



基于部分知识编译的近似 模型计数方法：初步结果

报告人：赖 永

单 位：吉林大学



报告大纲

- 模型计数 (#SAT)
- 知识编译
- Decision-DNNF
- 知识编译现存问题
- Partial Decision-DNNF
- 部分编译方法
- 初步实验结果



模型计数问题

- 定义：计算CNF公式的可满足的赋值数
- #SAT问题是#P-complete的，与贝叶斯推理中计算后验概率问题可在多项式时间内转化
- 2CNF公式也是#P-complete



知识编译

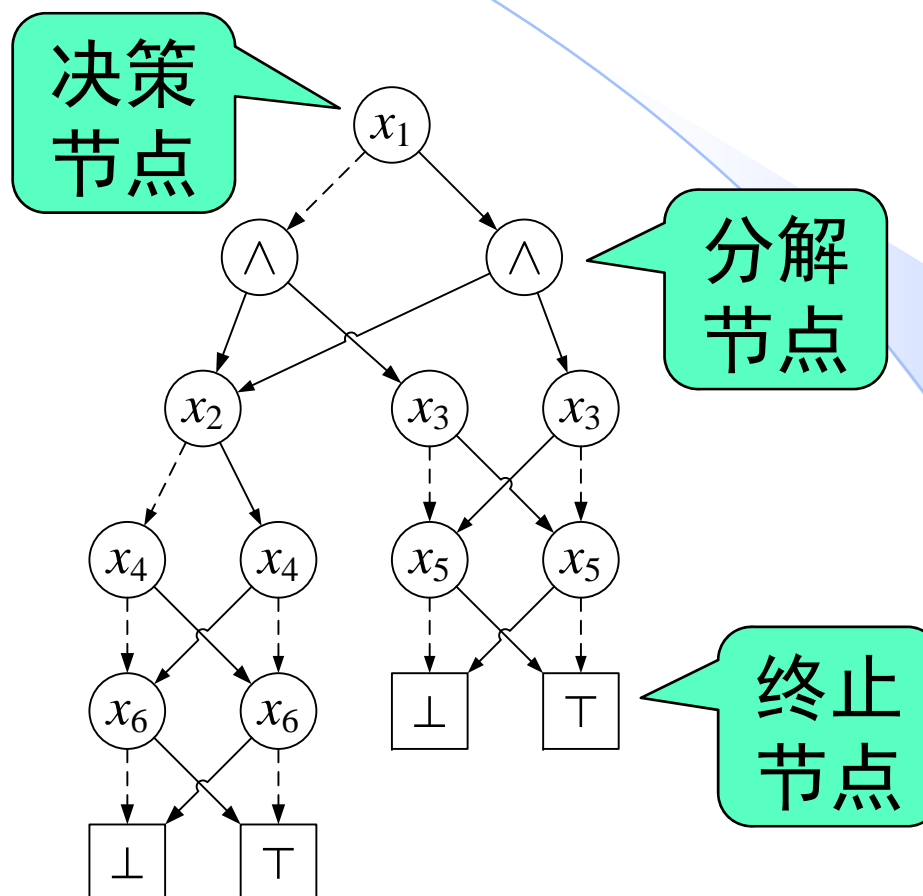
- 离线阶段将知识库编译成易处理的形式，高效地支持在线阶段的推理任务
- 知识编译领域两大研究主题：
 - ◆ 目标语言及其评估标准
 - ◆ 编译方法



Decision-DNNF

- 目前绝大多数高效的编译器生成的都是 Decision-DNNF或其子集
- 定义：有根的有向无环图，两类非终止节点，称为决策节点和分解节点，两类终止节点表示 false和true。
- 决策节点有两个子节点，表示一个变量赋值为 false和true后对应的子公式。
- 分解节点对应的子图不含公共变量。

Decision-DNNF例子



$$(x_1 \leftrightarrow x_3 \leftrightarrow x_5) \wedge (x_2 \leftrightarrow x_4 \leftrightarrow x_6)$$



Decision-DNNF模型计数

- 终止节点：0或 2^n
- 如果 u 是分解节点且 u 的子节点 v_1, \dots, v_m ,

$$\#models(u) = \frac{\prod_{i=1}^m \#models(v_i)}{2^{n(m-1)}}$$

- 如果 u 是决策节点且 u 的子节点 v, w ,

$$\#models(u) = \frac{\#models(v) + \#models(w)}{2}$$

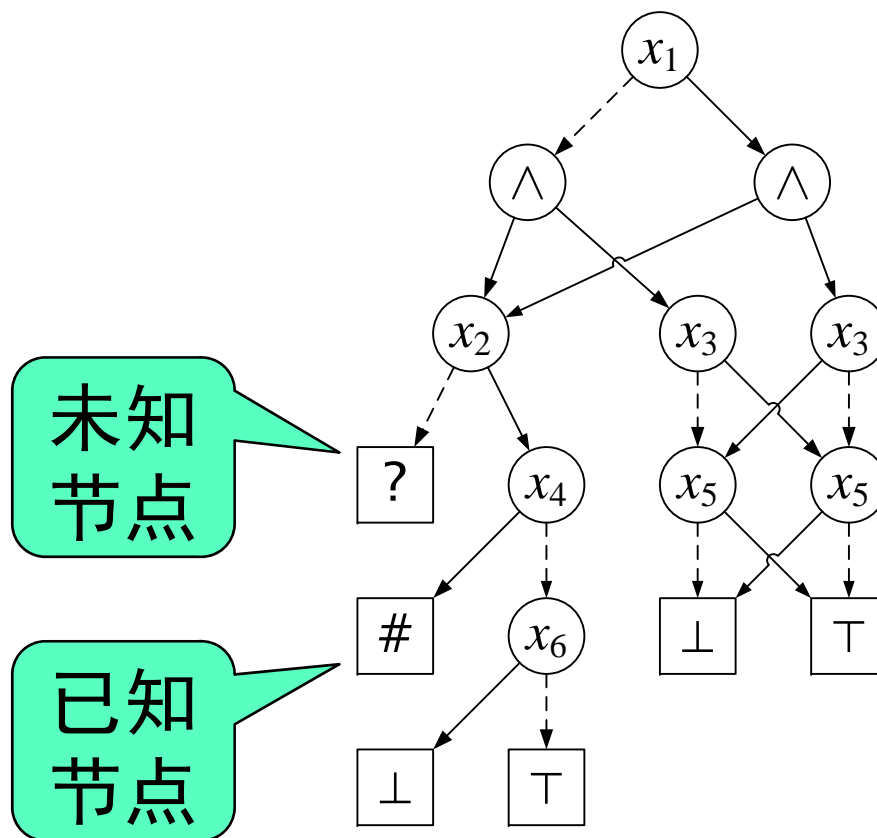


完全知识编译的问题

- 完全编译算法对于低树宽的问题相对有效，对于高树宽的问题，通常无法完成编译，从而无法进行模型计数。
- 对于太复杂的问题，目前的一种做法是通过抽样获得近似的模型数，抽样的一个缺点是每次抽样之间独立，不能共用信息提高效率。

Partial Decision-DNNF

- 增加两类节点：已知节点 $\langle \# \rangle$ 和未知节点 $\langle ? \rangle$



$$(x_1 \leftrightarrow x_3 \leftrightarrow x_5) \wedge (x_2 \leftrightarrow x_4 \leftrightarrow x_6)$$



Partial Decision-DNNF模型计数

- 给定一个非未知节点 u ，已知子节点模型数的无偏估计，可以得到该节点模型数的无偏估计

◇ 如果 u 是分解节点且 u 的子节点 v_1, \dots, v_m ,

$$\#models(u) = \frac{\prod_{i=1}^m \#models(v_i)}{2^{n(m-1)}}$$

◇ 如果 u 是分解节点且 u 的子节点 v, w ,

$$\#models(u) = \frac{\#models(v) + \#models(w)}{2}$$



部分知识编译方法

- 给定一个CNF公式对应的Partial Decision-DNNF G ，每个节点对应一个部分赋值下的子公式
- 使用一个称为MicroCompile函数通过结合随机赋值和分解逐步编译CNF公式。
- 将MicroCompile得到的结果合成到 G 中
- 循环地调用MicroCompile逐步增大 G



MicroCompile: 三种情况

- 如果 φ 足够简单，直接调用已有的精确模型计数算法得到一个已知节点。



MicroCompile: 三种情况

- 如果 φ 未出现在 G 中，选取一个变量随机赋值，得到 φ 的子公式 ξ
- 计算 ξ 的Backbone，利用Backbone简化 ξ ，然后对简化后公式动态分解成若干个子公式，后递归地调用MicroCompile



MicroCompile: 三种情况

- 如果 φ 已出现在 G 中，直接选取对应节点 v ，对节点标记的变量随机赋值。
- 如果 v 存在与赋值对应的非未知节点，直接获取Backbone和利用Backbone简化后的公式的动态分解情况。否则，计算 ξ 的Backbone，利用Backbone简化 ξ ，然后对简化后公式动态分解成若干个子公式。
- 对上一步得到的子公式递归地调用MicroCompile。



MicroCompile三个细节

- 通过判断CNF公式中变量数来判断公式模型计数的难易程度。
- 通过多次调用SAT求解器计算Backbone。
- 随机赋值时选择false和true的概率相同



初步实验结果

- 测试方法，利用马尔可夫不等式求下界

$$P\left(\frac{X}{\alpha} > M\right) < \frac{1}{\alpha}$$

| instance | PartialKC | | SampleSearch | |
|--------------------|-----------|------------------|--------------|-----------------|
| | #micro | result | #sample | result |
| ls13-norm | 2 | 2.27E+44 | 6723 | 1.15E+55 |
| lang16 | 51212 | 1.04E+08 | 14971 | 6.51E+08 |
| 9symml_gr_rcs_w6 | 31053 | 1.55E+83 | 6241 | 2.80E+82 |
| apex7_gr_2pin_w5 | 1104 | 4.13E+94 | 48331 | 2.33E+94 |
| c880_gr_rcs_w7 | 605 | 3.25E+261 | 831 | 7.16E+255 |
| example2_gr_rcs_w6 | 3700 | 2.80E+260 | 6211 | 6.85E+250 |
| vda_gr_rcs_w9 | 42 | 2.55E+305 | 221 | 5.08E+300 |



| instance | #micro | time | avg-time |
|--------------------|--------|-------|--------------|
| ls13-norm | 2 | 7618 | |
| lang16 | 10000 | 1099 | |
| | 20000 | 1544 | 0.054 |
| | 30000 | 1885 | 0.034 |
| 9symml_gr_rcs_w6 | 10000 | 1652 | |
| | 20000 | 2415 | 0.076 |
| | 30000 | 3022 | 0.061 |
| apex7_gr_2pin_w5 | 300 | 1872 | |
| | 600 | 3653 | 5.94 |
| | 900 | 5736 | 6.94 |
| c880_gr_rcs_w7 | 600 | 6830 | |
| | 1200 | 12187 | 8.93 |
| | 1800 | 16807 | 7.7 |
| example2_gr_rcs_w6 | 1000 | 2843 | |
| | 2000 | 3991 | 1.148 |
| | 3000 | 5801 | 1.9 |



| instance | PartialKC抽样次数 | 单独抽样次数 |
|--------------------|---------------|--------|
| ls13-norm | 2 | 2 |
| lang16 | 51212 | 8230 |
| 9symml_gr_rcs_w6 | 31053 | 18531 |
| apex7_gr_2pin_w5 | 1104 | 1067 |
| c880_gr_rcs_w7 | 605 | 546 |
| example2_gr_rcs_w6 | 3700 | 2541 |
| vda_gr_rcs_w9 | 41 | 41 |



进一步改进的方向

- MicroCompile求Backbone调用多次SAT求解器，对于一些问题，求SAT时间过长，导致MicroCompile调用次数过少。
- 当子公式比较简单时，直接调用精确#SAT算法，怎么判断公式的难易程度是个难题。目前通过检测子公式中变量数目确定问题难易程度，为了程序的鲁棒性，精确#SAT算法只求解不多于256个变量的公式。
- 给定变量不同赋值后，得到不同子公式若模型数偏差过大，且模型数大的子公式出现概率很小，PartialKC收敛很慢。



谢谢大家