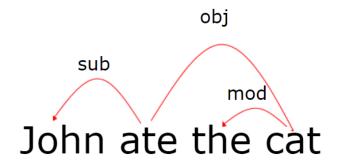
# 第8章 句法分析 (1/2)



## 句法分析任务

句法分析(syntactic parsing)任务的目标就是识别句子的结构关系。在自然语言处理中,通常有两种句法分析任务:

- 短语结构分析 (constituent phrase parsing)
- 依存句法分析 (dependency parsing)
  - 识别词汇间各种依赖关系





# 短语结构分析



- ▶ 8.1 概述
  - 8.2 线图分析法
  - 8.3 CYK分析法
  - 8.4 基于PCFG的分析法
  - 8.5 句法分析性能评估
  - 8.6 局部句法分析



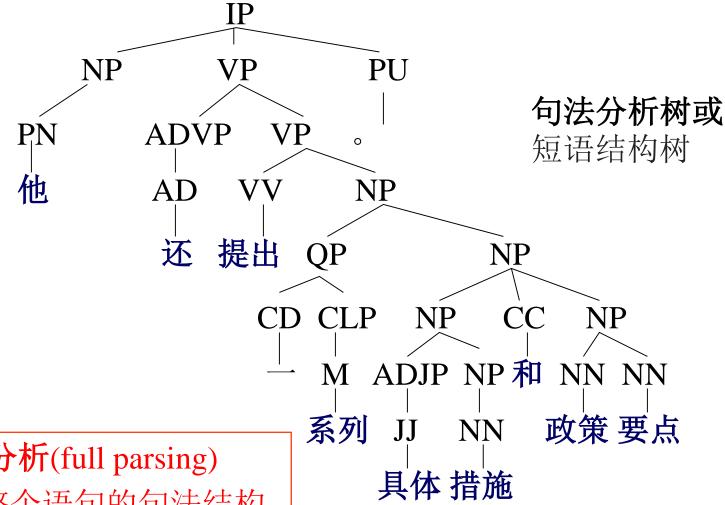
◆回顾例句(前面第4章)

他还提出一系列具体措施的政策要点。

他/PN 还/AD 提出/VV 一/CD 系列/M 具体/JJ 措施/NN 和/CC 政策/NN 要点/NN 。/PU

```
(IP(NP-SBJ(PN他))
   (VP (ADVP (AD还))
      (VP(VV提出))
          (NP-OBJ(QP(CD - )
                     (CLP (M 系列 )))
                 (NP(NP(ADJP(JJ 具体)
                        (NP (NN 措施)))
                     (CC和)
                     (NP(NN 政策)
                         (NN 要点)))))
   (PU。))
```





完全句法分析(full parsing)

即:获取整个语句的句法结构



- ◆ <u>目标</u>:实现高准确率、高鲁棒性 (robustness)、快速的句子结构自动分析过程。
- ◆ 困难: 自然语言中存在大量的复杂的结构歧义 (structural ambiguity)。
  - 例如: (1) I saw a boy with a telescope in the park
    [I saw a boy] with a telescope
    I saw a [boy with a telescope]
    - (2)关于鲁迅的文章。
    - (3)把重要的书籍和手稿带走了。



英语中的结构歧义随介词短语组合个数的增加而不断加深的,这个组合个数我们称之为开塔兰数(Catalan number,记作 $C_N$ )。

如果句子中存在这样 n 个介词短语, $C_N$  可由下式获得 [Samuelsson, 2000]:

$$C_N = {2n \choose n} \frac{1}{n+1} = \frac{(2n)!}{(n!)^2(n+1)}$$

- ◆基本方法
  - 基于CFG规则的分析方法
    - ◆线图分析法 (chart parsing)
    - ◆CYK 算法
    - ◆Earley (厄尔利)算法
    - ◆LR 算法 / Tomita 算法 ... ...
  - 基于 PCFG 的分析方法
  - 借助神经网络改进的句法分析方法



# 短语结构分析

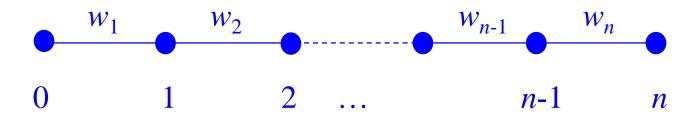
8.1 概述



- ▶ 8.2 线图分析法
  - 8.3 CYK分析法
  - 8.4 基于PCFG的分析法
  - 8.5 句法分析性能评估
  - 8.6 局部句法分析

- ◆三种策略
  - 自底向上 (Bottom-up)
  - ●从上到下 (Top-down)
  - ●从上到下和从下到上结合

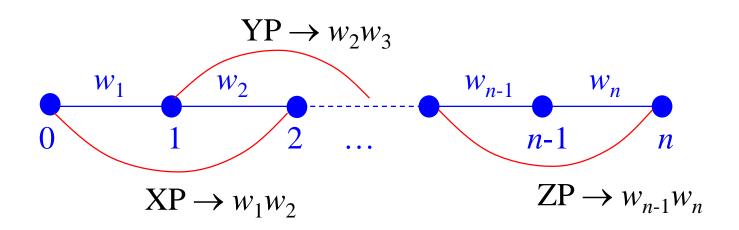
- ◆自底向上的 Chart 分析算法
  - 给定一组 CFG(上下文无关文法) 规则: XP → α<sub>1</sub>...α<sub>n</sub>
     (n≥1)
  - 给定一个句子的<u>词性序列</u>:  $S = w_1 w_2 \dots w_n$
  - 构造一个线图:一组结点和边的集合;



• 建立一个二维表:记录每条边的起始和终止位置。

#### 执行操作:

查看任意相邻几条边上的词性串是否与某条重写规则的右部相同,如果相同,则增加一条新的边跨越原来相应的边,新增加边上的标记为这条重写规则的头(左部)。重复这个过程,直到没有新的边产生。



#### **点规则**:用于表示规则右部被归约(reduce)的程度。

设有规则: NP → Det A N NP → Det N NP → A N

短语: The good book

Det A N

 $NP \rightarrow Det \circ A$  N

 $NP \rightarrow Det \quad A \quad \circ \quad N$ 

 $NP \rightarrow Det A N \circ$ 

点的位置左边是匹配到的规 则的一部分

#### **点规则**:用于表示规则右部被归约(reduce)的程度。

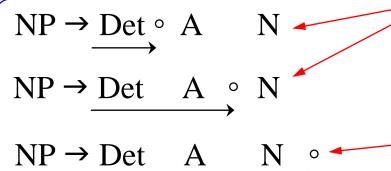
设有规则: NP → Det A N NP → Det N

 $NP \rightarrow A N$ 

短语: The good book

Det A N

点规 则



#### 活性边(活动弧):

规则右部未被完全匹配

非活性边(非活动弧,或 完成弧):

规则右部已被完全匹配

例: G(S):  $S \rightarrow NP VP$ ,

 $NP \rightarrow Det N$ 

 $VP \rightarrow V NP$ 

 $VP \rightarrow VP PP$ 

 $PP \rightarrow Prep NP$ 

输入句子: the boy hits the dog with a rod

例: G(S):  $S \rightarrow NP VP$ ,

 $NP \rightarrow Det N$ 

 $VP \rightarrow V NP$ 

 $VP \rightarrow VP PP$ 

 $PP \rightarrow Prep NP$ 

输入句子: the boy hits the dog with a rod

①形态分析: the boy hit the dog with a rod

例: G(S):  $S \rightarrow NP VP$ ,

 $NP \rightarrow Det N$ 

 $VP \rightarrow V NP$ 

 $VP \rightarrow VP PP$ 

 $PP \rightarrow Prep NP$ 

输入句子: the boy hits the dog with a rod

①形态分析: the boy hit the dog with a rod

②词性标注: Det N V Det N Prep Det N



③句法分析

Agenda ActiveArc Chart Acts

记录活性表

① Det (1, 2) ② NP → Det  $\circ$  N (1,2) ③ Det (1, 2) 返回



- $(1) S \rightarrow NP VP$
- (A) VP  $\rightarrow$  V NP
- $(2) NP \rightarrow Det N$
- $(5) PP \rightarrow Prep NP$

 $(3) \text{ VP } \rightarrow \text{VP PP}$ 

 ③ Agenda
 ActiveArc
 Chart
 Acts

 法分析
 ① Det (1, 2)
 ② NP → Det ∘ N (1,2)
 ③ Det (1, 2)
 返回

 析
 ④ N (2, 3)
 无新的活动边加入
 ⑤ N (2, 3)
 扩展

 (将其加入agenda)

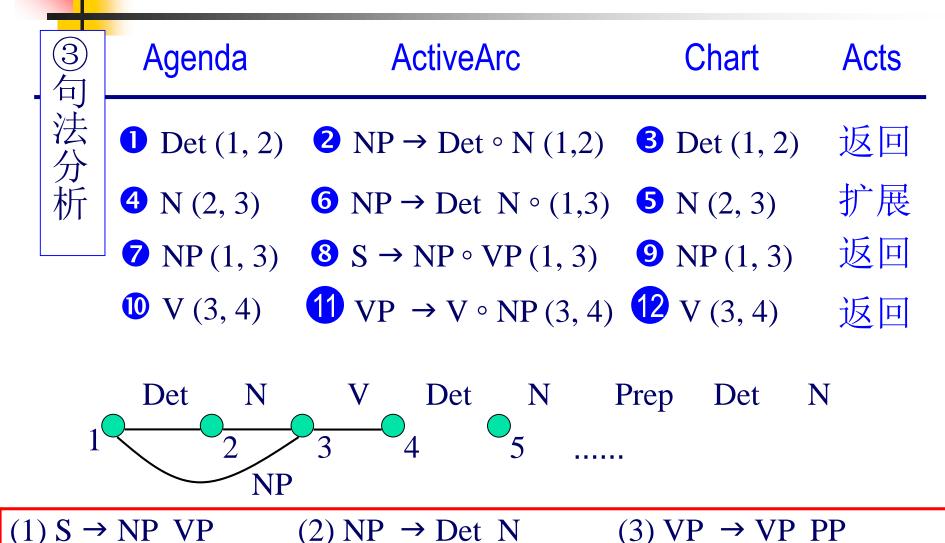


 $(1) S \rightarrow NP VP$ 

(2) NP  $\rightarrow$  Det N

 $(3) \text{ VP } \rightarrow \text{VP PP}$ 

- $(4) VP \rightarrow V NP$
- $(5) PP \rightarrow Prep NP$



 $\rightarrow$  Prep NP

- $2 \text{ NP} \rightarrow \text{Det} \circ \text{N} (1,2)$ 
  - **6** NP → Det N  $\circ$  (1,3)
  - $\bullet$  S  $\rightarrow$  NP  $\circ$  VP (1, 3)
  - 11 VP  $\rightarrow$  V  $\circ$  NP (3, 4)

 $\rightarrow$  VP PP

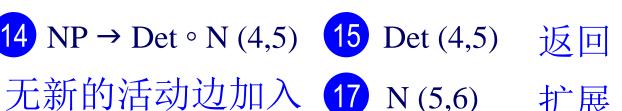
Acts

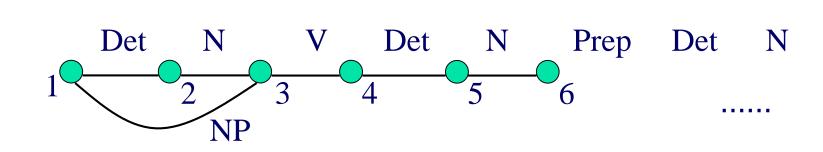
扩展



16 N (5,6)

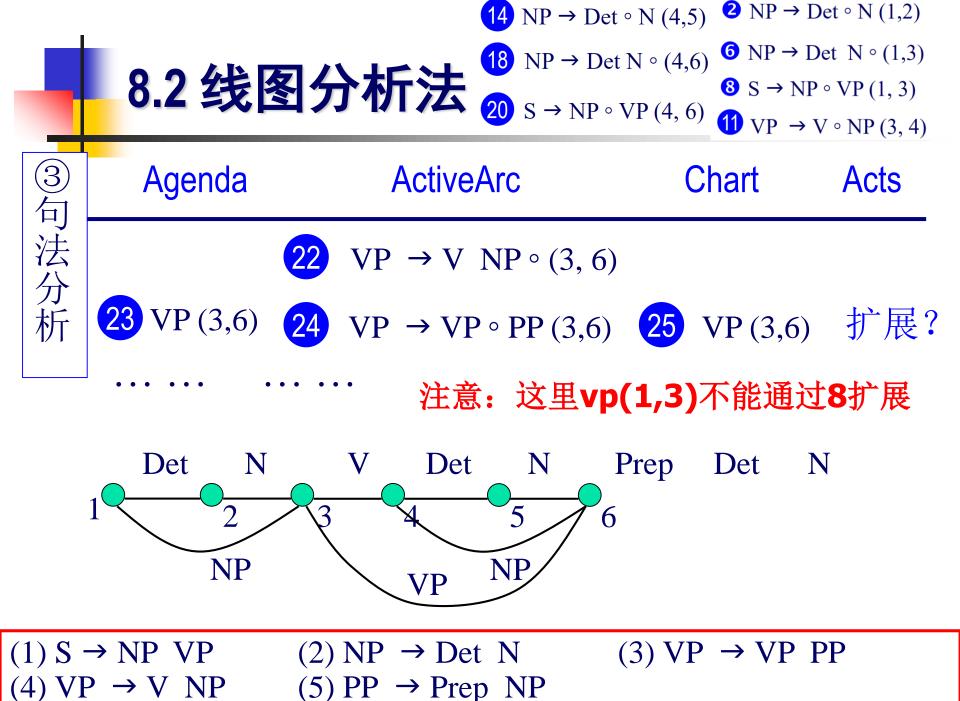






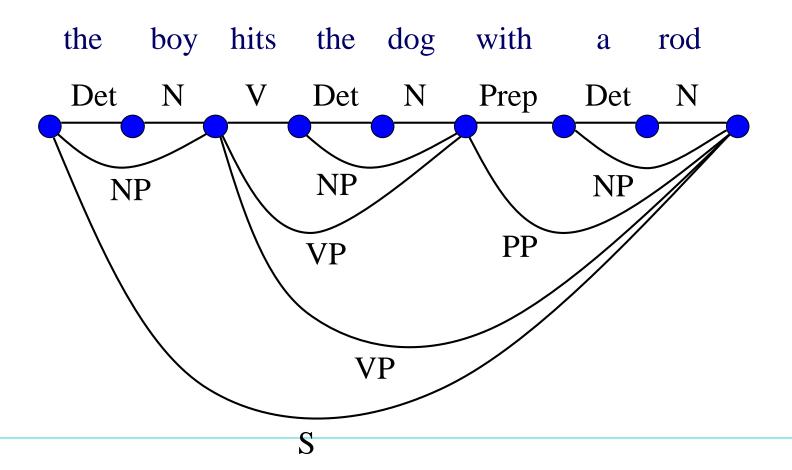
- $(1) S \rightarrow NP VP$  $\rightarrow$  Det N  $\rightarrow$  Prep NP

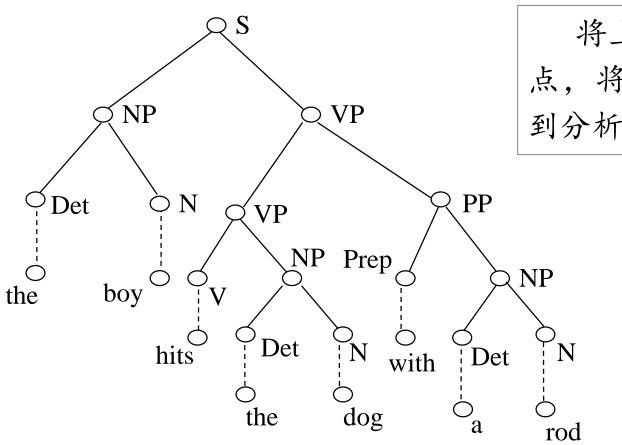






#### 最后分析结果:





将上图中的边改为结 点,将结点改为边,得 到分析结果的直观图。

#### ◆数据结构

- ▶ **线图(Chart):** 保存分析过程中已经建立的成分(包括终结符和非终结符)、位置(包括起点和终点)。通常以 *n*×*n* 的数组表示(*n* 为句子包含的词数)。
- ▶ 代理表(待处理表)(Agenda): 记录刚刚得到的一些重写规则所代表的成分,这些重写规则的右端符号串与输入词性串(或短语标志串)中的一段完全匹配,通常以栈或线性队列表示。
- ➤ 活动边集(ActiveArc): 记录那些右端符号串与输入串的某一段相匹配,但还未完全匹配的重写规则,通常以数组或列表存储。

#### ◆算法描述:

从输入串的起始位置到最后位置,循环执行如下步骤:

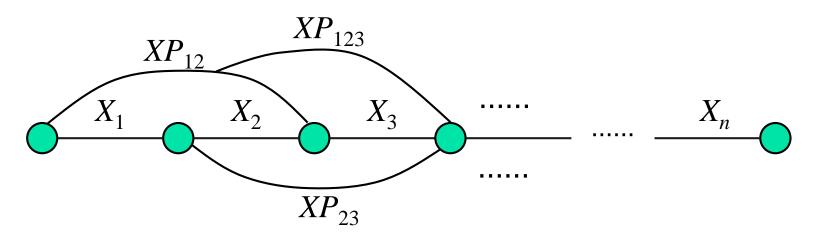
- (1) 如果待处理表(Agenda)为空,则找到下一个位置上的词,将该词对应的(所有)词类X 附以(i,j)作为元素放到待处理表中,即X(i,j)。其中,i,j分别是该词的起始位置和终止位置,j > i,j i为该词的长度。
- (3) 对于每条规则  $A \rightarrow X\gamma$  , 将  $A \rightarrow X \circ \gamma$  (i,j) 加入活动边集ActiveArc 中,然后调用 <u>扩展弧子程序</u>。

#### ◆ 扩展弧子程序:

- (a) 将 X 插入图表(Chart)的 (i,j) 位置中。
- (b) 对于活动边集(ActiveArc)中每个位置为(k, i) ( $1 \le k < i$ ) 的点规则,如果该规则具有如下形式:  $A \to \alpha \circ X$ ,如果A = S,则把 S(1, n+1) 加入到 Chart 中,并给出一个完整的分析结果;否则,则将 A(k,j) 加入到Agenda表中。
- (c) 对于每个位置为(k,i) 的点规则:  $A \to \alpha \circ X\beta$ , 则将  $A \to \alpha X \circ \beta(k,j)$  加入到活动边集中。

#### ◆算法的时间复杂度分析

设n为输入句子的长度,C为上下文无关文法中的非终结符的数目,S为点规则的状态数目(大于 CFG 规则的数目),显然 S > C。因为 Agenda 表中的元素形式为 X(i,j),因此,Agenda 表中最大的元素个数为:  $Cn^2$ 。



由于ActiveArc 中的元素形式为:  $A \rightarrow \alpha^{\circ}X(i, j)$ ,所以 ActiveArc 表中最大的元素数目为:  $Sn^2$ .

{Chart 表中的边的形式为: A(i, j),因此,Chart 表中最大的元素数目为:  $Cn^2$ 。}

我们来考察算法中每一步执行的最大次数:

#### ◆算法描述:

从输入串的起始位置到最后位置,循环执行如下步骤:

- (1) 如果待处理表(Agenda)为空,则找到下一个位置上的词,将该词对应的(所有)词类X 附以(i,j)作为元素放到待处理表中,即X(i,j) 最多执行的次数为: C 起始位置和终止位置,j > i,j i 为该词的长度。
- (2) 从 Agenda 中取出一个元 最多执行的次数为: 1

(3) 对于每条规则  $A \rightarrow X\gamma$  ,将  $A \rightarrow X \circ \gamma$  (i, j) 加入活动 边集ActiveArc 中,然后证最多执行的次数为:  $Sn^2$ 

#### ◆ 扩展弧子程序:

最多执行的次数为:1

- (a) 将 X 插入图表(Chart)的 (t, J) 位且 +。
- (b) 对于活动边集(ActiveArc)中每个位置为(k, i) ( $i > k \ge 1$ ) 的点规则,如果该规则具有如下形式:  $A \to \alpha \circ X$ ,如果 A = S,则把 S(1, n+1) 加入到 Chart 中,并给出一个完整的分析结果;否则,则将 最多执行的次数为:  $Sn^2$
- (c) 对于每个位置为(k,i) 的点规则:  $A \to \alpha \circ X\beta$ , 则将  $A \to \alpha X \circ \beta(k,i)$  加入到活动边集中

最多执行的次数为:  $Sn^2$ 

每处理一个单词需要最多执行的最多操作次数为:

$$C+1+Sn^2+1+Sn^2+Sn^2=2+C+3Sn^2$$

由于算法对于长度为n的输入句子要执行n次循环,因此,Chart 算法最大执行的操作次数为:

$$n \times (2 + C + 3Sn^2)$$

所以,Chart算法的时间复杂度为:  $O(Kn^3)$ , 其中, K 为一常数。

- ◆ Chart parsing 算法评价
  - <u>优点</u>:
    - > 算法简单,容易实现,开发周期短。
  - 弱点:
    - ▶ 算法效率低,时间复杂度为 Kn³;
    - ➤ 需要高质量的规则,分析结果与规则质量密切相关;
    - > 难以区分歧义结构。



# 短语结构分析

- 8.1 概述
- 8.2 线图分析法



- → 8.3 CYK分析法
  - 8.4 基于PCFG的分析法
  - 8.5 句法分析性能评估
  - 8.6 局部句法分析

- ◆ Coke-Younger-Kasami (CYK) 算法
  - ➤对 Chomsky 文法进行范式化:

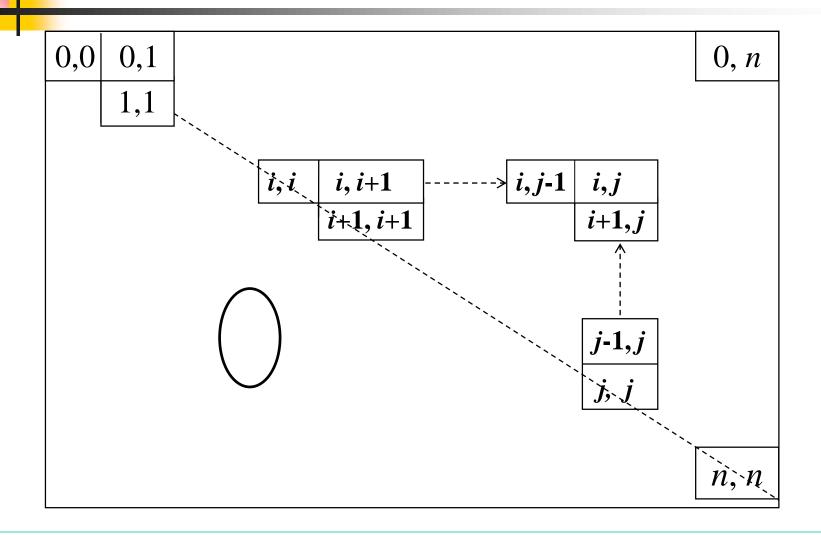
 $A \rightarrow w$  (终结符) 或  $A \rightarrow BC$  (必须是2个非终结符)

$$A, B, C \in V_N, w \in V_T, G=(V_N, V_T, P, S)$$

- ▶自下而上的分析方法
- ▶ 需构造  $(n+1) \times (n+1)$  识别矩阵,n为句子长度。



- ◆ 识别矩阵的构成
  - ▶ 方阵对角线以下全部为0
  - ▶主对角线以上的元素由文法G的非终结符构成
  - ▶ 主对角线上的元素由句子的终结符(单词)构成



- ◆识别矩阵构造步骤
- (1)首先构造主对角线,令 $t_{0,0}=0$ ,然后,从 $t_{1,1}$ 到 $t_{n,n}$ 在主对角线的位置上依次放入输入句子x的单词 $w_i$ 。
- (2)构造主对角线以上紧靠主对角线的元素 $t_{i,i+1}$ ,其中,i=0,1,2,...,n-1。对于输入句子  $x=w_1w_2...w_n$ ,从 $w_1$  开始分析。

如果在文法G的产生式集中有一条规则:

$$A \rightarrow w_1$$

则  $t_{0,1} = A$ 。

依此类推,如果有 $A \rightarrow w_{i+1}$ ,则  $t_{i,i+1} = A$ 。

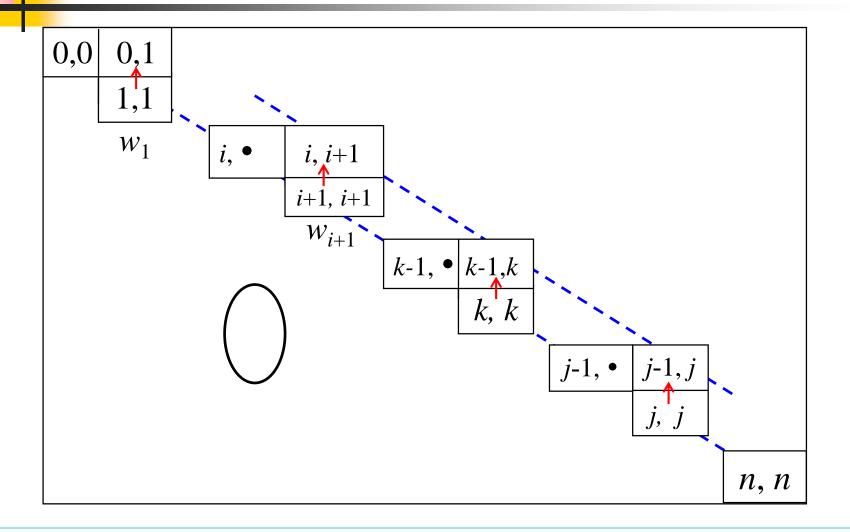
即,对于主对角线上的每一个终结符 w<sub>i</sub>,所有可能推 导出它的非终结符写在它的右边主对角线上方的位 置上。

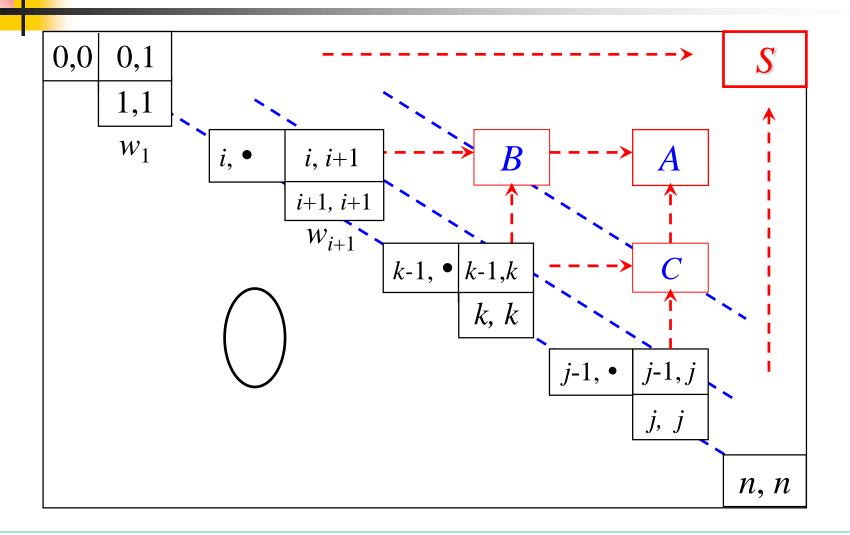
# 8.3

### 8.3 CYK分析法

(3) 按平行于主对角线的方向,一层一层地向上填写矩阵的各个元素  $t_{i,j}$ ,其中,i=0,1,...,n-d,j=d+i,d=2,3,...,n。如果存在一个正整数 k, $i+1 \le k \le j-1$ ,在文法G的规则集中有产生式  $A \to BC$ ,并且, $B \in t_{i,k}$ , $C \in t_{k,j}$ ,那么,将A写到矩阵  $t_{i,j}$  位置上。

判断句子 x 由文法 G 所产生的充要条件是:  $t_{0,n}=S$ 。





### ◆ 例子

给定文法 G(S):

$$(1) S \rightarrow P VP$$

$$(3) \text{ VP} \rightarrow \text{VP N}$$

$$(5) V \rightarrow 喜欢$$

$$(7) N \rightarrow \oplus$$

 $(2) \text{ VP} \rightarrow \text{V} \text{ V}$ 

(4) P→他

 $(6) V \rightarrow 读$ 

请用 CYK 算法分析句子:他喜欢读书



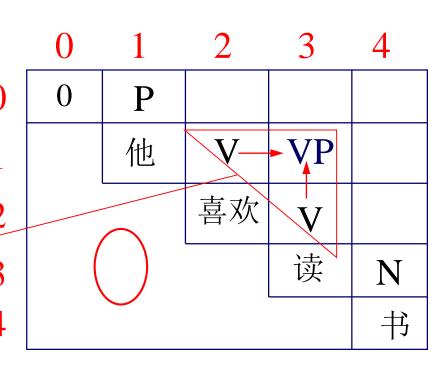
(1) 汉语分词和词性标注以后:

他/P 喜欢/V 读/V 书/N

$$n=4$$

- (2) 构造识别矩阵:
- (3) 执行分析过程。

- $(1)S \rightarrow P VP$
- $(2) VP \rightarrow V V$
- $(3) \text{ VP} \rightarrow \text{VP N}$



(1) 汉语分词和词性标注以后:

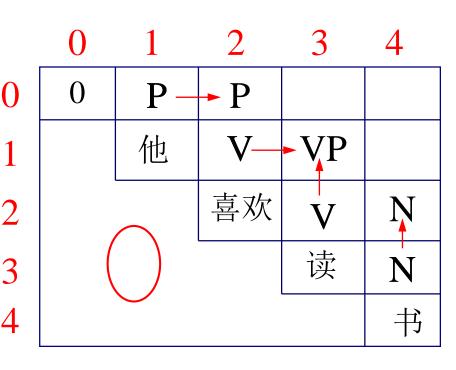
他/P 喜欢/V 读/V 书/N

$$n=4$$

- (2) 构造识别矩阵:
- (3) 执行分析过程。

 $(1)S \rightarrow P VP$ 

 $(2) VP \rightarrow V V$ 



(1) 汉语分词和词性标注以后:

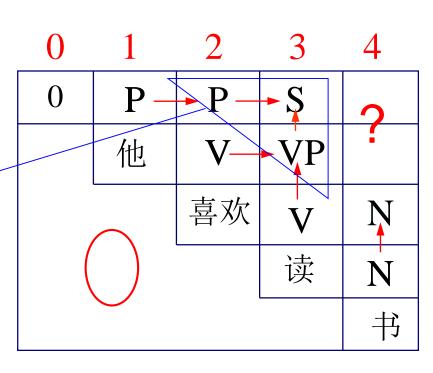
他/P 喜欢/V 读/V 书/N

$$n=4$$

- (2) 构造识别矩阵:
- (3) 执行分析过程。

 $(1)S \rightarrow P VP$ 

 $(2) VP \rightarrow V V$ 





(1) 汉语分词和词性标注以后:

他/P 喜欢/V 读/V 书/N

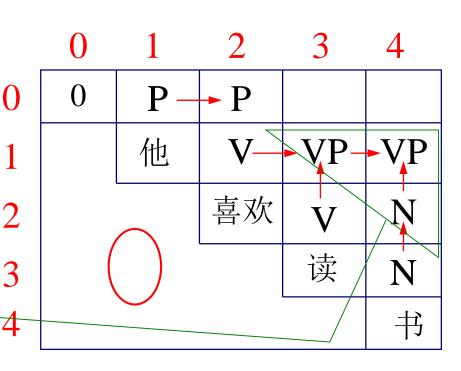
$$n=4$$

(2) 构造识别矩阵:

(3) 执行分析过程。

 $(1)S \rightarrow P VP$ 

 $(2) VP \rightarrow V V$ 



(1) 汉语分词和词性标注以后:

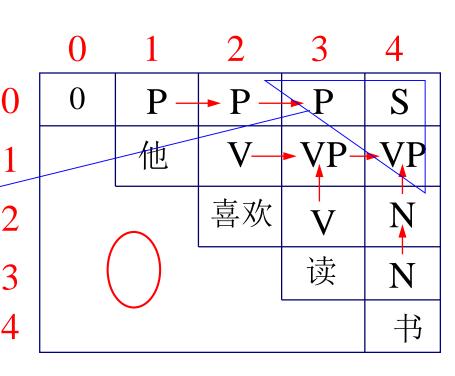
他/P 喜欢/V 读/V 书/N

$$n=4$$

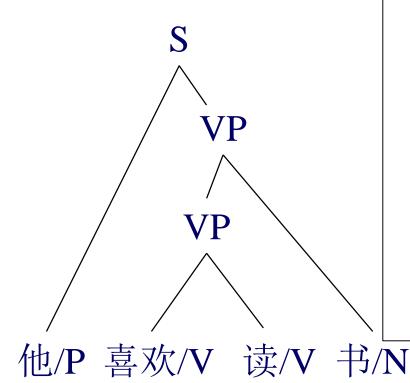
- (2) 构造识别矩阵:
- (3) 执行分析过程。

 $(1)S \rightarrow P VP$ 

 $(2) VP \rightarrow V V$ 







### ◆ CYK 算法的评价

- ●<u>优点</u>
  - >实现简单,执行效率高
- 弱点
  - ▶ 文法需要范式化处理 (只支持二叉树结构)
  - ▶无法区分歧义



## 短语结构分析

- 8.1 概述
- 8.2 线图分析法
- 8.3 CYK分析法



- ▶ 8.4 基于PCFG的分析法
  - 8.5 句法分析性能评估
  - 8.6 局部句法分析

### ◆概率上下文无关文法

(probabilistic/stochastic context-free grammar, PCFG/SCFG)

规则形式: 
$$A \to \alpha$$
,  $p$  约束:  $\sum_{\alpha} p(A \to \alpha) = 1$  例如:  $NP \to NN NN, 0.60$   $NP \to NN CC NN, 0.40$   $\sum_{\alpha} p = 1$   $CD \to Num Num, 0.85$   $\sum_{\alpha} p = 1$   $\sum_{\alpha} p = 1$   $\sum_{\alpha} p = 1$   $\sum_{\alpha} p = 1$ 

◆例-1: S → NP VP, 1.00 NP → NP PP, 0.40

 $NP \rightarrow astronomers, 0.10$ 

 $NP \rightarrow ears, 0.18$ 

 $NP \rightarrow saw$ , 0.04

 $NP \rightarrow stars, 0.18$ 

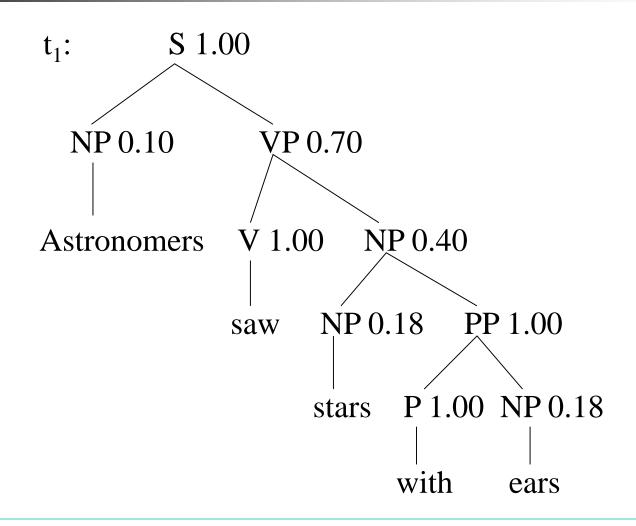
 $NP \rightarrow telescopes, 0.1$ 

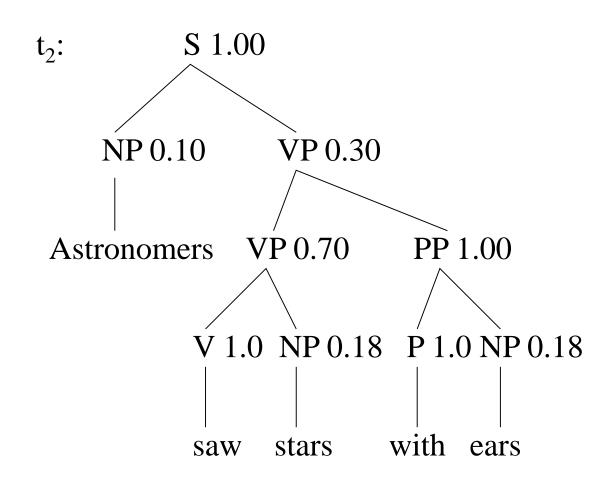
 $PP \rightarrow P NP, 1.00 P \rightarrow with, 1.00$ 

 $VP \rightarrow V$  NP, 0.70  $VP \rightarrow VP$  PP, 0.30

 $V \rightarrow saw$ , 1.00

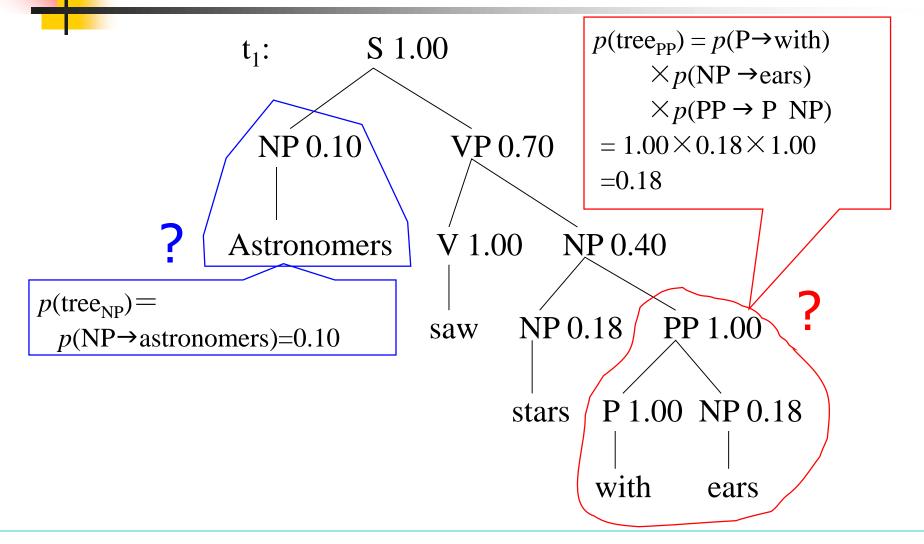
给定句子 S: Astronomers saw stars with ears.

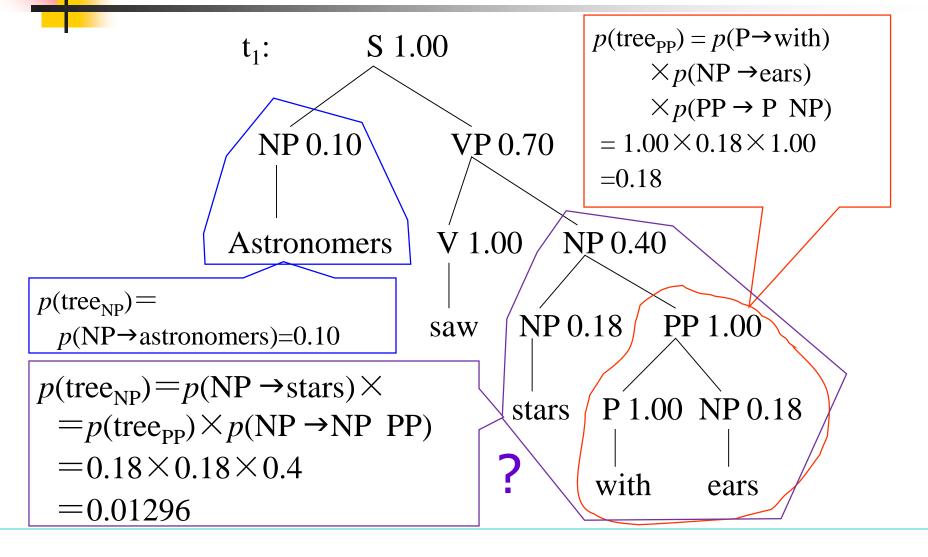


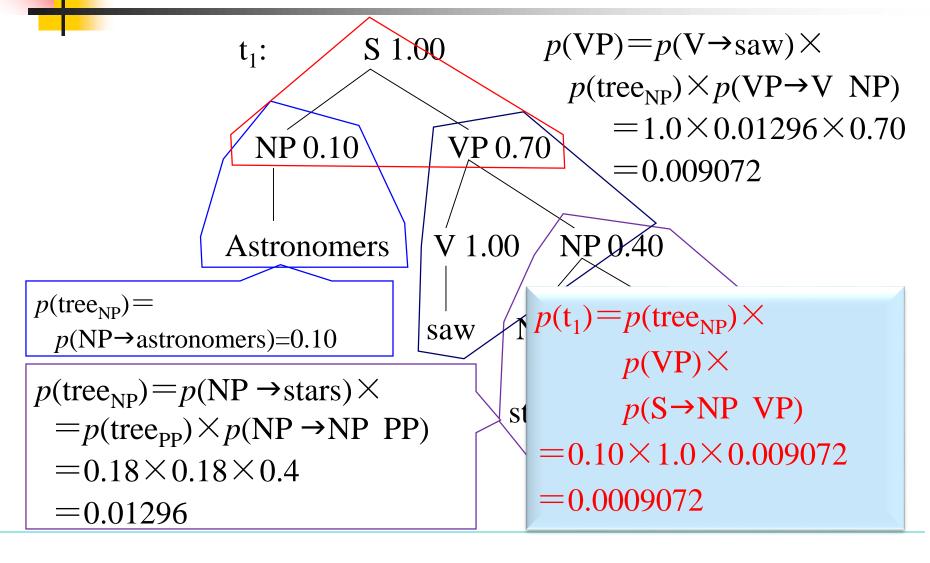


- ◆计算分析树概率的基本假设

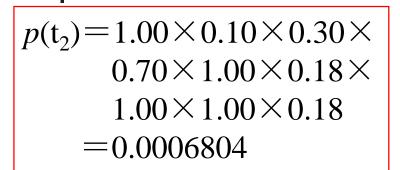
  - 上下文无关性:子树的概率与子树管辖范围以外的词 无关,即:  $p(A_{kl} \rightarrow w/$ 任何超出 $k\sim l$  范围的上下文) =  $p(A_{kl} \rightarrow w)$ 。
  - ightharpoonup 祖先无关性:子树的概率与推导出该子树的祖先结点无关,即  $p(A_{kl} \rightarrow w \mid \text{任何除 } A \text{ 以外的祖先结点}) = p(A_{kl} \rightarrow w)$ 。

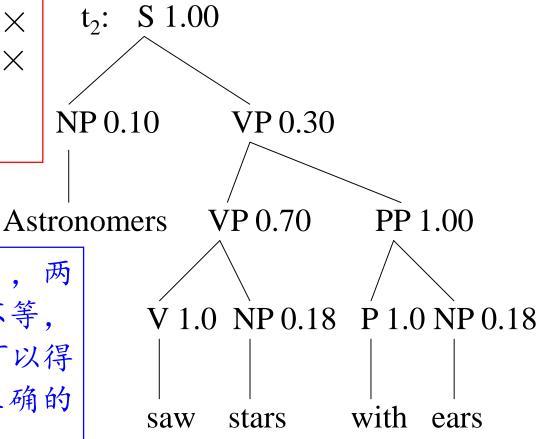












对于给定的句子 S , 两棵句法分析树的概率不等, $P(t_1) > P(t_2)$  , 因此,可以得出结论:分析结果 $t_1$ 正确的可能性大于 $t_2$ 。

- ◆ PCFG的三个问题
- 给定句子  $W=w_1w_2...w_n$  和 PCFG G, 如何快速地计算 p(W|G) ?
- 给定句子  $W=w_1w_2...w_n$  和 PCFG G, 如何快速地选择最佳句法结构树?
- ◆ 给定句子 *W*=*w*<sub>1</sub>*w*<sub>2</sub>…*w*<sub>n</sub> 和 PCFG *G*, 如何调节 *G* 的
   参数,使得 *p*(W|G) 最大?

假设文法 G(S) 的规则只有两种形式:

$$A \rightarrow w$$
,  $w \in V_T$   
 $A \rightarrow BC$ ,  $B, C \in V_N$ 

可以通过范式化处理,使CFG 规则满足上述形式。 这种假设的文法形式称为乔姆斯基范式(Chomsky normal form, CNF)。

- ◆ <u>求解问题1</u>: 快速地计算句子的句法树概率-内向或外向算法
  - 内向算法
    - **基本思想:** 利用动态规划算法计算由非终结符 A 推导出的某个字串片段  $w_i w_{i+1} ... w_j$  的概率  $\alpha_{ij}(A)$ 。语句  $W = w_1 w_2 ... w_n$  的概率即为文法 G(S)中S 推导出的字串的概率  $\alpha_{1n}(S)$ 。

 $\triangleright$  **定义**: 内向变量 $\alpha_{ij}(A)$ 是由非终结符A 推导出的语句 W 中子字串  $w_i w_{i+1} ... w_i$  的概率:

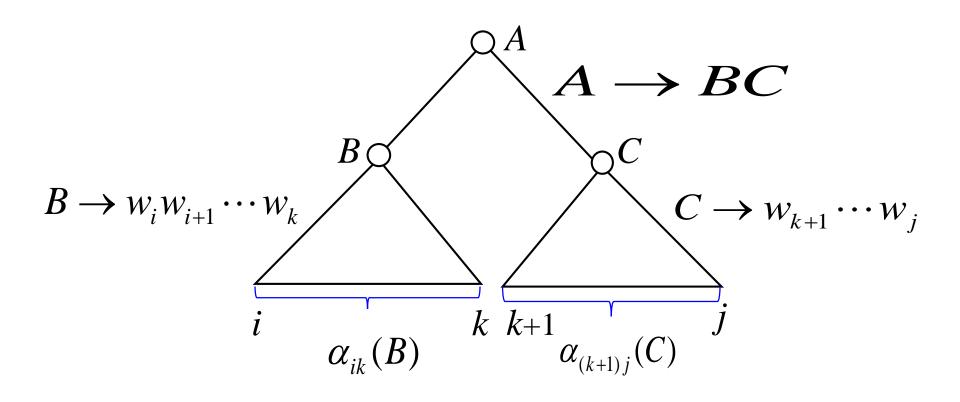
$$\alpha_{ij}(A) = p(A \stackrel{*}{\Longrightarrow} w_i w_{i+1} \dots w_j)$$

计算 $\alpha_{ij}(A)$ 的递推公式:

$$\alpha_{ii}(A) = p(A \rightarrow w_i)$$

$$\alpha_{ij}(A) = \sum_{B,C \in V_N} \sum_{i \le k \le j} p(A \to BC) \alpha_{ik}(B) \alpha_{(k+1)j}(C)$$





### ▶解释:

当 i=j 时,字符串  $w_i w_{i+1} \dots w_i$  只是一个字  $w_{ii}$ ,可简单 记作  $w_i$ , 由 A 推导出  $w_i$  的概率就是产生式  $A \rightarrow w_i$  的概率  $p(A \rightarrow w_i)$ ; 当  $i \neq j$  时,也就是说,字符串  $w_i w_{i+1} \dots w_i$  至少 有两个词,根据约定,A要推导出该词串,必须首先运用产 生式  $A \rightarrow BC$ , 那么, 可用B 推导出前半部  $w_i ... w_k$ , 用C 推导出后半部 $w_{k+1} \dots w_i$ 。由这一推导过程产生  $w_i w_{i+1} \dots w_i$ 的概率为:  $p(A \rightarrow BC)\alpha_{ik}(B)\alpha_{(k+1)i}(C)$ 。考虑到B、C 和k 取值 的任意性, 应计算各种情况下概率的总和。

### ▶内向算法描述:

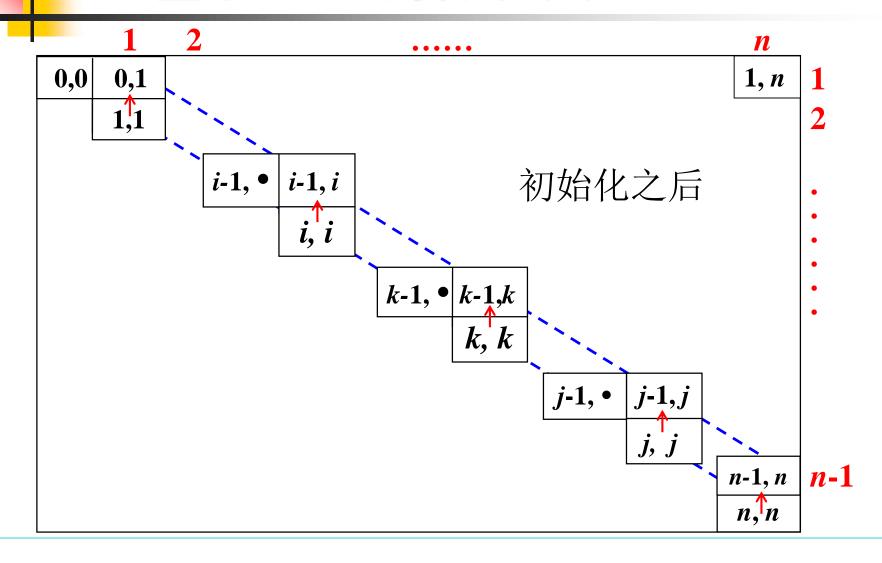
输入: 文法 G(S), 语句  $W = w_1 w_2 \cdots w_n$ 

输出:  $p(S \stackrel{*}{\Rightarrow} w_1 w_2 \dots w_n)$ 

- (1) 初始化:  $\alpha_{ii}(A) = p(A \rightarrow w_i)$   $A \in V_N$ ,  $1 \le i \le j \le n$
- (2) 归纳计算: j=1...n, i=1...n-j, 重复下列计算:

$$\alpha_{i(i+j)}(A) = \sum_{B,C \in V_N} \sum_{i \le k \le i+j} p(A \to BC) \alpha_{ik}(B) \alpha_{(k+1)(i+j)}(C)$$

(3) 终结:  $p(S \stackrel{*}{\Rightarrow} w_1 w_2 L \ w_n) = \alpha_{1n}(S)$ 



循环执行:  $(假设: n=20) \quad \alpha_{i(i+j)}(A) = \sum_{B,C \in V_N} \sum_{i \le k \le i+j} p(A \to BC) \alpha_{ik}(B) \alpha_{(k+1)(i+j)}(C)$ 

```
j=1...n, i=1...n-j (i+j 表示列,i 表示行):
```

 $j=1: i=1..19: \alpha_{12}(A), \alpha_{23}(A), ..., \alpha_{(19)(20)}(A)$ 

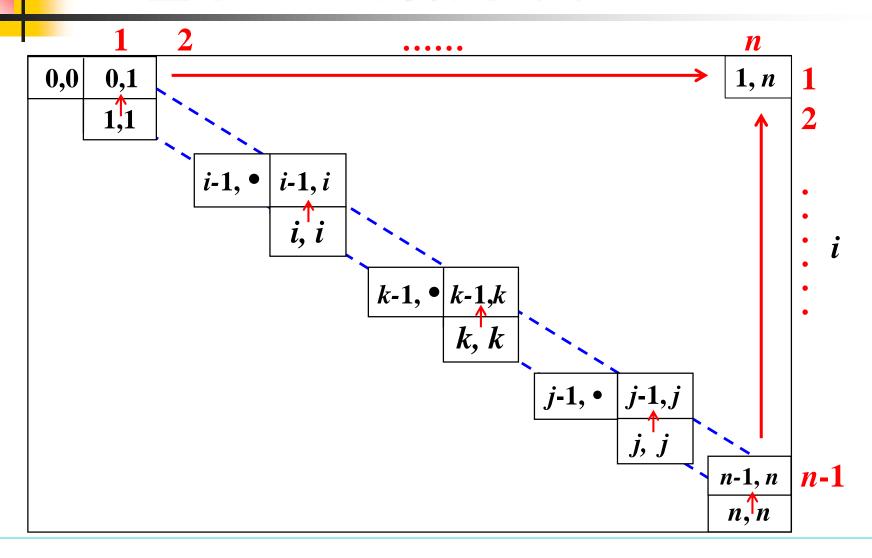
j = 2: i = 1...18:  $\alpha_{13}(A)$ ,  $\alpha_{24}(A)$ , ...,  $\alpha_{(18)(20)}(A)$ 

 $j=3: i=1..17: \alpha_{14}(A), \alpha_{25}(A), ..., \alpha_{(17)(20)}(A)$ 

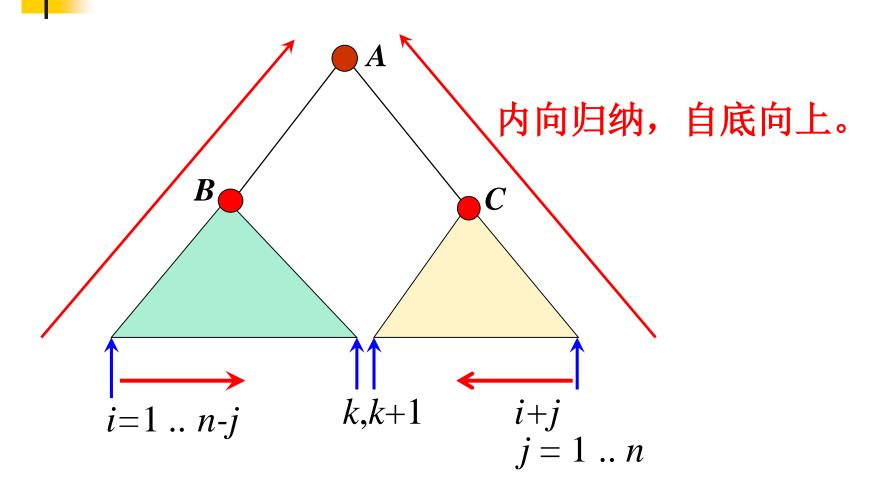
••••

j = 19: i = 1:  $\alpha_{1(20)}(A)$ 

*j* =20: 不执行







### ●外向算法

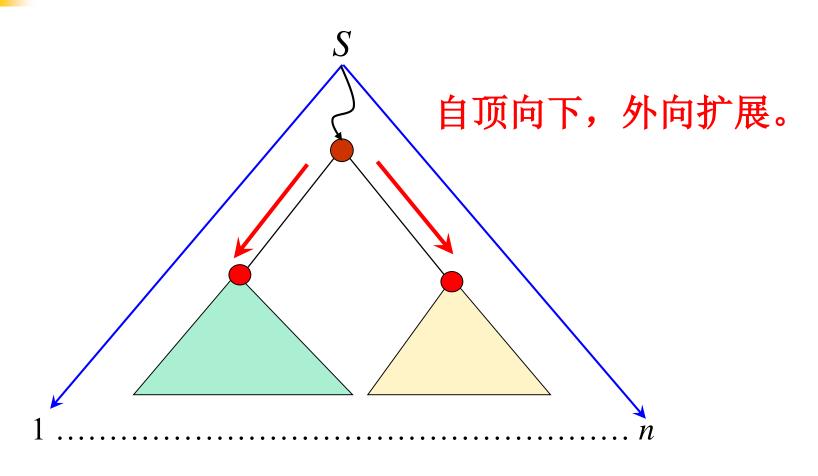
### ▶ 定义:

外向变量  $\beta_{ij}(A)$  是由文法初始符号 S 推导出语句  $W=w_1w_2...w_n$  的过程中,到达扩展符号串  $w_1...w_{i-1}$   $Aw_{j+1}...w_n$  的概率 $(A=w_i...w_j)$ :

$$\beta_{ij}(A) = p(S \stackrel{*}{\Rightarrow} w_1 L \ w_{i-1} A w_{j+1} L \ w_n)$$

 $\beta_{ij}(A)$ 表示除了以A为根节点的子树以外的概率。

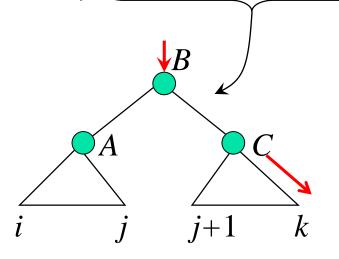


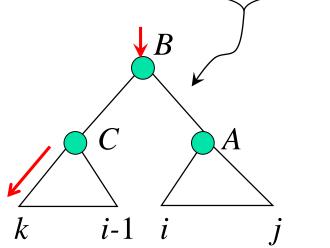


 $\beta_{ij}(A)$  可由动态规划算法求得, 其递推公式:

$$\beta_{1n}(A) = \delta(A, S)$$
 (初始化)

$$\beta_{ij}(A) = \sum_{B,C} \sum_{k>j} \beta_{ik}(B) p(B \to AC) \alpha_{(j+1)k}(C) + \sum_{B,C} \sum_{k$$





# 8

## 8.4 基于PCFG的分析法

### ▶解释:

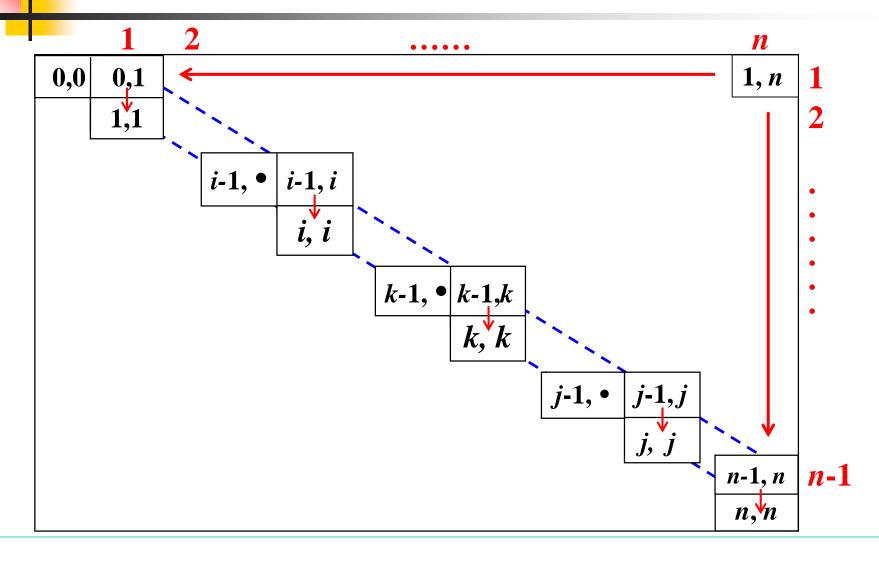
(1) 当 i=1, j=n 时,即  $w_i w_{i+1} \cdots w_j$  是整个语句W时,根据乔姆斯基语法范式的约定,不可能有规则  $S \rightarrow A$ ,因此,由S 推导出 W 的过程中,如果  $A \neq S$  的话,A 推导出 W 的概率为 0(只有S 才能推导出 W),即 $\beta_{1n}(A)=0$ 。

如果 A=S,  $\beta_{1n}(A)$  为由初始符S 推导出 W 的概率, 因此,  $\beta_{1n}(A)=1$ 。

- (2) 当  $i \neq 1$  或者  $j \neq n$  时,如果在 S 推导出 W 的过程中出现了字符串 $w_1...w_k A$   $w_{j+1}...w_n$ ,则该推导过程必定使用了规则  $B \rightarrow AC$  或  $B \rightarrow CA$ 。假定运用了规则  $B \rightarrow AC$  推导出  $w_i...w_j$   $w_{j+1}...w_k$ ,则该推导可以分解为以下三步:
  - (a) 由S 推导出 $w_1...w_{i-1}B$   $w_{k+1}...w_n$ , 其概率为 $\beta_{ik}(B)$ ;
  - (b) 运用产生式  $B \rightarrow AC$  扩展非终结符B,其概率为  $p(B \rightarrow AC)$ ;
  - (c) 由非终结符C 推导出  $w_{j+1}...w_k$ , 其概率为 $\alpha_{(j+1)k}(C)$ 。

考虑到B, C 和k 的任意性, 在计算 $\beta_{ik}(B)$  时,必须考虑所有可能的B, C 和k, 因此,计算概率时必须考虑所有情况下的概率之和。

同样方法,可以计算出运用产生式  $B \rightarrow CA$  推导出 $W_k \cdots W_{i-1} W_i \cdots W_j$  的概率。



### ▶ 外向算法描述:

输入: PCFG G=(S, N, T, P),语句  $W = w_1 w_2 \cdots w_n$ ;

输出: p(W),  $A \in \mathbb{N}$ ,  $1 \le i \le j \le n$ 。

- (1) 初始化:  $\beta_{1n}(A) = \delta(A,S)$ ,  $A \in N$ ;
- (2) 归纳: j = n-2..0, i = 1..n-j, 重复计算:

$$\beta_{i(i+j)}(A) = \sum_{B,C} \sum_{i+j < k \le n} p(B \to AC) \alpha_{(i+j+1)k}(C) \beta_{ik}(B)$$

$$+ \sum_{B,C} \sum_{1 \le k < i} p(B \to CA) \alpha_{k(i-1)}(C) \beta_{k(i+j)}(B)$$

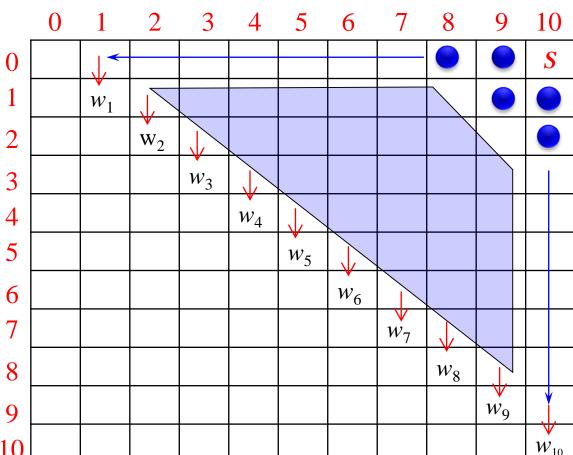
(3) 终结:  $p(S \stackrel{*}{\Rightarrow} w_1 w_2 L \ w_n) = \sum_A \beta_{ii}(A) \times p(A \rightarrow w_i)$ 

假设  $W=w_1w_2...w_{10}$ , 即 n=10。

那么,
$$j = n-2...0$$
  
 $i = 1...n-j$   
......

$$j = 8$$
  
 $i = 1, \quad \beta_{i(i+j)} = \beta_{1,9}$   
 $i = 2, \quad \beta_{i(i+j)} = \beta_{2,10}$ 

$$j = 7$$
  
 $i = 1, \quad \beta_{i(i+j)} = \beta_{1,8}$   
 $i = 2, \quad \beta_{i(i+j)} = \beta_{2,9}$   
 $i = 3, \quad \beta_{i(i+j)} = \beta_{3,10}$ 



- ◆ <u>求解问题2</u>: 最佳搜索- Viterbi 算法
  - 定义:

Viterbi 变量  $\gamma_{ij}(A)$  是由非终结符 A 推导出语句 W 中子字串  $w_i w_{i+1} \dots w_i$  的最大概率。

变量  $\psi_{i,j}$  用于记忆字串  $w_1 w_2 \dots w_n$  的 Viterbi 句法分析结果。

注意:  $\gamma$  与内向算法中的  $\alpha$  的区别。

### ●Viterbi 算法描述:

输入: 文法 G(S), 语句  $W = w_1 w_2 \dots w_n$ ;

输出:  $\gamma_{1n}(S)$ 

- (1) 初始化:  $\gamma_{ii}(A) = p(A \rightarrow w_i)$   $A \in V_N$ ,  $1 \le i \le j \le n$
- (2) 归纳计算: j=1..n, i=1..n-j, 重复下列计算:

$$\gamma_{i(i+j)}(A) = \max_{B,C \in V_N; i \le k \le i+j} p(A \to BC) \gamma_{ik}(B) \gamma_{(k+1)(i+j)}(C)$$

$$\psi_{i(i+j)}(A) = \max_{B,C \in V_N; i \le k \le i+j} p(A \to BC) \gamma_{ik}(B) \gamma_{(k+1)(i+j)}(C)$$

(3) 终结:  $p(S \stackrel{*}{\Rightarrow} w_1 w_2 L w_n) = \gamma_{1n}(S)$ 

- ◆ <u>求解问题3</u>:参数估计-内外向算法
  - 基本思路

如果有大量已标注句法结构的训练语料,则可直接通过计算每个句法规则的使用次数,用最大似然估计方法计算 PCFG 规则的概率参数,即:

$$\hat{p}(N^{j} \to \zeta) = \frac{C(N^{j} \to \zeta)}{\sum_{\gamma} C(N^{j} \to \gamma)}$$

多数情况下,没有可利用的标注语料,只好借助EM (Expectation Maximization) 迭代算法估计PCFG的概率参数。

初始时随机地给参数赋值,得到语法 $G_0$ ,依据  $G_0$  和训练语料,得到语法规则使用次数的期望值,以期望次数运用于最大似然估计,得到语法参数新的估计值,由此得到新的语法  $G_1$ ,由  $G_1$  再次得到语法规则的使用次数的期望值,然后又可以重新估计语法参数。循环这个过程,语法参数将收敛于最大似然估计值。

### ● 算法设计

给定 CFG G 和训练数据 $W = w_1 w_2 \dots w_n$ , 句法规则  $A \to BC$  使用次数的期望值为:

$$Count(A \to BC) = \sum_{1 \le i \le k \le j \le n} p(A_{ij}, B_{ik}, C_{(k+1)j} | w_1 L w_n, G)$$

$$= \frac{1}{p(w_1 L w_n | G)} \sum_{1 \le i \le k \le j \le n} p(A_{ij}, B_{ik}, C_{(k+1)j}, w_1 L w_n | G)$$

$$= \frac{1}{p(w_1 L w_n | G)} \sum_{1 \le i \le k \le j \le n} \beta_{ij}(A) p(A \to BC) \alpha_{ik}(B) \alpha_{(k+1)j}(C)$$
... (E1)

... (E1)

● 解释: 给定语句 W=w<sub>1</sub>w<sub>2</sub>...w<sub>n</sub>, PCFGG中产生式 $A \rightarrow BC$ 在产生W的过程中被使用 次数的期望值为: 在所有 可能的情况下,即在条件: k k+1 j $1 \le i \le k \le j \le n$ 下, W的句 法分析结构中 $w_i...w_k$  由 B 导出, $w_{k+1}...w_i$  由 C 导出, Wi...Wi 由A导出的概率总和。

类似地, 语法规则  $A \rightarrow a$  的使用次数的期望值为:

$$Count(A \to a) = \sum_{1 \le i \le n} p(A_{ii} | w_1 L w_n, G)$$

$$= \frac{1}{p(w_1 L w_n | G)} \sum_{1 \le i \le n} p(A_{ii}, w_1 L w_n | G)$$

$$= \frac{1}{p(w_1 L w_n | G)} \sum_{1 \le i \le n} \beta_{ii}(A) p(A \to a) \delta(a, w_i)$$

... (E2)

G 的参数可由下面的公式重新估计:

$$\hat{p}(A \to \mu) = \frac{Count(A \to \mu)}{\sum_{\mu} Count(A \to \mu)} \dots (E3)$$

其中, $\mu$ 要么为终结符号,要么为两个非终结符号串,即  $A \rightarrow \mu$  为乔姆斯基语法范式要求的两种形式。

# 8

## 8.4 基于PCFG的分析法

- 内外向算法描述:
- (1) 初始化: 随机地给  $p(A \to \mu)$  赋值, 使得  $\sum_{\mu} p(A \to \mu) = 1$ , 由此得到语法  $G_0$ 。令 i=0;
- (2) EM迭代:

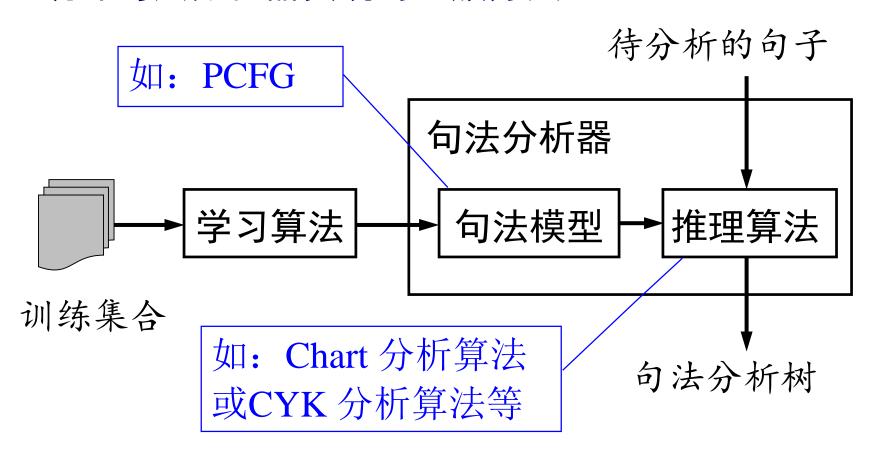
 $\underline{\text{E-步}}$ : 由  $G_i$  根据公式(E1)和(E2),计算期望值  $Count(A \rightarrow BC)$ 和  $Count(A \rightarrow a)$ ;

 $\underline{M-\psi}$ : 用 E-步所得的期望值,根据 公式(E3)重新估计 $p(A \to \mu)$ ,得到 $G_{i+1}$ 。

(3) 循环: i=i+1, 重复EM步骤, 直至  $p(A \to \mu)$ 值收敛。



◆统计句法分析器实现的一般方法



### ◆PCFG Parser 执行过程示例

给定如下 PCFG G(S):  $V_N$ ={S, NP, VP, PP, DT, Vi, Vt, NN, IN};  $V_T$ ={sleeps, saw, man, woman, dog, telescope, the, with, in}; 规则集 P:

$(1) S \to NP VP$	1.0	$(7) PP \rightarrow IN NP$	1.0	$(13) NN \to dog$	0.5
$(2) VP \rightarrow Vi$	0.3	(8) $Vi \rightarrow sleeps$	1.0	(14) $DT \rightarrow the$	0.5
$(3) \text{ VP} \rightarrow \text{Vt NP}$	0.4	$(9) Vt \rightarrow saw$	1.0	$(15) DT \rightarrow a$	0.5
$(4) \text{ VP} \rightarrow \text{VP PP}$	0.3	$(10)  \text{NN} \rightarrow \text{man}$	0.1	(16) IN $\rightarrow$ with	0.6
$(5) \text{ NP} \rightarrow \text{DT NN}$	0.8	$(11)$ NN $\rightarrow$ woman	0.1	(17) IN $\rightarrow$ in	0.4
$(6) NP \rightarrow NP PP$	0.2	$(12)$ NN $\rightarrow$ telescope	0.3		

输入句子: the man saw the dog with a telescope

				•		•	
DT 0.5							
[0,1]	[0,2]	[0,3]	[0,4]	[0,5]	[0,6]	[0,7]	[0,8]
the							
	[1,2]	[1,3]	[1,4]	[1,5]	[1,6]	[1,7]	[1,8]
	man						
		[2,3]	[2,4]	[2,5]	[2,6]	[2,7]	[2,8]
		saw					
			[3,4]	[3,5]	[3,6]	[3,7]	[3,8]
			the				
				[4,5]	[4,6]	[4,7]	[4,8]
				dog			
					[5,6]	[5,7]	[5,8]
第1岁	<b></b> :				with		
	→ the	0.5	5			[6,7]	[6,8]
D1 -	<del>7</del> the	<i>.</i> 0	J			a	
							[7,8]
						4.	10000

		<u> </u>				<u> </u>	
DT 0.5							
[0,1]	[0,2]	[0,3]	[0,4]	[0,5]	[0,6]	[0,7]	[0,8]
the	NN 0.1						
	[1,2]	[1,3]	[1,4]	[1,5]	[1,6]	[1,7]	[1,8]
	man						
		[2,3]	[2,4]	[2,5]	[2,6]	[2,7]	[2,8]
		saw					
		200 //	[3,4]	[3,5]	[3,6]	[3,7]	[3,8]
			the				
				[4,5]	[4,6]	[4,7]	[4,8]
				dog			
				405	[5,6]	[5,7]	[5,8]
第2岁	<b></b>				with		
		· 0	1			[6,7]	[6,8]
1111 -	$\rightarrow$ ma	$\mathbf{n} = 0.1$				a	
						а	[7,8]
						4.	locoor

DT 0.5 [0,1]	NP 0.04 [0,2]	[0,3]	[0,4]	[0,5]	[0,6]	[0,7]	[0,8]
the	NN 0.1						
	[1,2]	[1,3]	[1,4]	[1,5]	[1,6]	[1,7]	[1,8]
	man	[2,3]	[2,4]	[2,5]	[2,6]	[2,7]	[2,8]
		saw	[3,4]	[3,5]	[3,6]	[3,7]	[3,8]
			the	[4,5]	[4,6]	[4,7]	[4,8]
				dog	[5,6]	[5,7]	[5,8]
第3	上:				with		
	$\rightarrow$ DT	'NN	0.8			[6,7]	[6,8]
111	<i>/ D</i> 1	1414	0.0			a	
							[7,8]
						+	10000

DT 0.5	NP 0.04						
[0,1]	[0,2]	[0,3]	[0,4]	[0,5]	[0,6]	[0,7]	[0,8]
the	NN 0.1						
	[1,2]	[1,3]	[1,4]	[1,5]	[1,6]	[1,7]	[1,8]
	man	Vt 1.0					
		[2,3]	[2,4]	[2,5]	[2,6]	[2,7]	[2,8]
		saw	DT0.5				
			[3,4]	[3,5]	[3,6]	[3,7]	[3,8]
			the	NN 0.5			
				[4,5]	[4,6]	[4,7]	[4,8]
<del>/-/</del>	- 1 <del> -</del>			dog			
第4~6	)步:				[5,6]	[5,7]	[5,8]
$Vt \rightarrow $	saw	1.0			with		
$DT \rightarrow$	• the	0.5				[6,7]	[6,8]
NN —	_					a	
1414	, uog	0.5					[7,8]

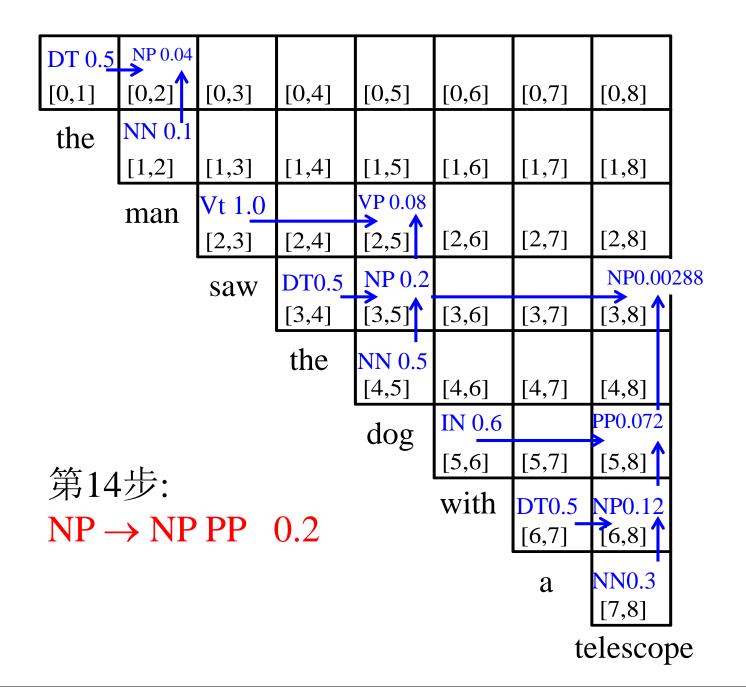
0,8]
1,8]
2,8]
3,8]
4,8]
5,8]
5,8]
7,8]

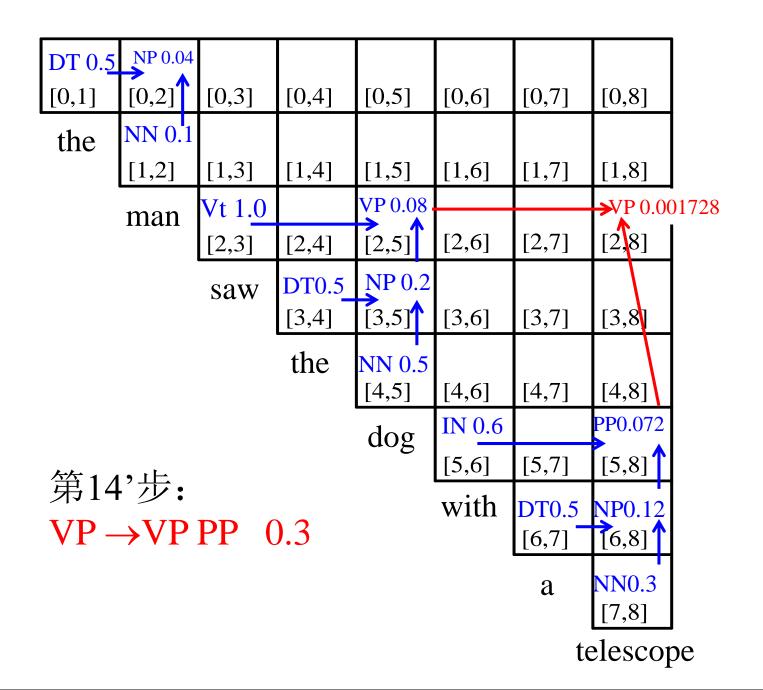
	i	1			ī		1
DT 0.5			50.43				
[0,1]	[0,2]	[0,3]	[0,4]	[0,5]	[0,6]	[0,7]	[0,8]
the	NN 0.1						
	[1,2]	[1,3]	[1,4]	[1,5]	[1,6]	[1,7]	[1,8]
	man	Vt 1.0		VP 0.08			
		[2,3]	[2,4]	[2,5]	[2,6]	[2,7]	[2,8]
		saw	DT0.5	NP 0.2			
			[3,4]	[3,5]	[3,6]	[3,7]	[3,8]
			the	NN 0.5			
				[4,5]	[4,6]	[4,7]	[4,8]
				dog			
第8岁	<u></u>			57 6	[5,6]	[5,7]	[5,8]
		NID (	\ <b>1</b>		with		
VP-	$\rightarrow Vt$	NP U	0.4			[6,7]	[6,8]
						a	
							[7,8]
						+	lagaar

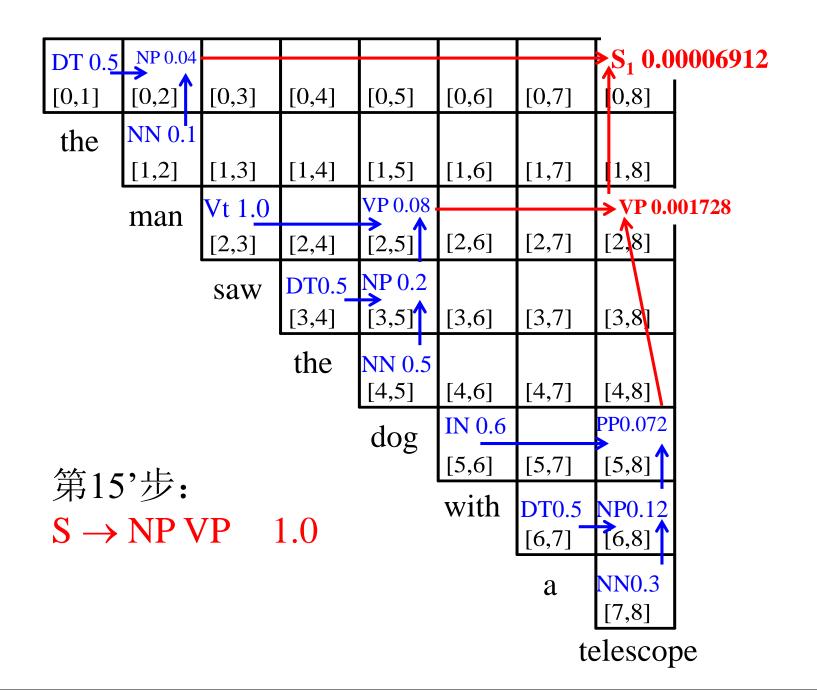
DT 0. <u>5</u> [0,1]	NP 0.04 [0,2]	[0,3]	[0,4]	[0,5]	[0,6]	[0,7]	[0,8]
		[0,5]	[0,4]	[0,5]	[0,0]	[0,7]	[0,8]
the	NN 0.1	-	F4 43	54 - 73	F4 43		54 03
	[1,2]	[1,3]	[1,4]	[1,5]	[1,6]	[1,7]	[1,8]
	man	Vt 1. <u>0</u>		VP 0.08			
		[2,3]	[2,4]	[2,5]	[2,6]	[2,7]	[2,8]
		saw	DT0.5	NP 0.2			
		200 11	[3,4]	[3,5]	[3,6]	[3,7]	[3,8]
			the	NN 0.5			
				[4,5]	[4,6]	[4,7]	[4,8]
₩ O 1	1 1 <del> </del>			dog	IN 0.6		
第9~1	_			405	[5,6]	[5,7]	[5,8]
$IN \rightarrow T$	with	0.6			with	DT0.5	
$DT \rightarrow$	a	0.5				[6,7]	[6,8]
$NN \rightarrow$	teles	cone	0.3			a	NN0.3
		opo	<b>0.0</b>				[7,8]
						14	elesco

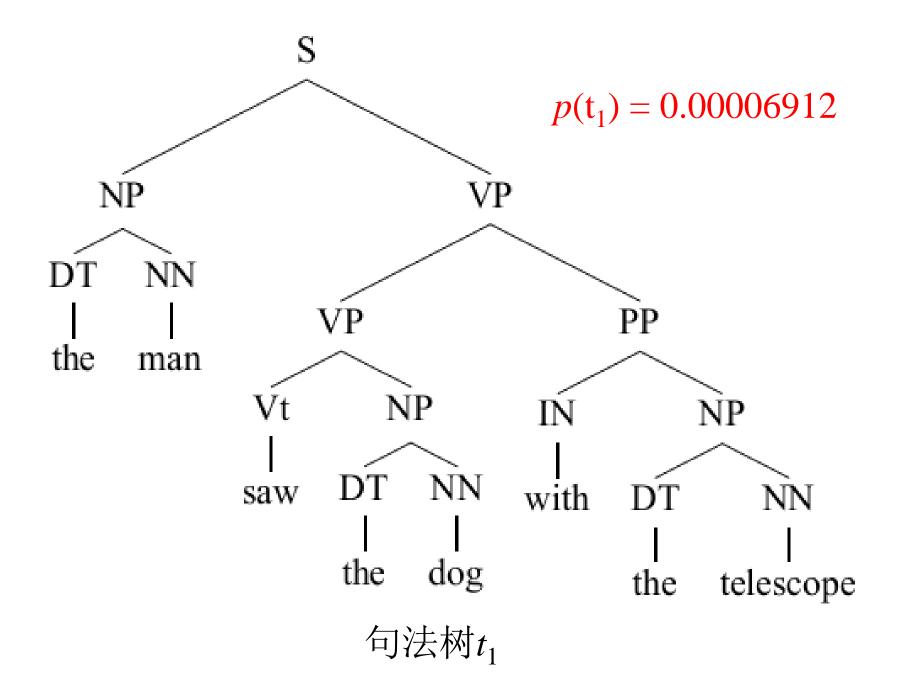
DT 0. <u>5</u>	NP 0.04						
[0,1]	[0,2]	[0,3]	[0,4]	[0,5]	[0,6]	[0,7]	[0,8]
the	NN 0.1						
	[1,2]	[1,3]	[1,4]	[1,5]	[1,6]	[1,7]	[1,8]
	man	Vt 1. <u>0</u>		VP 0.08			
		[2,3]	[2,4]	[2,5]	[2,6]	[2,7]	[2,8]
		saw	DT0.5	NP 0.2			
			[3,4]	[3,5]	[3,6]	[3,7]	[3,8]
			the	NN 0.5			
				[4,5]	[4,6]	[4,7]	[4,8]
				dog	IN 0.6		
<b>给1</b> 0	止。				[5,6]	[5,7]	[5,8]
第12			0 0		with	DT0.5	NP0.12
NP -	$\rightarrow DT$	'NN	0.8			[6,7]	[6,8]
						a	NN0.3
							[7,8]
						te	elescop

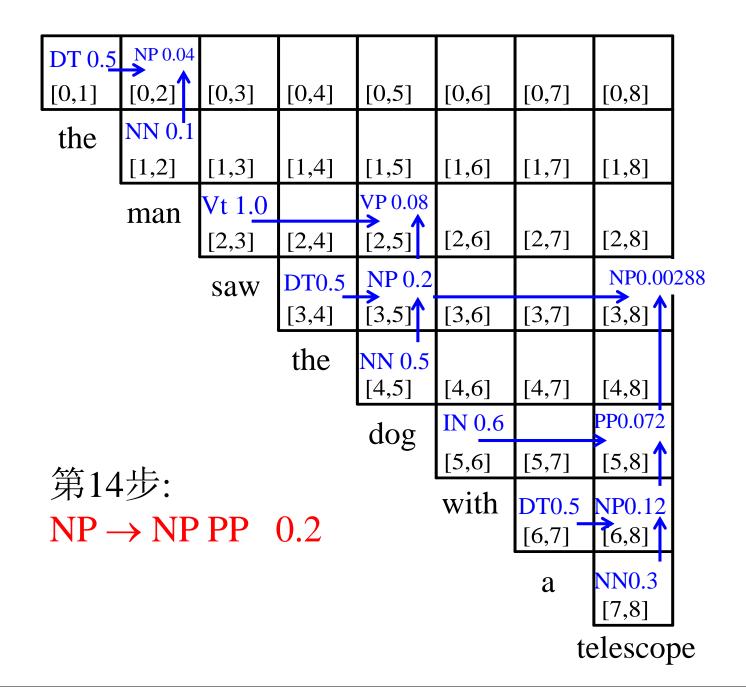
DT 0.5	NP 0.04 [0,2]	[0,3]	[0,4]	[0,5]	[0,6]	[0,7]	[0,8]
the	NN 0.1	[0,3]	[[0,4]	[0,3]	[[0,0]	[[0,7]	[0,6]
	[1,2]	[1,3]	[1,4]	[1,5]	[1,6]	[1,7]	[1,8]
	man	Vt 1.0		VP 0.08			
		[2,3]	[2,4]	[2,5]	[2,6]	[2,7]	[2,8]
		saw	DT0.5_	NP 0.2			
			[3,4]	[3,5]	[3,6]	[3,7]	[3,8]
			the	NN 0.5			
				[4,5]	[4,6]	[4,7]	[4,8]
				dog	IN 0.6		PP0.072
第13	止.				[5,6]	[5,7]	[5,8]
		NID 1	1.0		with	DT0.5	NP0.12
PP –	$\rightarrow$ IN	NP .	1.0			[6,7]	[6,8]
						a	NN0.3 [7,8]
						te	elescop

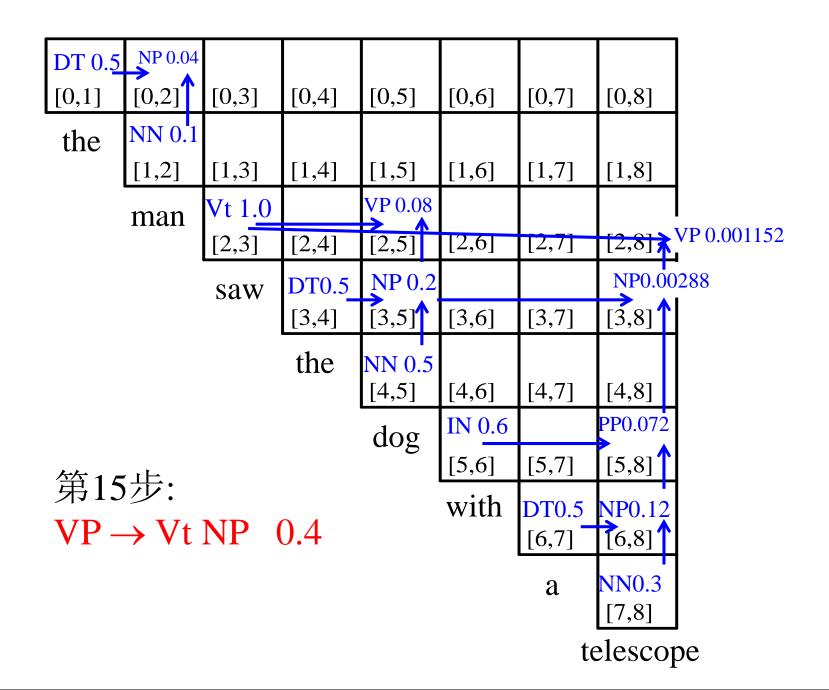


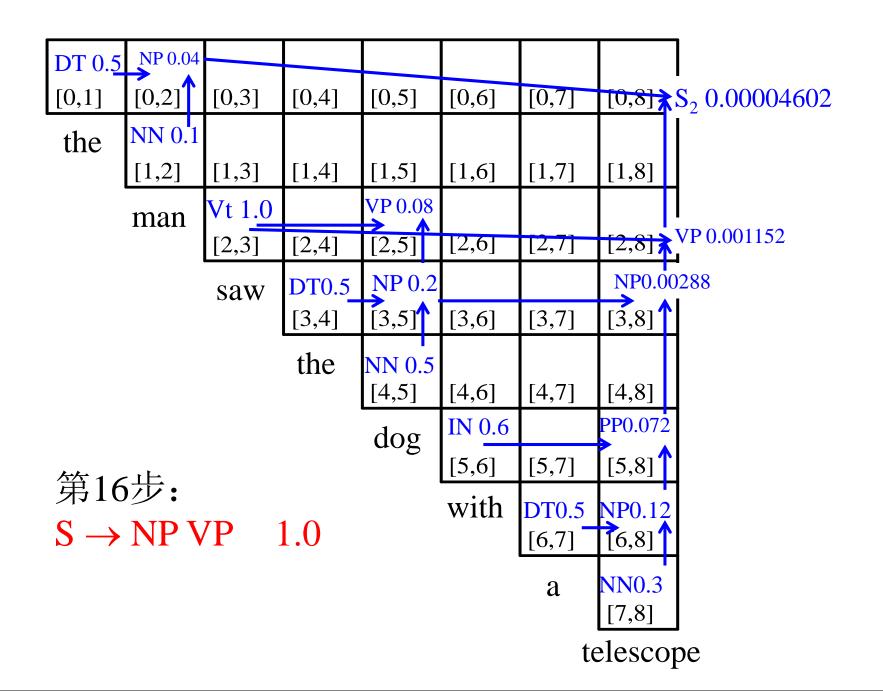


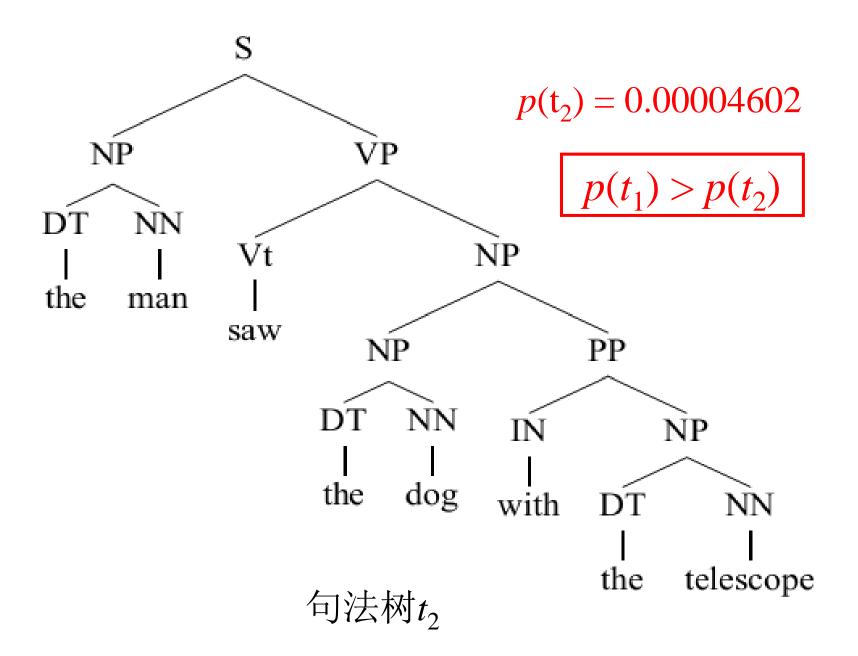














## 8.4 基于PCFG的分析法

#### ◆ PCFG 的评价

#### ●<u>优点</u>:

- ▶ 可利用概率进行子树剪枝,减少分析过程的搜索空间,加快分析效率;
- > 可以定量地比较两个句法分析器的性能。

#### ●弱点:

> 分析树的概率计算条件比较苛刻,甚至不够合理。



# 短语结构分析

- 8.1 概述
- 8.2 线图分析法
- 8.3 CYK分析法
- 8.4 基于PCFG的分析法



- ▶ 8.5 句法分析性能评估
  - 8.6 局部句法分析

#### ◆句法分析器性能评价指标

目前广泛使用的句法分析器性能评价指标是PARSEVAL评测提出的,主要包括如下几个:

• <u>精度(precision)</u>: 句法分析结果中正确的短语个数所占的比例,即分析结果中与标准分析树(答案)中的短语相匹配的个数占分析结果中所有短语个数的比例,即:

● <u>召回率(recall</u>): 句法分析结果中正确的短语个数占标准分析树中全部短语个数的比例,即:

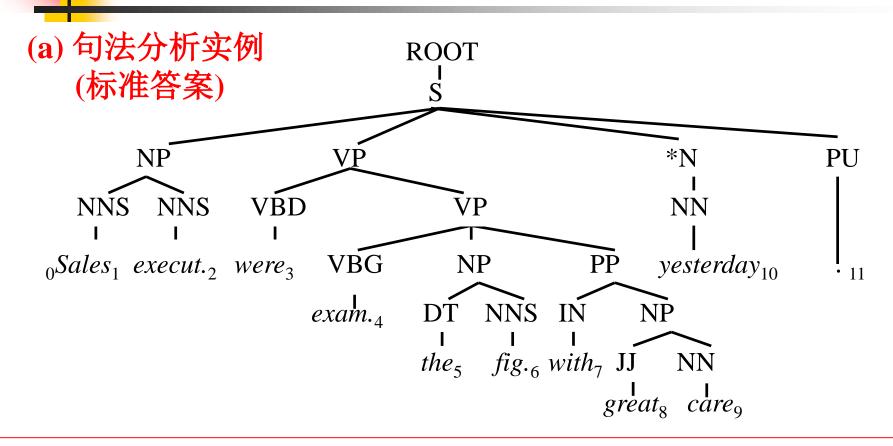
• F-measure: 
$$F = \frac{(\beta^2 + 1) \times P \times R}{\beta^2 \times P + R} \times 100\%$$

一般地, $\beta=1$ ,称作 F1 测度。

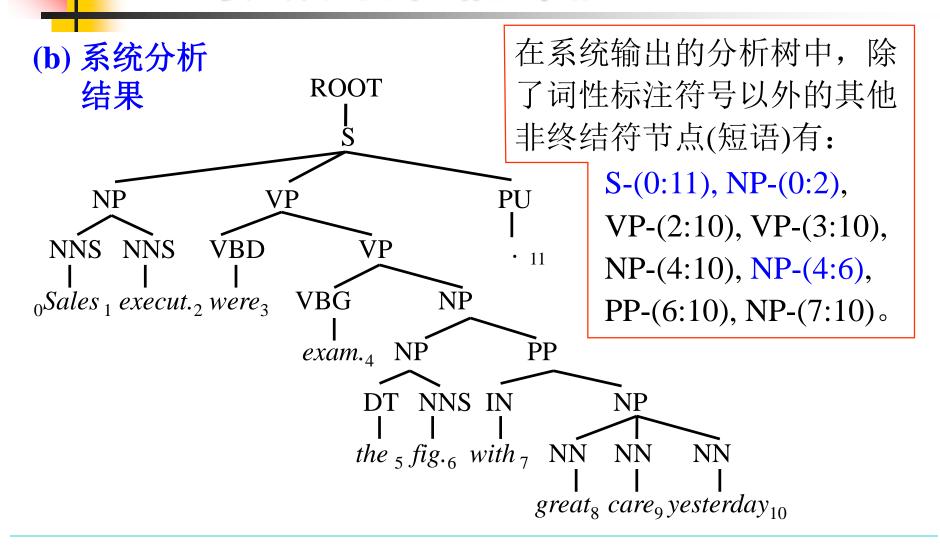
• <u>交叉括号数 (crossing brackets)</u>: 一棵分析树中与其他分析树中边界相交叉的成分个数的平均值。

分析树中除了词性标注符号以外的其他非终结符节点采用如下标记格式: XP-(起始位置: 终止位置)。其中,XP为短语名称; (起始位置: 终止位置)为该节点的跨越范围,起始位置指该节点所包含的子节点的起始位置,终止位置为该节点所包含的子节点的终止位置。在计算PARSEVAL指标时,通常需要计算分析结果与标准分析树之间括号匹配的数目或括号交叉的数目。

例如,下面的图(a)为句子 "Sales executives were examining the figures with great care yesterday." 的正确分析树(答案标准)。



在标准答案树中,除了词性标注符号以外(即除了叶子节点和其直接父节点以外)的其他非终结符节点(短语)有: S-(0:11), NP-(0:2), VP-(2:9), VP-(3:9), NP-(4:6), PP-(6:9), NP-(7:9), \*NP-(9:10)。



标准答案: S-(0:11), NP-(0:2), VP-(2:9), VP-(3:9), NP-(4:6),

PP-(6:9), NP-(7:9), \*NP-(9:10)

<u>系统结果</u>: S-(0:11), NP-(0:2), VP-(2:10), VP-(3:10), NP-

(4:10), NP-(4:6), PP-(6:10), NP-(7:10)

只有这3个短语与标准答案完全一样,因此,

Precision = 
$$\frac{3}{8} \times 100\% = 37.5\%$$

Recall = 
$$\frac{3}{8} \times 100\% = 37.5\%$$

注:图(a)中加\*号的一元的 节点(\*NP)在计算时应该被 排除在外,但在这里也被包 括进来了。

#### ● 另外两个指标:

① 词性标注的准确率(tagging accuracy)

在本例的句子分析树中,11个词中除了great 被错误地标注以外,其他的词性标注均为正确的,因此,词性标注准确率为10/11=90.9%

②交叉括号数(crossing brackets)和交叉准确率(crossing accuracy)

在本例中不存在交叉括号,因此,交叉括号数为0,交叉准确率为100%。

(<u>说明</u>:通常是对应位置的短语比较。该例中存在范围覆盖,但不存在交叉括号情况。)

PARSEVAL评测方法的区分能力不是很强,而且在某些特殊情况下计算出的正确率和召回率存在较大的偏差。因此,有关专家提出了一些其他的评测方法,如基于依存结构的评测方法[D. Lin, 1995]、基于语法关系的评测方法[J. Carroll, 1998]等。

Lin, Dekang. 1995. A dependency-based method for evaluating broad-coverage parsers. In *Proceedings of the IJCAI-95*, Montreal, Canada, pp 1420-1425

Carroll, John, Ted Briscoe, and Antonio Sanfilippo. 1998. Parser Evaluation: a Survey and a New Proposal. In *Proceedings of the First Conference on Linguistic Resources*, pp 447-455



#### 部分公开的短语结构分析器

- ♦ Berkeley Parser: <a href="http://nlp.cs.berkeley.edu/Main.html#Parsing">http://nlp.cs.berkeley.edu/Main.html#Parsing</a>
- ♦ Collins Parser: <a href="http://people.csail.mit.edu/mcollins/code.html">http://people.csail.mit.edu/mcollins/code.html</a>
- ♦ Charniak Parser: <a href="http://www.cs.brown.edu/people/ec/#software">http://www.cs.brown.edu/people/ec/#software</a>
- ♦ <u>Bikel Parser:</u> <a href="http://www.cis.upenn.edu/~dbikel/software.html#stat-parser">http://www.cis.upenn.edu/~dbikel/software.html#stat-parser</a>
- ☆ Oboe Parser (可执行程序):
   <a href="http://www.openpr.org.cn/index.php/NLP-Toolkit-for-Natural-Language-Processing/">http://www.openpr.org.cn/index.php/NLP-Toolkit-for-Natural-Language-Processing/</a>

#### ◆性能现状

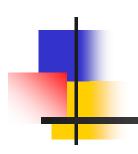
● 2012年前后我们利用宾州树库对Berkeley Parser 进行了测试:

语种	训练集	开发集	测试集
汉语(句子数)	18089	350	348
英文(句子数)	39832	1700	2416

●性能表现: Charniak Parser (汉语) F1=85.97% (≤40), 82.41%。

语种	句子类型	正确率(%)	召回率(%)	F1
英语	长度小于等于40个词	90.7	90.5	90.6
	所有的句子	90.2	8	90.5
汉语	长度小于等于40个字	86.9	85.7	86.3
	所有的句子	84.8	81.9	83.32

- ●汉语句子的分析性能低于英文
- ●在特定领域的分析性能急剧下降
  - ▶生物医药等专业领域(67%左右)
  - ▶微博等非规范语句(更差)
- ●深度学习方法改善了句法分析的性能(后面介绍)



# 短语结构分析

- 8.1 概述
- 8.2 线图分析法
- 8.3 CYK分析法
- 8.4 基于PCFG的分析法
- 8.5 句法分析性能评估



▶ 8.6 局部句法分析

S. Abney (1991) 提出了浅层句法分析(shallow parsing)的概念,也被称为局部(部分)句法分析(partial parsing),或语块划分(chunking),其目的是识别句子中某些结构相对简单的独立成分,如:非递归的名词短语、动词短语等。

浅层句法分析通常包括: ①语块识别; ②语块之间的依存关系分析。

根据 S. Abney 对语块的解释, 语块是介于词和句子之间的具有非递归特征的核心成分。S. Abney(1995) 对英语语块的定义包含三个层次:

- 词 (words)
- 非递归的名词短语 (NP)、动词词组 (VG)、副词短语 (DP) 和介词短语 (PP)
- 子句 (clause)

由于NP、VG 和 DP、PP属于不同的类别,因此,又将第二类进一步划分成"非递归的名词短语和动词词组"和"非递归的介词短语和副词短语"两类。通常非递归的名词短语和动词短语分别称为基本名词短语(Base NP)和基本动词短语(Base VP)。

#### ◆Base NP 定义

基本名词短语指的是简单的、非嵌套的名词短语,不含有其他的子短语。它的主要特点有两个:短语的中心语为名词;短语中不含有其他的子项短语,并且base NP之间结构上是独立的。

Base NP 的形式化定义:

base  $NP \rightarrow base NP + base NP$ 

base NP → base NP + 名词 | 名动词

base NP → 限定性定词 + base NP | 名词

base NP → 限定性定词 + 名词 | 名动词

限定性定词 → 形容词 | 区别词 | 动词 | 名词 | 处所词 | 数量词 | 外文字串 | 数词和量词

- 例1: [Pierre Vinken], [61 years] old, will join [the board] as [a non-executive director] on [Nov. 29].
- 例2: When [it] is [time] for [their biannual powwow], [the nation]'s [manufacturing titans] typically jet off to [the sunny confines] of [resort towns] like [Boca Raton and Hot Springs].
- 例3: 一个于[半个世纪]之后重新聚集在"[西南联大]"[旗帜]下的[奉献活动]开始了!



#### ◆Base NP 识别方法

Base NP 识别可以简单地看作分类问题:判断一个短语的 边界,识别该短语是 base NP 或非 base NP 两类。

- ●常用的方法: 序列标注方法
- ●数据标注

两种标记方法:

- 一括号分隔法 (the open/close bracketing)
- IOB 标注方法 (IOB tagging)



例如:在IOB标注方法中,字母'B'(Begin)表示当前词语位于base NP的开端,字母'I'(In)表示当前词语在base NP内(非短语首词语),字母'O'(Out)表示词语位于base NP之外。例如:

外商/B 投资/I 成为/O 中国/B 外贸/I 重要/B 增长/I。/O

与IOB方法类似的标注方法还有: IOE (In, Out, End) 表示方法,或者采用5个标志符号: O, B, E, I, S 等。

#### ●分类器

- >SVM
- > CRFs
- > WINNOW



#### > 基于SVM 的识别方法

T. Kudo等(2003) 在利用 SVM 识别 base NP的系统(YamCha<sup>1</sup>)中,主要使用了三类特征:

- $\overrightarrow{i}$ :  $W_{i-2} W_{i-1} W_i W_{i+1} W_{i+2}$
- 词性:  $t_{i-2} t_{i-1} t_i t_{i+1} t_{i+2}$
- base NP 标志:  $c_{i-2}c_{i-1}$

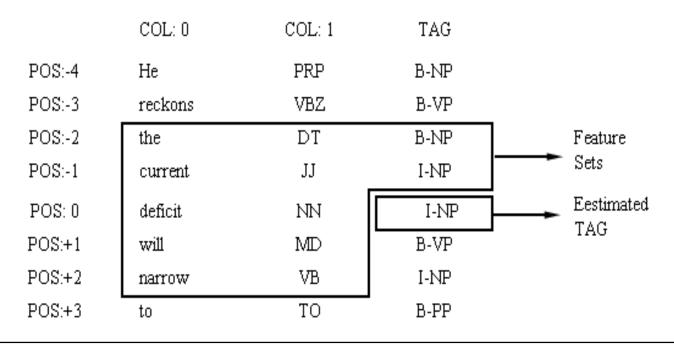
其中, $w_i$  为句子中位置 i 处的词, $t_i$  为词的词性, $c_i$  为待识别的第 i 个词的base NP标记。

<sup>1</sup>http://chasen.org/~taku/software/yamcha

# 8

### 8.6 局部句法分析

YamCha 系统识别 base NP 过程示意图:



其中,POS列表示当前词(POS: 0)的前后词的位置; COL: 0 列表示给定句子; COL: 1列为给定句子中各个词对应的词类标记; TAG列为给定句子中的各个词被标记为base NP的标记。当要估计位置POS: 0处词的base NP标记时,该词的前后各两个位置上的词和它们的词性标记,以及前面两个词的base NP 标记共同作为被选取的特征。

- 用于base NP 识别语料资源
  - ◆ 英文: CoNLL-2000 (Conference on Computational Natural Language Learning)提供的《华尔街日报》语料
    - 训练语料: 15-18章, 211,727个词 <a href="http://www.cnts.ua.ac.be/conll2000/chunking/train.txt.gz">http://www.cnts.ua.ac.be/conll2000/chunking/train.txt.gz</a>
    - •测试语料: 第20章, 47,377个词 <a href="http://www.cnts.ua.ac.be/conl12000/chunking/test.txt.gz">http://www.cnts.ua.ac.be/conl12000/chunking/test.txt.gz</a>
    - 工具Chunkkink 用于语料格式转换。 http://ilk.kub.nl/~sabine/chunklink/
  - ◆ 汉语: 宾州 LDC 中文树库。



# **Thanks**

