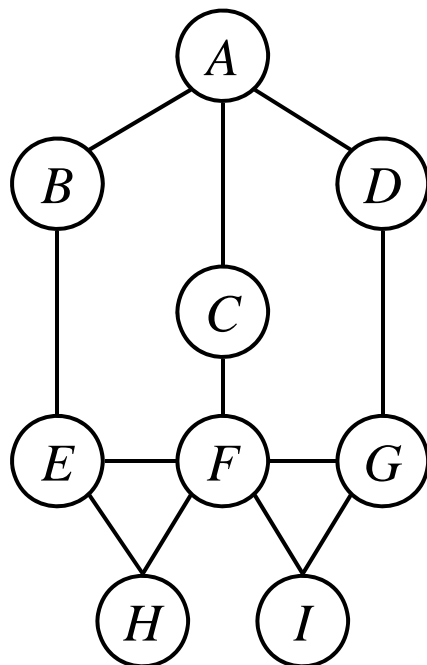
如果一个图 $G = (V, E)$ 不是弦图，我们**总可以**添加一些边 F 使得新的图 $G' = (V, E')$ （其中 $E' = E \cup F$ ）是一个弦图。

这些边 F 称为 **添加边**（fill-in edges）。填边后得到的弦图 G' 称为原图 G 的三角化

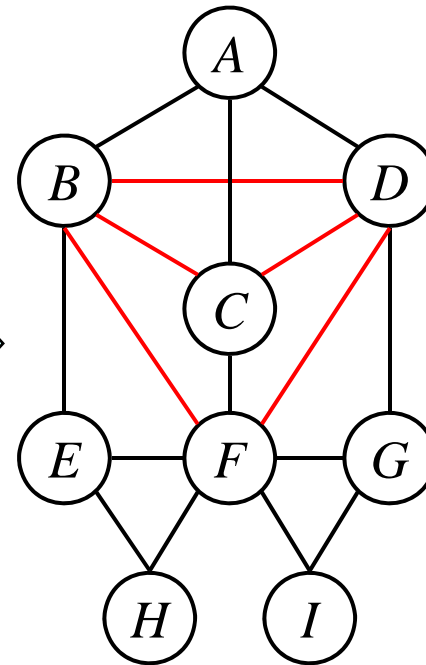
使得三角化后得到的弦图的最大簇的规模尽可能小

最大的最大簇规模 衡量了 三角化的质量

Original graph



triangulation



❖ 消除式三角化算法

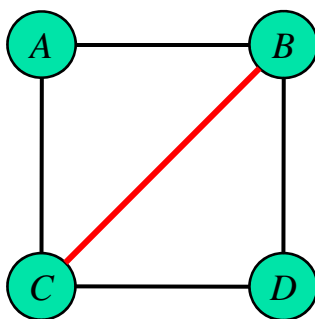
Triangulation via elimination

- 给定素图 G 的变量排序 $d=(v_1, v_2, \dots, v_N)$

For $i = N$ to 1

添加边使得 结点集 $C_i = \{\text{结点 } v_i \text{ 及编号比它小的邻居}\}$ 构成一个完备点集（称为**消除集**，elimination set）

- 结果得到一个弦图 $G_d \leftarrow$ 素图 G 在结点排序 d 下的诱导图 G_d
- 给定的变量排序 $(v_1, v_2, \dots, v_{|V|})$ 是三角化图 G_d 的一个完美编号



消除式三角化的质量 取决于 选择的变量排序！

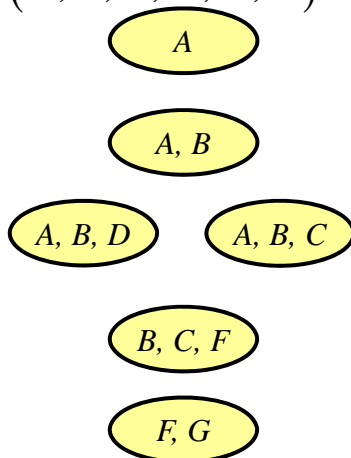
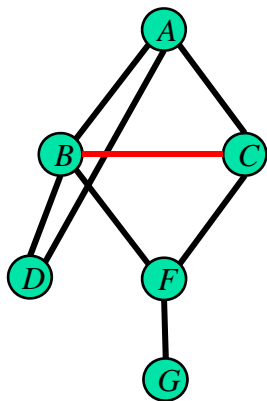
*CDLS Theorem 4.15*表明： G_d 的最大的最大簇规模 = 图 G 在排序 d 下的**诱导宽度**

Induced-graph, induced-width

- ❖ 一个素图 G 在结点排序 $d=(v_1, \dots, v_N)$ 下的诱导图 G_d 如下定义:
 - 从后往前依次消除各结点;
 - 消除结点 v_i 时, 将此时图中 v_i 的邻居两两间添加边。
 - 称此时图中 v_i 的邻居数目为: $\frac{m}{x}$ 结点 v_i 在排序 d 下的诱导宽度
 - $G_d = G$ 加上上述过程多添加的边。 $\frac{m}{x}$ 结点 v_i 的消除集规模 - 1

CDLS Theorem 4.15: G_d 的最大簇 \in 消除集的集合 $\{C_1, C_2, \dots, C_N\}$

排序 $d = (A, B, C, D, F, G)$ 下消除集



一个变量排序下的消除式三角化质量
= 该排序下的诱导宽度

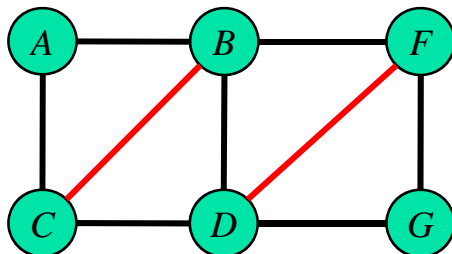
- ❖ 寻找具有最小诱导宽度的变量排序 是 NP-hard.

- 贪婪启发式搜索

One-step look-ahead triangulation

- ❖ 一步勘探三角化：有选择地消除下一个结点，动态排序
 - 一开始所有结点都未编号，当前待编号 $i = |V|$
 - 当还有未编号的结点，进行如下操作
 - 当前待编号为 i
 - 依据某种准则 $f(v)$ 选取一个最优的未编号结点
 - 添加边使得 消除集 $C_i = \{\text{结点 } v_i \text{ 及未编号的邻居}\}$ 构成一个完备点集
 - 消除结点 v_i ，下一步待编号为 $i - 1$

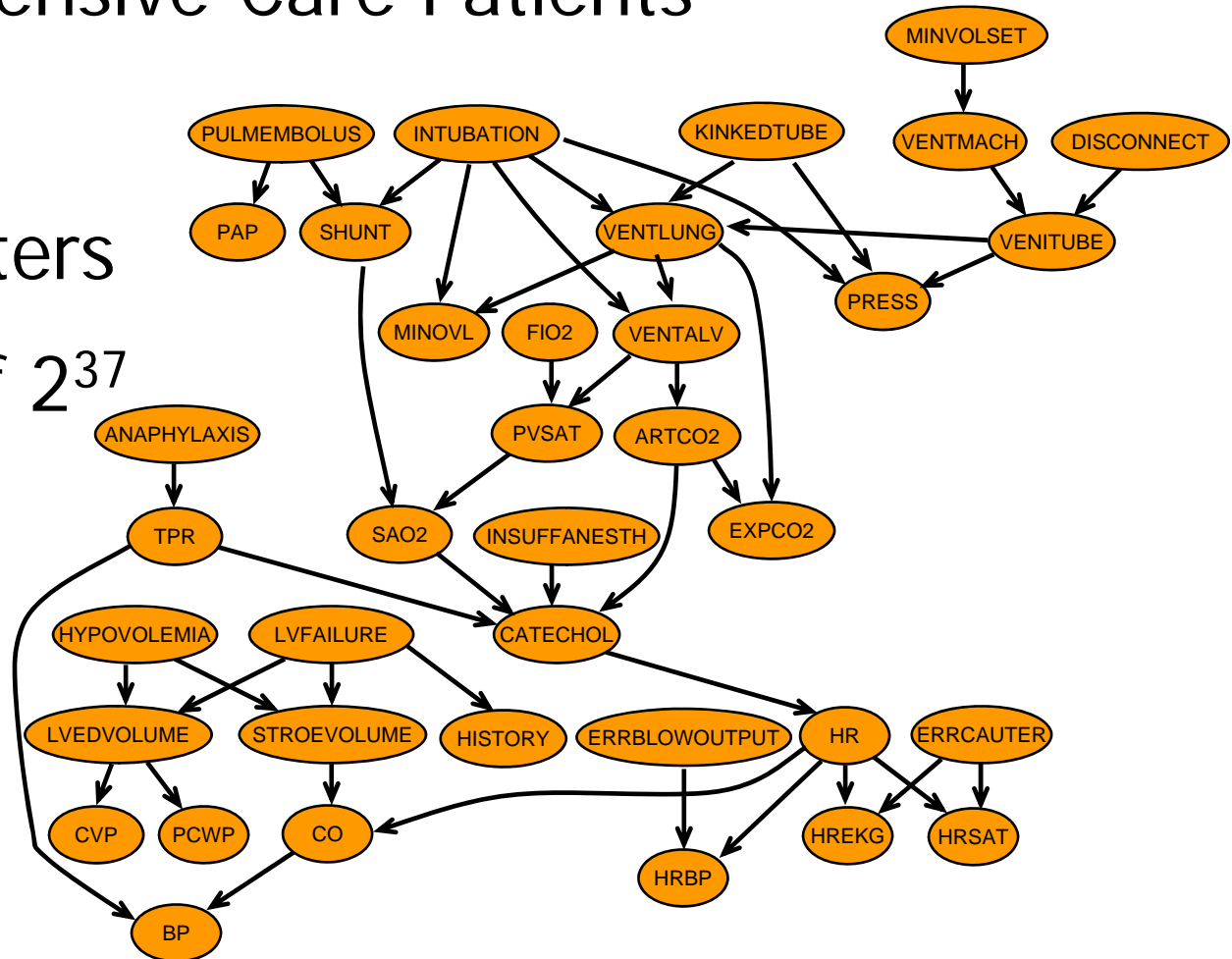
$f(v_i) =$ 为使得 消除集 C_i 是完备的而需添加的边的数目



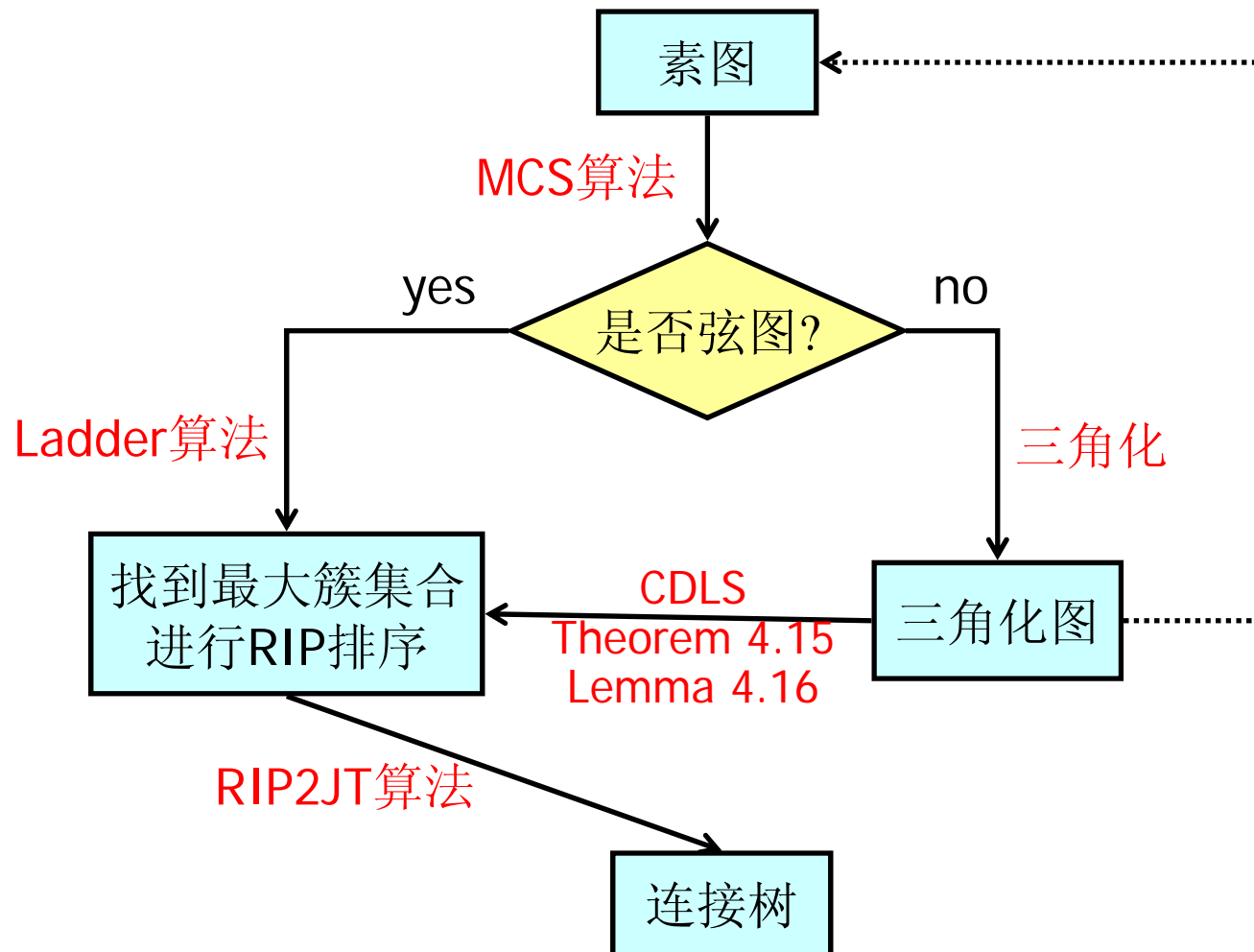
A real Bayes net

Monitoring Intensive-Care Patients

- ❖ 37 variables
- ❖ 509 parameters
- ... instead of 2^{37}



From primal graph to junction-tree



Recent progress

❖ Compiling Graphical Models

- Adnan Darwiche, UCLA
- UAI'06 Tutorial

■ Arithmetic Circuits

- Various domains - such as relational models, genetic linkage analysis, coding, and probabilistic planning
- <http://www.ics.uci.edu/~csp/uai2006/tutorials>

■ "Inference in Bayesian Networks: A Historical Perspective", Darwiche 2010.

编译(寻找最优的计算结构) 与 计算 分离