

# 第9章 句法分析(1/2)

宗成庆 中国科学院自动化研究所 cqzong@nlpr.ia.ac.cn



## 本章内容



- ▶ 1. 概述
  - 2.CYK分析法
  - 3. 基于PCFG的分析方法
  - 4. 基于神经网络的分析方法
  - 5. 分析结果评价
  - 6. 局部句法分析
  - 7. 附录

2/129 NLP(B)-Chapter 9



#### ◆句法分析任务(syntactic parsing)

句法分析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)
  - > 完全句法分析
  - ▶局部句法分析
- ●依存关系分析(dependency parsing)

NLP(B)-Chapter 9



试对如下句子进行词语切分,标注每个词的词性,并画出该句子的句法结构树:

他还提出一系列具体措施的政策要点。

#### (1)分词结果:

他/还/提出/一/系列/具体/措施/和/政策/要点/。

#### (2)词性标注后:

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

4/129



句子结构(constituent structure):

NLP(B)-Chapter 9 5/129



有时候,我们不需要分析整个句子的完整结构,而只需要分析句子中的某些短语,如"基本名词短语(base NP)":

他们是国科大优秀的毕业生。



[他们] 是 [国科大优秀的毕业生]。

只分析句子中某种类型的短语结构,这种分析过程被称为局部句法分析(partial parsing)。

NLP(B)-Chapter 9



#### ◆设计句法分析器的目标

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。



#### ◆基本方法

- ●基于CFG规则的分析方法
  - ◆ 线图分析法(chart parsing) 请见附录
  - **♦ CYK** 算法
  - ◆ Earley (厄尔利)算法
  - ◆ LR 算法 / Tomita 算法......
- ●基于 PCFG 的分析方法
- ●基于神经网络的分析方法

NLP(B)-Chapter 9



## 本章内容

1. 概述



- → 2. CYK分析法
  - 3. 基于PCFG的分析方法
  - 4. 基于神经网络的分析方法
  - 5. 分析结果评价
  - 6. 局部句法分析
  - 7. 附录

9/129 NLP(B)-Chapter 9



- ◆Coke-Younger-Kasami (CYK) 算法要点
  - ▶对上下文无关文法 $G=(V_N, V_T, P, S)$  进行范式化:

$$A \rightarrow w$$

或者  $A \rightarrow BC$ 

其中, $A, B, C \in V_N$ , $w \in V_T$ 。

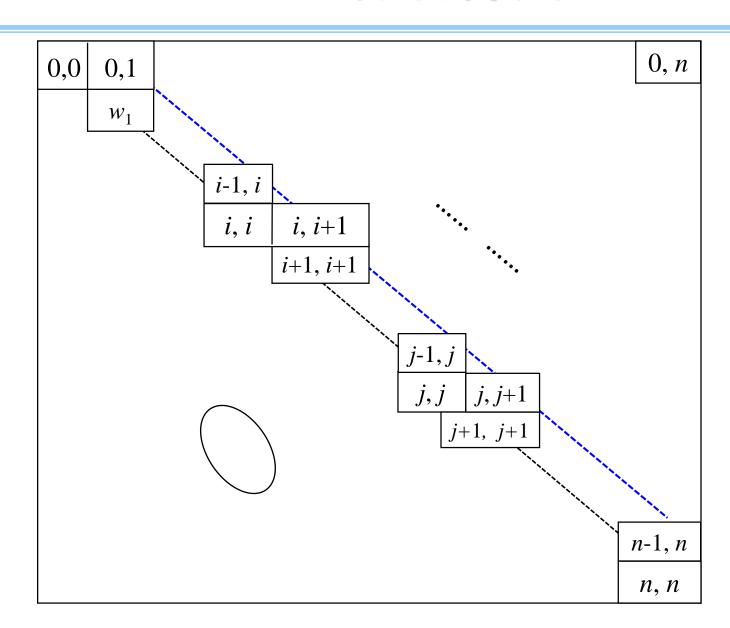
如果上下文无关文法规则不满足上述形式,可以通过范式化处理,使其满足上述形式。这种文法形式称为乔姆斯基范式(Chomsky Normal Form, CNF)。



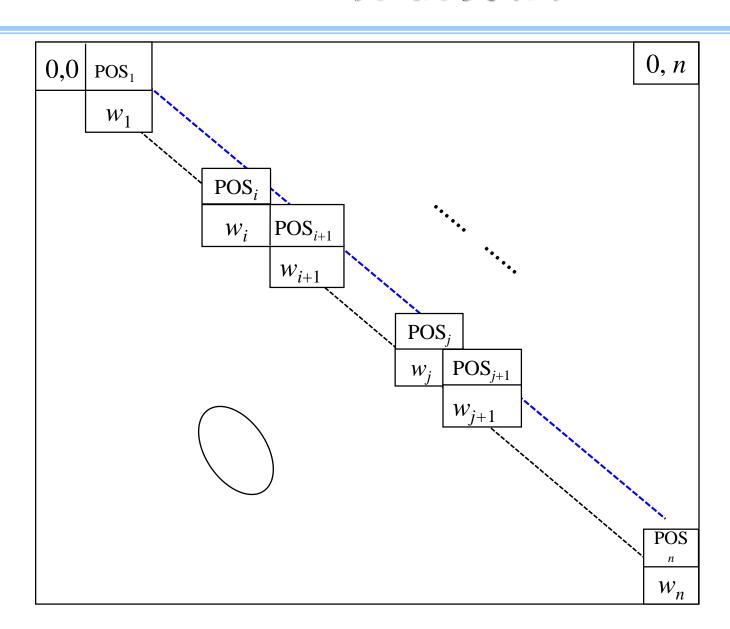
- ▶CYK 算法采用自底向上的归约策略;
- 》构造  $(n+1) \times (n+1)$  识别矩阵,n为输入句子长度。假设输入句子  $x=w_1w_2...w_n$ ,其中, $w_i$  为构成句子的单词,n=|x|。方阵对角线以下闲置不用;
- ▶主对角线上的元素为输入句子的终结符(单词),主对角线以上是文法**G**的非终结符。

NLP(B)-Chapter 9 11/129

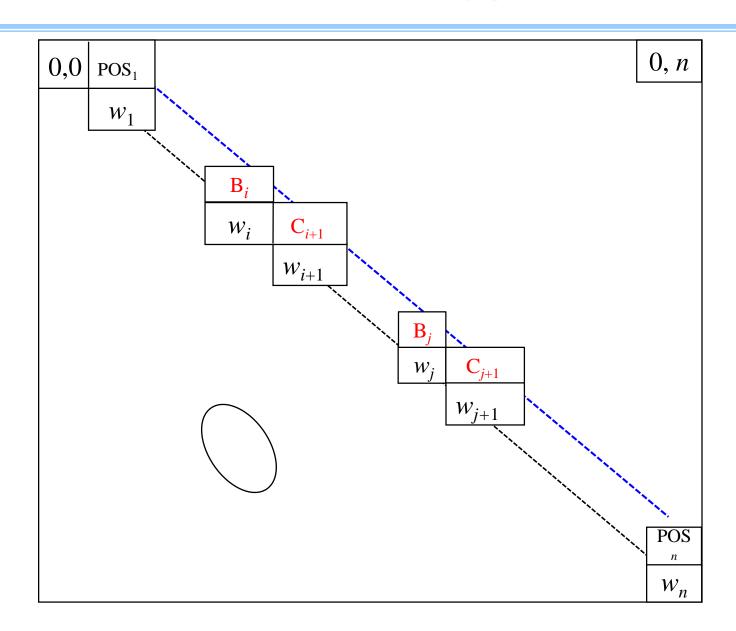




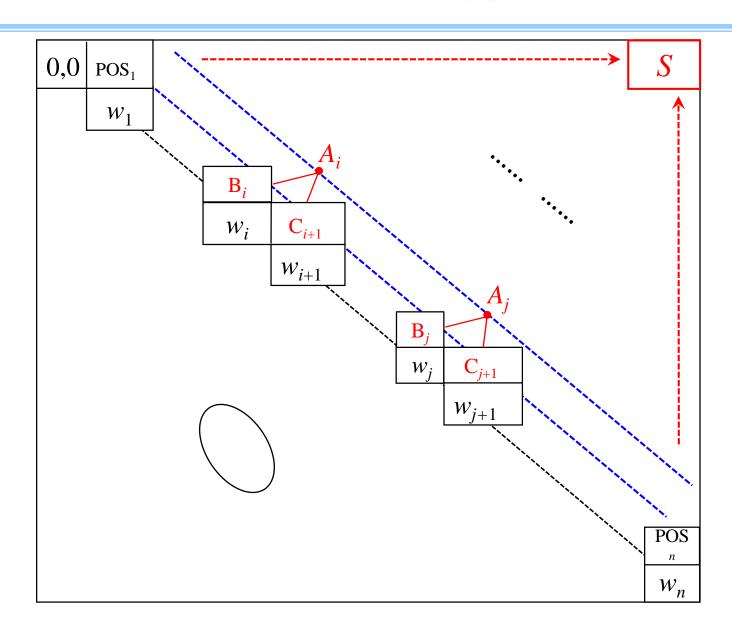














#### ◆算法描述

- (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为如下形式:

$$A \rightarrow w_1$$

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  $w_i$ ,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。



(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:  $t_{0,n}=S$ 。

NLP(B)-Chapter 9 17/129



#### ◆例子

给定文法 G(S):

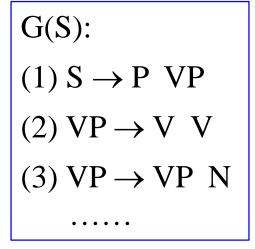
- $(1) S \rightarrow P VP$
- (3)  $VP \rightarrow VP N$
- $(5) V \rightarrow 喜欢$
- $(7) N \rightarrow \oplus$

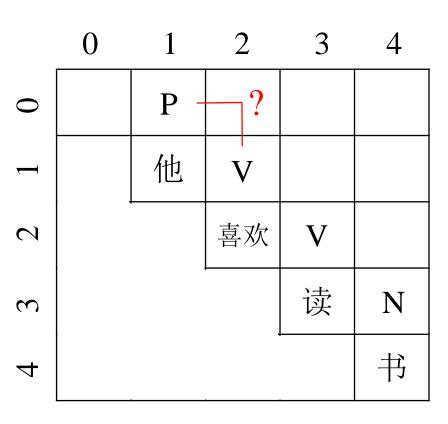
- (2)  $VP \rightarrow V V$
- (4) P→他
- $(6) V \rightarrow 读$

请用 CYK 算法分析句子:他喜欢读书



- (1) 进行汉语分词和词性标注,结果如下: 他/P 喜欢/V 读/V 书/N
- (2) 构造识别矩阵, n=4:

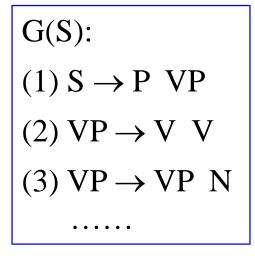


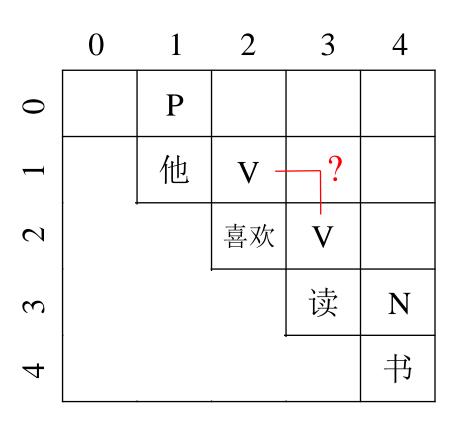


NLP(B)-Chapter 9 19/129



- (1) 进行汉语分词和词性标注,结果如下: 他/P 喜欢/V 读/V 书/N
- (2) 构造识别矩阵, n=4:

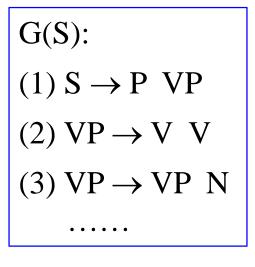


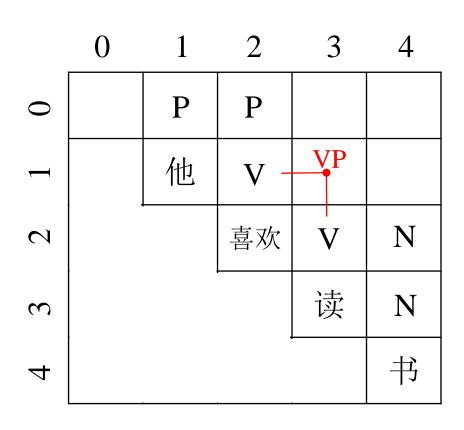


NLP(B)-Chapter 9 20/129



- (1) 进行汉语分词和词性标注,结果如下: 他/P 喜欢/V 读/V 书/N
- (2) 构造识别矩阵, n=4:

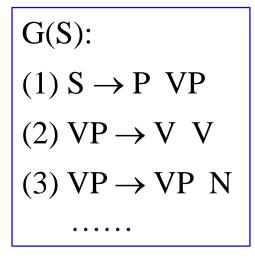


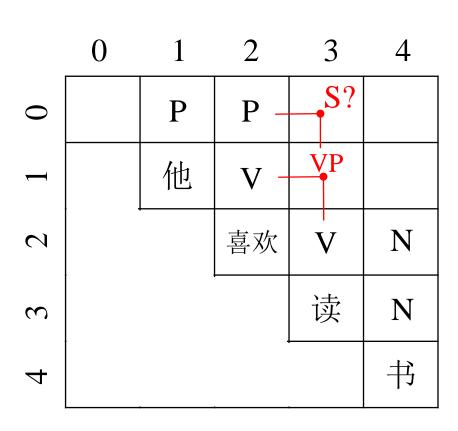


NLP(B)-Chapter 9 21/129



- (1) 进行汉语分词和词性标注,结果如下: 他/P 喜欢/V 读/V 书/N
- (2) 构造识别矩阵, n=4:

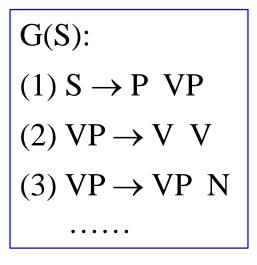


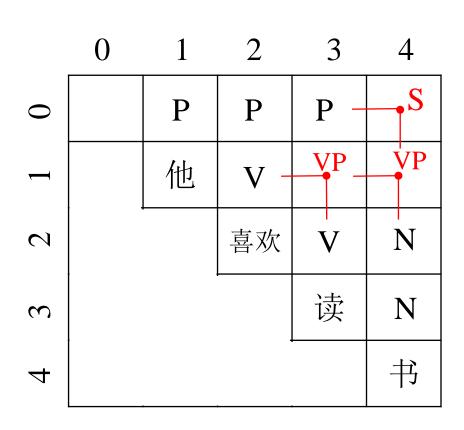


NLP(B)-Chapter 9 22/129



- (1) 进行汉语分词和词性标注,结果如下: 他/P 喜欢/V 读/V 书/N
- (2) 构造识别矩阵, n=4:

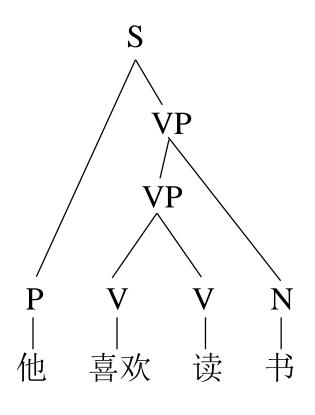




NLP(B)-Chapter 9 23/129



#### 分析结果:



#### ◆CYK 算法的评价

- ●优点
  - >实现简单,执行效率高
- ●弱点
  - > 文法需要范式化处理
  - > 无法区分歧义

NLP(B)-Chapter 9 24/129



## 本章内容

- 1. 概述
- 2. CYK分析法



- → 3. 基于PCFG的分析方法
  - 4. 基于神经网络的分析方法
  - 5. 分析结果评价
  - 6. 局部句法分析
  - 7. 附录

25/129 NLP(B)-Chapter 9



#### ◆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  $\sum_{p=1} CD \to$  Num Num, 0.85 CD  $\to$  Num DM, 0.15  $\sum_{p=1} p=1$ 



●例子: S → NP VP, 1.00

 $NP \rightarrow NP PP, 0.40$ 

 $NP \rightarrow astronomers, 0.10$ 

 $NP \rightarrow ears, 0.18$ 

 $NP \rightarrow saw, 0.04$ 

 $NP \rightarrow stars, 0.18$ 

 $NP \rightarrow telescopes, 0.1$ 

 $PP \rightarrow P NP, 1.00$ 

 $P \rightarrow with, 1.00$ 

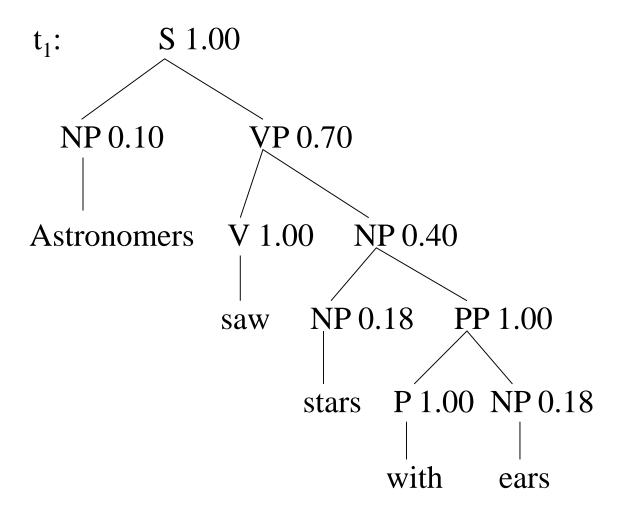
 $VP \rightarrow V NP, 0.70$ 

 $VP \rightarrow VP PP, 0.30$ 

 $V \rightarrow saw, 1.00$ 

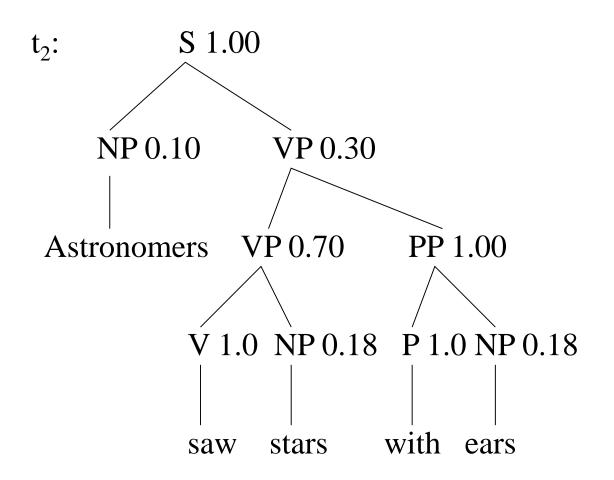
给定句子: Astronomers saw stars with ears.





NLP(B)-Chapter 9 28/129





NLP(B)-Chapter 9 29/129

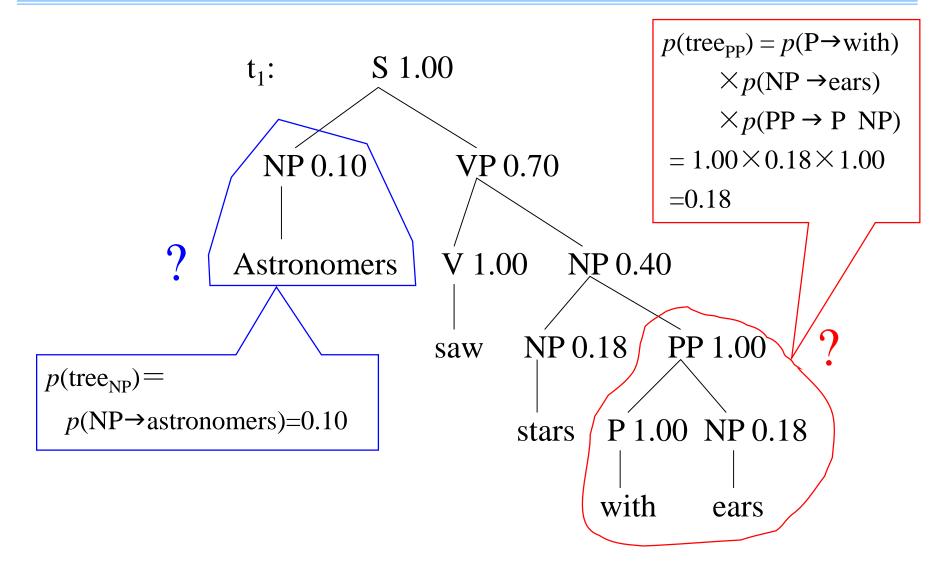


#### ◆计算分析树概率的基本假设

- ▶位置不变性:子树的概率与其管辖的词在整个句子中所处的位置无关,即对于任意的  $k, p(A_{k(k+C)} \rightarrow w)$  一样。
- ▶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)= $p(A_{kl} \rightarrow w)$ 。
- 》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: $p(A_{kl} \rightarrow w \mid \text{任何除 } A \text{ 以外的祖先结点}) = p(A_{kl} \rightarrow w)$ 。

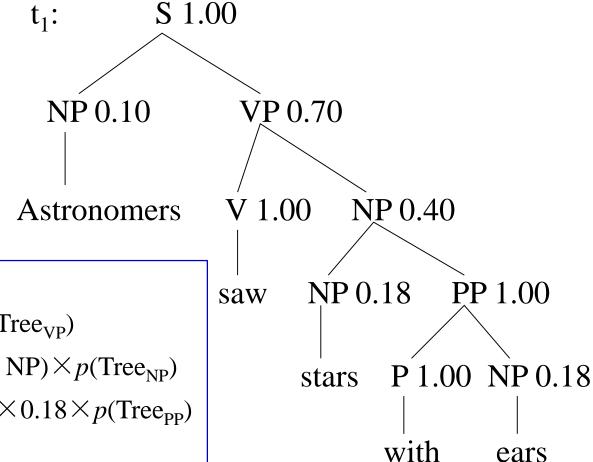
NLP(B)-Chapter 9 30/129

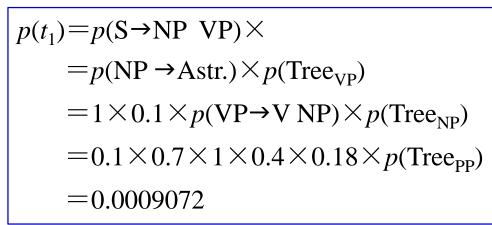




NLP(B)-Chapter 9 31/129



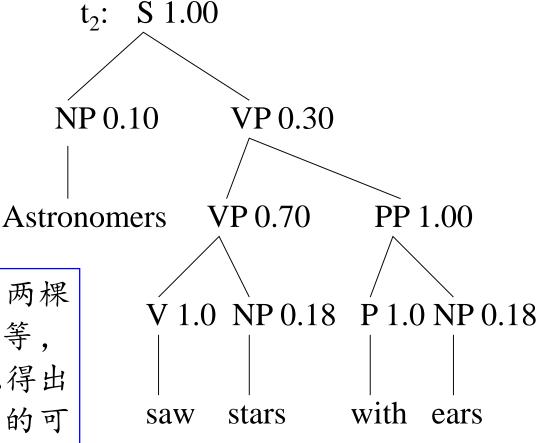




NLP(B)-Chapter 9 32/129



$$p(t_2) = 1.00 \times 0.10 \times 0.30 \times 0.70 \times 1.00 \times 0.18 \times 1.00 \times 1.00 \times 0.18 \times 0.0006804$$



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  $S=w_1w_2...w_n$  和 PCFG G,如何快速地计算 p(S|G) ?
- 给定句子  $S=w_1w_2...w_n$  和 PCFG G,如何快速地选择最佳句法结构树?
- 给定句子  $S=w_1w_2...w_n$  和 PCFG G,如何调节 G 的参数,使得 p(S|G) 最大?

请见本章附录2.

NLP(B)-Chapter 9 34/129



#### ◆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
$(2) \text{ VP} \rightarrow \text{Vi}$	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步	<del>_</del>				with		
$DT \rightarrow the$ 0.5						[6,7]	[6,8]
						a	
							[7,8]

telescope

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					
			[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2步	<del></del>				with		
	→ man	0.1	_			[6,7]	[6,8]
						a	
							[7,8]

DT 0. <u>5</u> [0,1]	NP 0.04 [0,2]	[0,3]	[0,4]	[0,5]	[0,6]	[0,7]	[0,8]
the	NN 0.1		[ [ ]			[ [ ]	[0,0]
uic	[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步	<del></del>		with				
	DT N	0			[6,7]	[6,8]	
					a		
							[7,8]

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]
<i></i>	ı I			dog			
第4~6		4.0			[5,6]	[5,7]	[5,8]
$Vt \rightarrow s$	saw	1.0			with		
$DT \rightarrow$	the	0.5				[6,7]	[6,8]
$NN \rightarrow$	dog	0.5				a	
							[7,8]

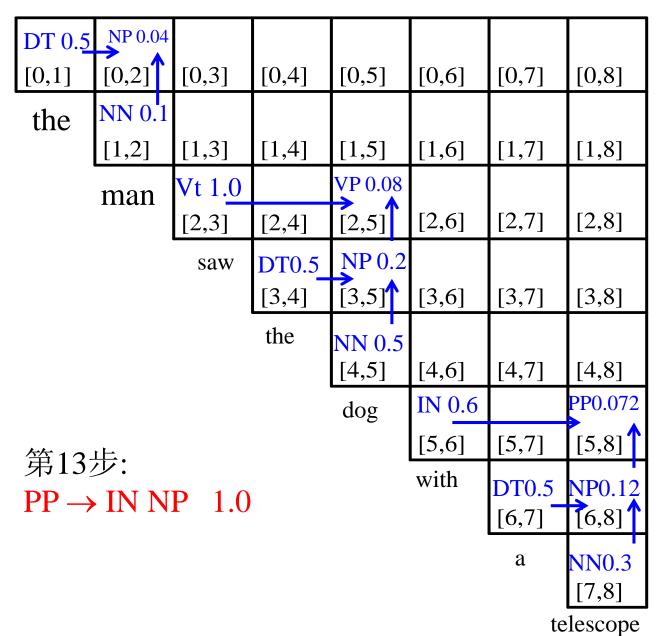
DT 0.5	NP 0.04						
DT 0. <u>5</u> [0,1]	[0,2]	[0,3]	[0,4]	[0,5]	[0,6]	[0,7]	[0,8]
the	NN 0.1						
	[1,2]	[1,3]	[1,4]	[1,5]	[1,6]	[1,7]	[1,8]
	man	Vt 1.0					
	man	[2,3]	[2,4]	[2,5]	[2,6]	[2,7]	[2,8]
		saw	DT0.5	NP 0.2			
			[3,4]	[3,5]	[3,6]	[3,7]	[3,8]
			the	NN 0.5			
				[4,5]	[4,6]	[4,7]	[4,8]
				dog			
第7步	<u>.</u>				[5,6]	[5,7]	[5,8]
$NP \rightarrow DT NN 0.8$ with							
111		111 0			[6,7]	[6,8]	
					a		
							[7,8]

DT 0.5		50.07	50.47	50.53	50 47	50 <b>-</b> 3	50.07
[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			
	man	[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步	<u>.</u>				[5,6]	[5,7]	[5,8]
	· → Vt N	$\mathbf{p} \circ \mathbf{a}$			with		
<b>V</b> 1	7 V L I N	1 0.4				[6,7]	[6,8]
						a	
							[7,8]

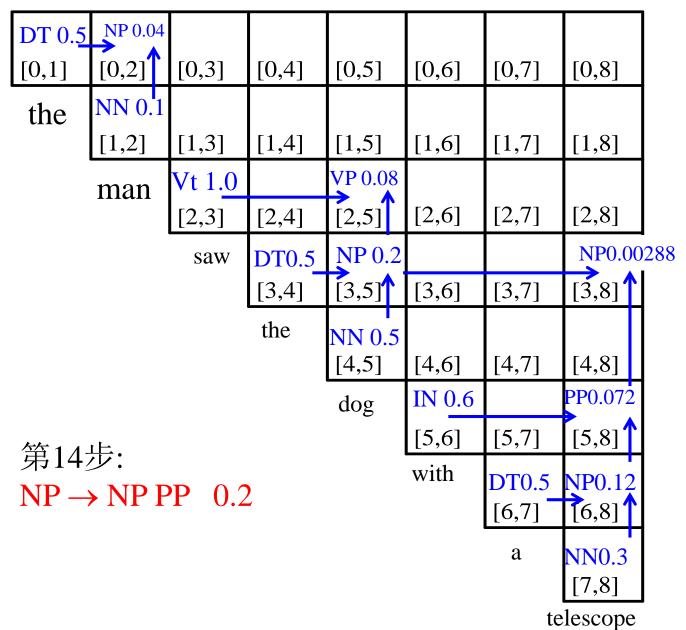
DT 0.5	NP 0.04						
[0,1]	[0,2]	[0,3]	[0,4]	[0,5]	[0,6]	[0,7]	[0,8]
the	NN 0.1						
tiic	[1,2]	[1,3]	[1,4]	[1,5]	[1,6]	[1,7]	[1,8]
	man	Vt 1. <u>0</u>		VP 0.08			
		[2,3]	[2,4]	[2,5]	[2,6]	[2,7]	[2,8]
		saw	DT0.5	NP 0.2			
			[3,4]	[3,5]	[3,6]	[3,7]	[3,8]
			the	NN 0.5			
				[4,5]	[4,6]	[4,7]	[4,8]
<b>∽</b> 0 11:	止			dog	IN 0.6		
第9~11	_		0.6		[5,6]	[5,7]	[5,8]
$IN \rightarrow with$			0.6		with	DT0.5	
$DT \rightarrow a$			0.5			[6,7]	[6,8]
$NN \rightarrow t$	0.3			a	NN0.3		
							[7,8]
						te	lescone

DT 0. <u>5</u> [0,1]	NP 0.04 [0,2]	[0,3]	[0,4]	[0,5]	[0,6]	[0,7]	[0,8]
the	NN 0.1	[0,2]	[0,1]	[0,2]	[0,0]		[0,0]
	[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		
第12	Ļ.				[5,6]	[5,7]	[5,8]
		N 0.	0		with	DT0.5	NP0.12
NP —	DT N	NIN U.	.0			[6,7]	[6,8]
					a	NN0.3	
				[7,8]			
telescope							

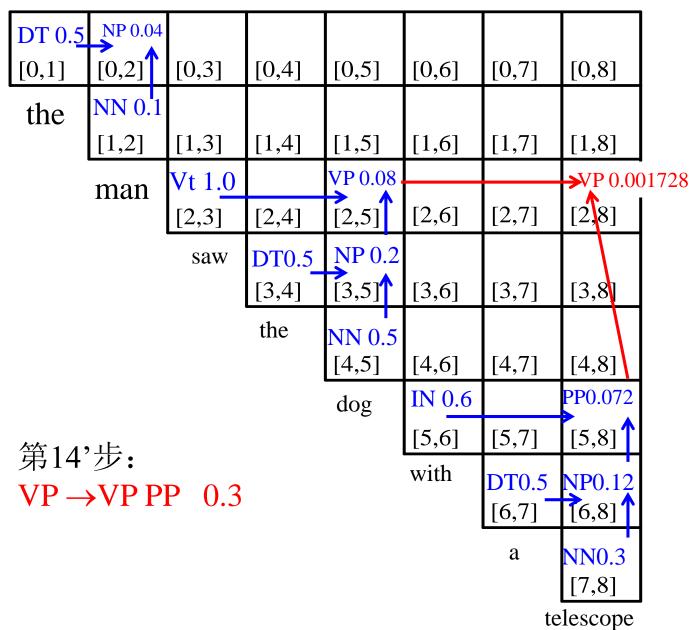
NLP(B)-Chapter 9 43/129



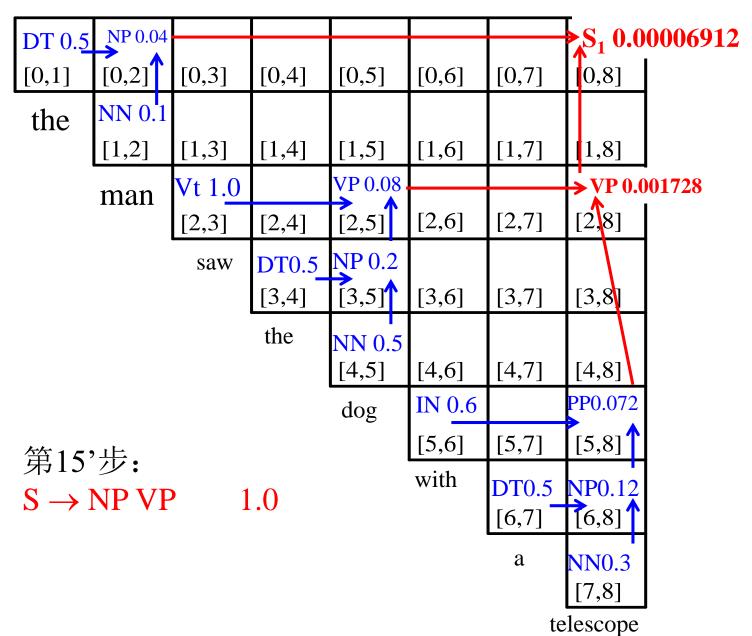
NLP(B)-Chapter 9 44/129



NLP(B)-Chapter 9 45/129



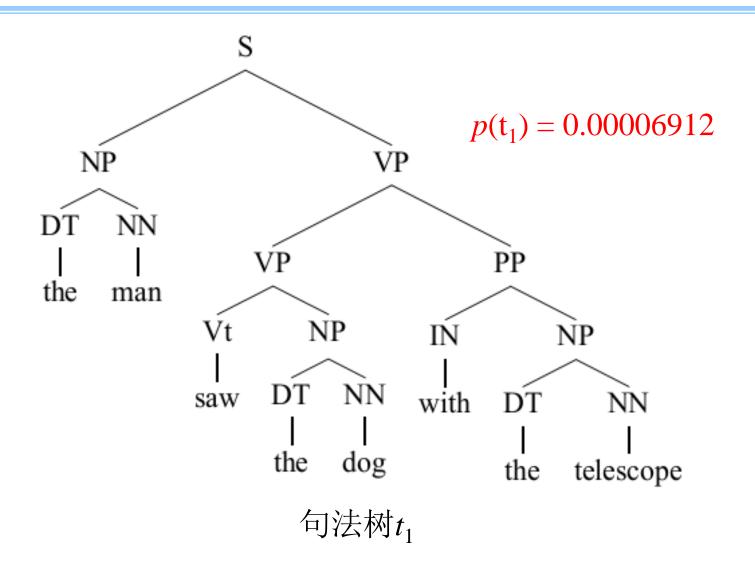
NLP(B)-Chapter 9 46/129



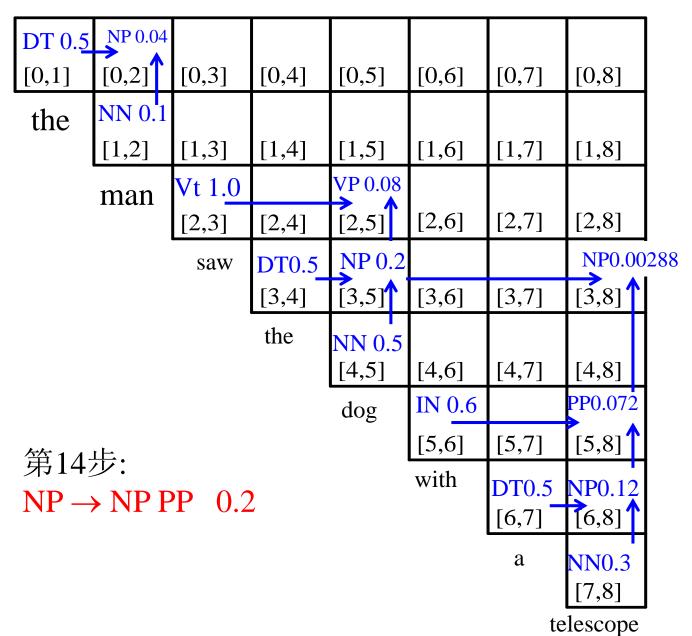
NLP(B)-Chapter 9 47/129



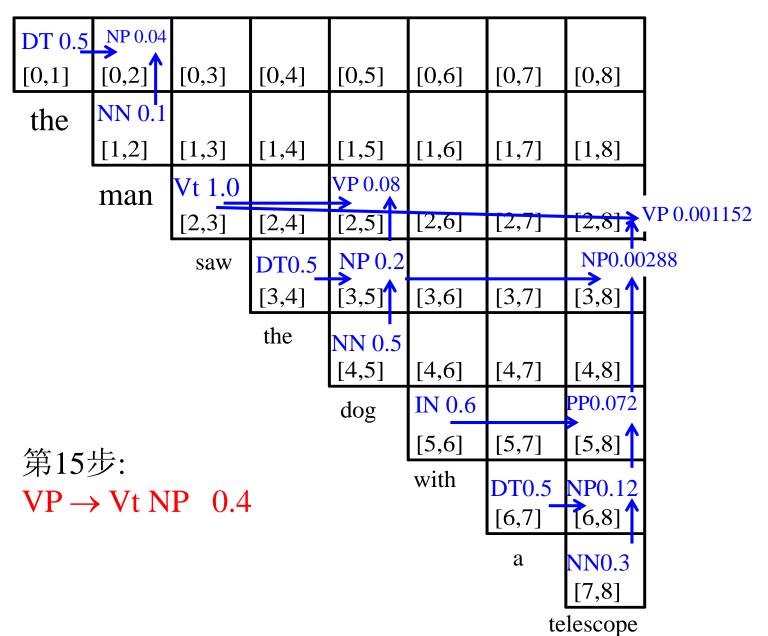
# 3. 基于 PCFG 的分析方法



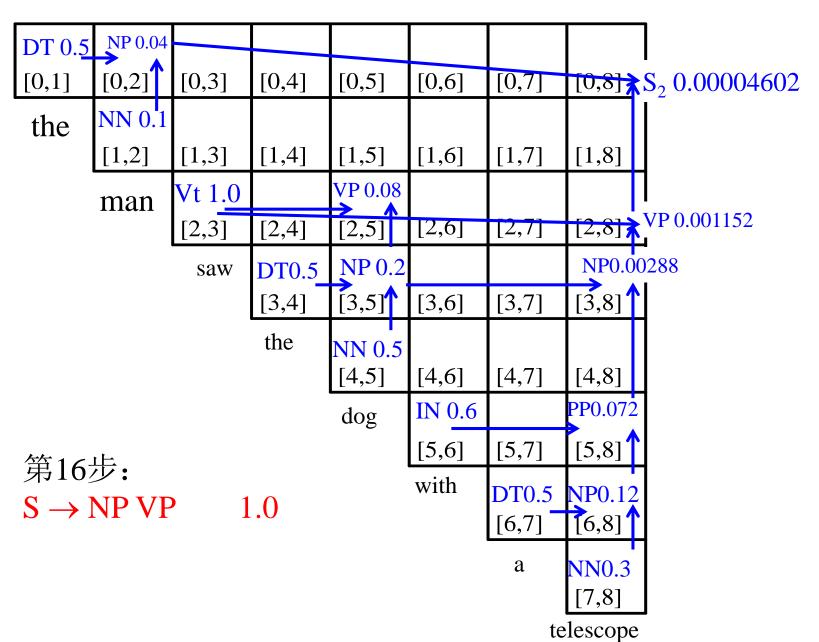
NLP(B)-Chapter 9 48/129



NLP(B)-Chapter 9 49/129



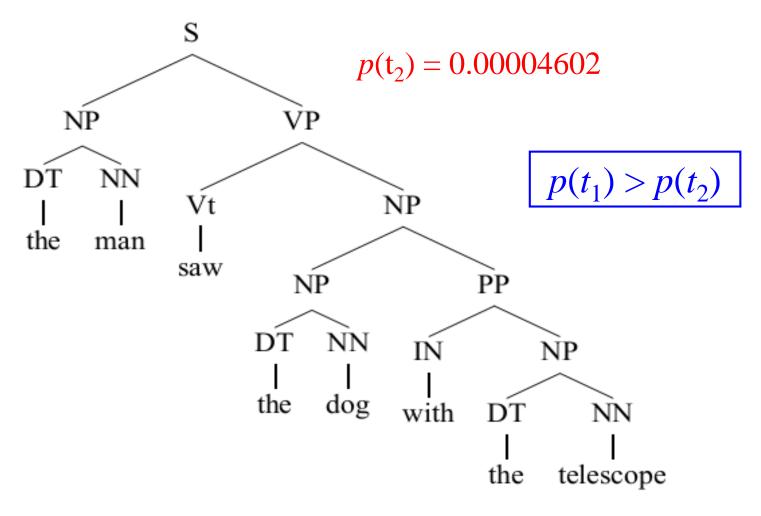
NLP(B)-Chapter 9 50/129



NLP(B)-Chapter 9 51/129



## 3. 基于 PCFG 的分析方法



句法树 $t_2$ 

NLP(B)-Chapter 9 52/129



# 3. 基于 PCFG 的分析方法

### ◆基于PCFG 的分析方法评价

#### ● 优点:

- ▶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;
- ▶可以定量地比较歧义结构分析结果的正确可能性大小。

#### ●<u>弱点</u>:

- >需要大量标注好的句法树样本;
- ▶分析树的概率计算条件比较苛刻,甚至不够合理。

53/129



## 本章内容

- 1. 概述
- 2. CYK分析法
- 3. 基于PCFG的分析方法



- → 4. 基于神经网络的分析方法
  - 5. 分析结果评价
  - 6. 局部句法分析
  - 7. 附录

NLP(B)-Chapter 9 54/129

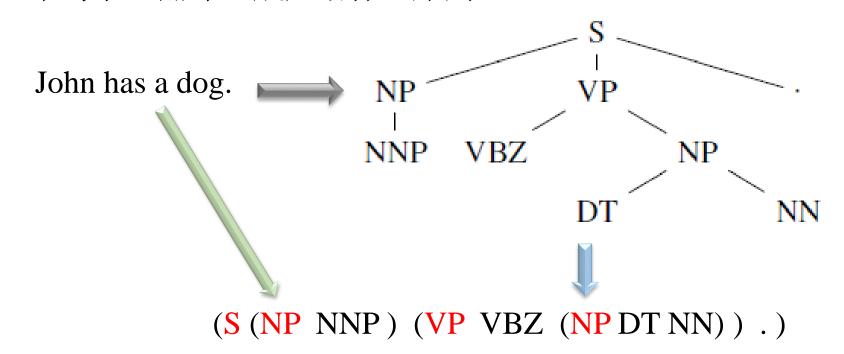


# 4. 基于神经网络的分析方法

### ◆基于神经机器翻译原理

#### ▶基本思路

将句法树表示成一个短语标记序列,借助机器翻译原理将一个句子"翻译"成短语标记序列。

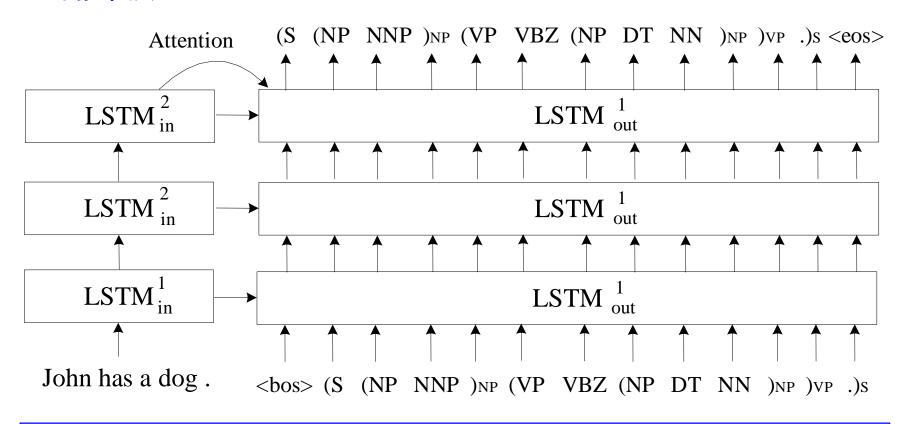


NLP(B)-Chapter 9 55/129



# 4. 基于神经网络的分析方法

#### ➤翻译模型



Oriol Vinyals et al., Grammar as a Foreign Language, Proc. NeurIPS (2015)

NLP(B)-Chapter 9 56/129



# 4. 基于神经网络的分析方法

#### ➤实验

- ·训练语料: WSJ 40K个句子;
- High-confidence corpus: ~11M parsed sentences + 90K golden sentences (Berkeley-Parser, Zpar);
- ·开发集: Section 22 of the Penn Treebank;
- ·测试集: Section 23 of the Penn Treebank。
- · 结果:
  - -只用WSJ 训练语料时, F1值可以达到 90.5%;
  - -使用High-confidence corpus 语料时, F1值可以达到 92.1%。



# 本章内容

- 1. 概述
- 2. CYK分析法
- 3. 基于PCFG的分析方法
- 4. 基于神经网络的分析方法



- → 5. 分析结果评价
  - 6. 局部句法分析
  - 7. 附录

58/129 NLP(B)-Chapter 9



### ◆短语结构分析器评价指标

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:

● 精度(precision): 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:

• <u>F-measure</u>:

$$F = \frac{(\beta^2 + 1) \times P \times R}{\beta^2 \times P + R}$$

一般地, $\beta=1$ ,称作 F1 测度。



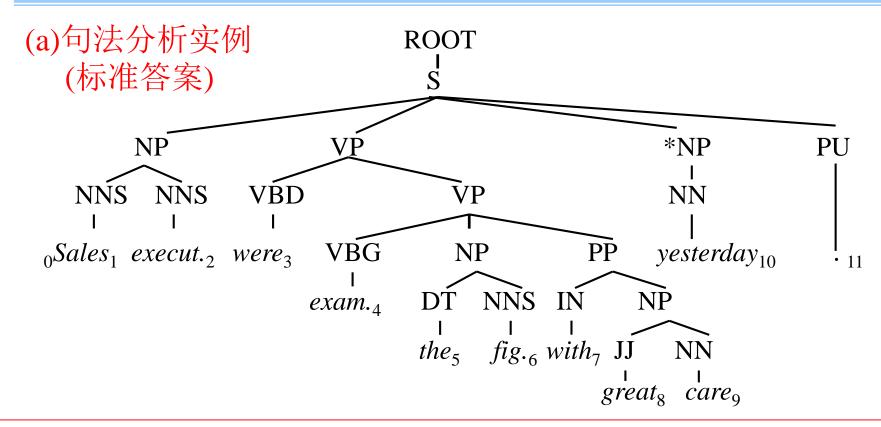
● 交叉括号数(crossing brackets): 一棵分析树中与其他分析树中 边界相交叉的成分个数的平均值。

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)。

NLP(B)-Chapter 9 61/129



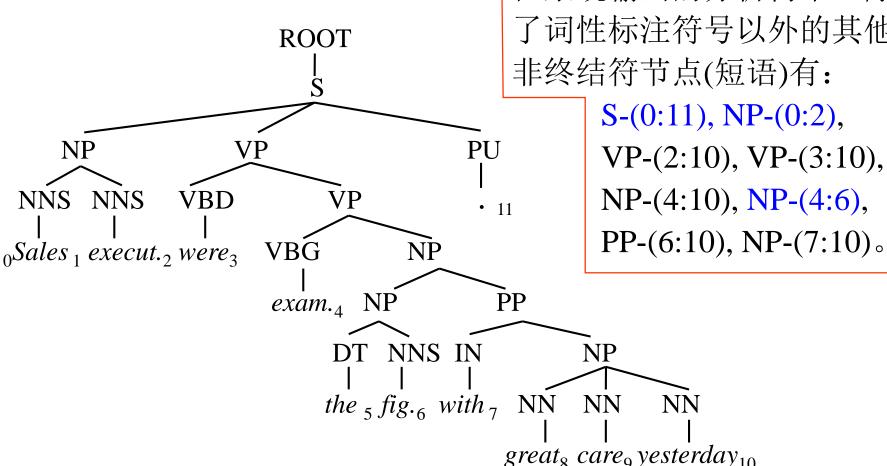


在标准答案树中,除了词性标注符号以外(即除了叶子节点和其直接父节点以外)的其他非终结符节点(短语)有:S-(0:11),NP-(0:2), VP-(2:9), VP-(3:9), NP-(4:6), PP-(6:9), NP-(7:9), \*NP-(9:10)。

NLP(B)-Chapter 9 62/129



#### (b)系统分析结果



在系统输出的分析树中, 了词性标注符号以外的其他

> S-(0:11), NP-(0:2), VP-(2:10), VP-(3:10), NP-(4:10), NP-(4:6),

> > 63/129



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)在实际情况下计 算时应该被排除在外,但在 这里也被包括进来了。



- ◆部分短语结构分析器
- ♦ Berkeley Parser: <a href="http://nlp.cs.berkeley.edu/Main.html#Parsing">http://nlp.cs.berkeley.edu/Main.html#Parsing</a>
- ♦ Stanford Parser: <a href="http://nlp.stanford.edu/downloads/lex-parser.shtml">http://nlp.stanford.edu/downloads/lex-parser.shtml</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): http://www.openpr.org.cn/index.php/NLP-Toolkit-for-Natural-Language-Processing/

NLP(B)-Chapter 9 65/129



### ◆性能现状

- ◆ 英文规范文本的句法分析准确率大约在92%~95%左右;
- ◆ 汉语规范文本的句法分析准确率大约在87%~90%左右;
- ◆ 对非规范文本而言,准确率大幅度降低。

### ◆主要问题和挑战

- ◆ 模型对训练样本的依赖性强,缺乏泛化能力,鲁棒性差;
- ♦ 缺乏足够规模的标注样本;
- ◆ 实际应用任务中面对的语料复杂(领域、非规范性等)。

NLP(B)-Chapter 9 66/129



## 本章内容

- 1. 概述
- 2. CYK分析法
- 3. 基于PCFG的分析方法
- 4. 基于神经网络的分析方法
- 5. 分析结果评价



→ 6. 局部句法分析

7. 附录

NLP(B)-Chapter 9 67/129



### ◆概述

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),或称语块划分(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: 语块识别和语块之间的关系分析。

NLP(B)-Chapter 9 68/129



### ◆概述

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:

- (1)词 (words)
- (2)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)
- (3)子句 (clause)

由于NP、VG和DP、PP属于不同的类别,因此,又将第(2) 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!

NLP(B)-Chapter 9 71/129



### ◆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)

NLP(B)-Chapter 9 72/129



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



#### ▶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。

NLP(B)-Chapter 9 74/129

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



YamCha 系统识别 base NP 过程示意图:

	COL:0	COL:1	TAG
POS: -4	He	PRP	B-NP
POS: -3	reckons	VBZ	B-VP
POS: -2	the	DT	B-NP Feature
POS: -1	current	JJ	I-NP Sets
$\rightarrow$ POS: 0	deficit	NN	
POS: +1	will	MD	•
POS: +2	narrow	VB	•
POS: +3	to	ТО	•

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 http://www.cnts.ua.ac.be/conll2000/chunking/train.txt.gz
    - •测试语料: 第20章, 47,377个词 http://www.cnts.ua.ac.be/conll2000/chunking/test.txt.gz
  - ◆ 汉语: 宾州 LDC 中文树库。

NLP(B)-Chapter 9 76/129



### 本部分小结

- ◆句法分析任务
- ◆CYK分析方法
- ◆PCFG 分析方法
  - (1)概率计算的三个假设
  - (2)快速地计算分析树的概率 p(S|G) 内向算法
  - (3)快速地选择最佳分析树的概率 Viterbi 算法
  - (4)参数估计
- ◆基于神经网络的分析方法
- ◆分析性能评价
- ◆局部句法分析

NLP(B)-Chapter 9 77/129



### 本章内容

- 1. 概述
- 2. CYK分析法
- 3. 基于PCFG的分析方法
- 4. 基于神经网络的分析方法
- 5. 分析结果评价
- 6. 局部句法分析



- ❤ 7. 附录
- (1) 线图分析法
- (2) PCFG 的三个问题求解

78/129 NLP(B)-Chapter 9



### ◆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

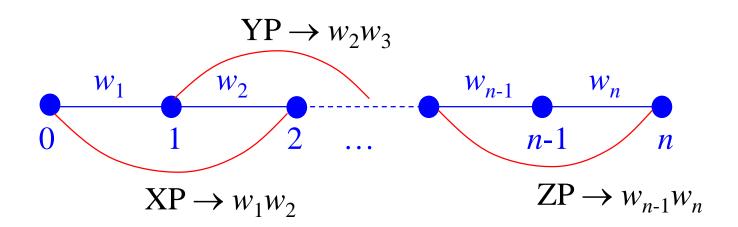
- 给定一组 CFG 规则:  $XP \rightarrow \alpha_1 ... \alpha_n \ (n \ge 1)$
- 给定一个句子的<u>词性序列</u>:  $S = w_1 w_2 \dots w_n$
- 构造一个线图:一组结点和边的集合;



• 建立一个二维表:记录每一条边的起始位置和终止位置。



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。



NLP(B)-Chapter 9 80/129



●<u>点规则</u>:用于表示规则右部被归约(reduce)的程度。

设有规则: NP → Det A N

 $NP \rightarrow Det N$ 

 $NP \rightarrow A N$ 

有短语: The good book

词性序列: Det A N

图表示: ● ● ●

点规则: NP→<u>Det</u>。A N

 $NP \rightarrow \underline{Det} \quad A \circ N$ 

 $NP \rightarrow \underline{Det} \quad A \quad N \circ$ 



●<u>点规则</u>:用于表示规则右部被归约(reduce)的程度。

设有规则: NP → Det A N

 $NP \rightarrow Det N$ 

 $NP \rightarrow A N$ 

有短语: The good book

词性序列: Det A N

图表示: ● ● ●

点规则: NP→<u>Det</u>。A N←

 $NP \rightarrow \underline{Det} \quad A \circ N \stackrel{\angle}{=}$ 

 $NP \rightarrow \underline{Det} \quad A \quad N \circ \leftarrow$ 

活性边(活动弧): 规则右部未被

完全匹配

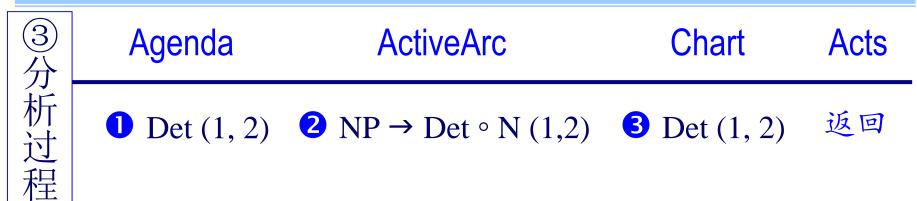
非活性边(非活动弧,或完成弧): 规则右部已被完全匹配。

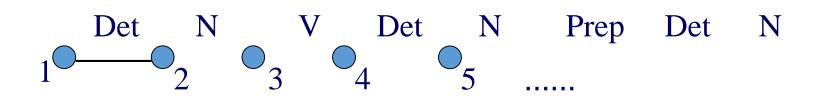


例: G(S):  $S \rightarrow NP VP$ ,  $NP \rightarrow Det N$  $VP \rightarrow V NP, \qquad VP \rightarrow VP PP$  $PP \rightarrow Prep NP$ 输入句子: the boy hits the dog with a rod ①形态分析: the boy hit the dog with a ②词性标注: Det N V Det N Prep Det N

NLP(B)-Chapter 9 83/129







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

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

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



③ 分	Agenda	ActiveArc	Chart	Acts
析	<b>1</b> Det (1, 2)	2 NP $\rightarrow$ Det $\circ$ N (1,2)	<b>3</b> Det (1, 2)	返回
程	4 N (2, 3)	无新的活动边加入	<b>5</b> N (2, 3)	扩展



- $(1) S \to NP VP \qquad (2) NP \to Det N$

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

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



③ 分	Agenda	ActiveArc	Chart	Acts
③ 分析 过程	<b>1</b> Det (1, 2)	2 NP $\rightarrow$ Det $\circ$ N (1,2)	3 Det (1, 2)	返回
程	<b>4</b> N (2, 3)	<b>6</b> NP $\rightarrow$ Det N $\circ$ (1,3)	<b>5</b> N (2, 3)	返回
	<b>7</b> NP (1, 3)	$ 8 S \rightarrow NP \circ VP (1, 3) $	<b>9</b> NP (1, 3)	返回
	<b>0</b> V (3, 4)	11 VP $\rightarrow$ V $\circ$ NP (3, 4)	12 V (3, 4)	返回
1	Det N  2 NP	$ \begin{array}{cccccccccccccccccccccccccccccccccccc$	Prep Det N	V

 $(1) S \rightarrow NP VP$ 

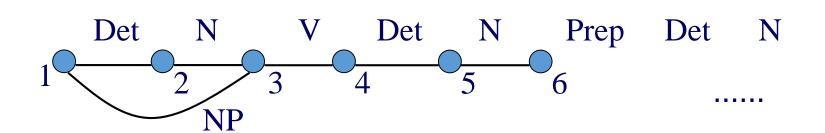
(2) NP  $\rightarrow$  Det N

(3)  $VP \rightarrow VP PP$ 

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



3 4	Agenda	ActiveArc	Chart	Acts
析	13 Det (4,5)	14 NP → Det ∘ N (4,5) 无新的活动边加入	15 Det (4,5)	返回
程	16 N (5,6)	无新的活动边加入	17 N (5,6)	扩展

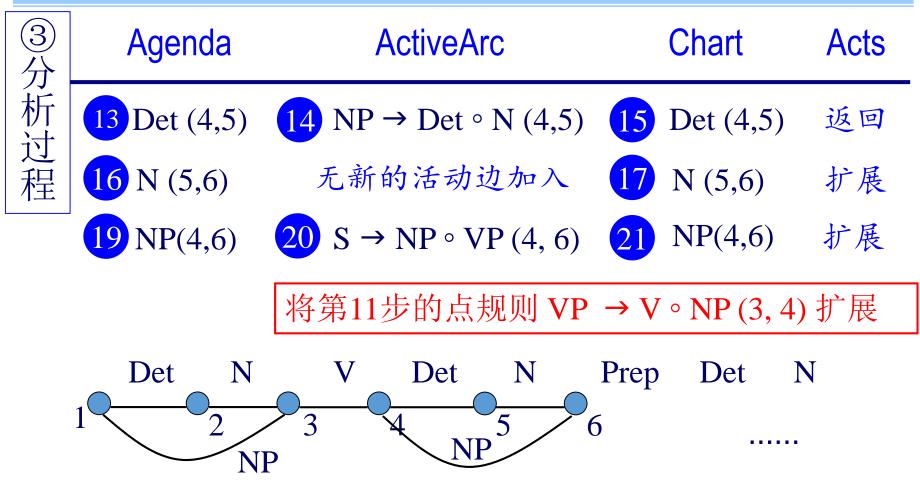


- $(1) S \rightarrow NP VP$
- (2) NP  $\rightarrow$  Det N

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

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





 $(1) S \to NP VP$ 

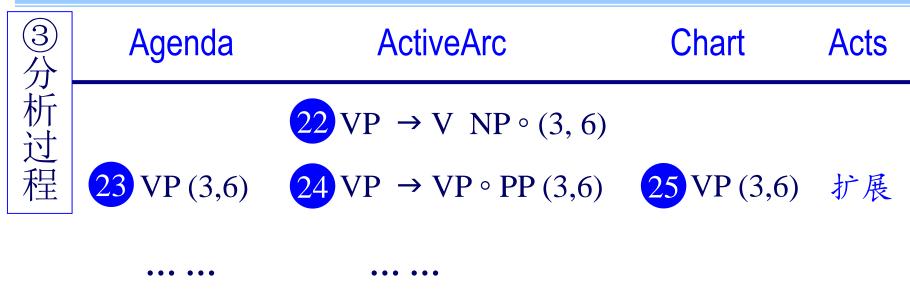
 $(2) NP \rightarrow Det N$ 

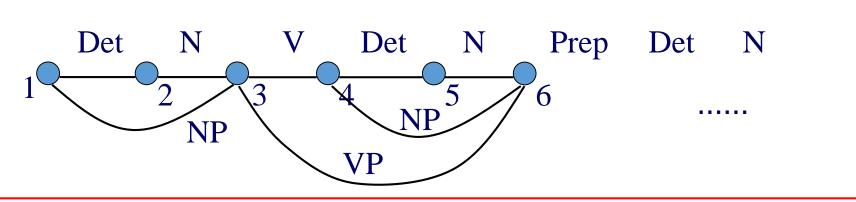
 $(3) \text{ VP } \rightarrow \text{VP PP}$ 

 $(4) VP \rightarrow V NF$ 

 $(5) PP \rightarrow Prep NP$ 







 $(1) S \rightarrow NP VP$ 

(2) NP  $\rightarrow$  Det N

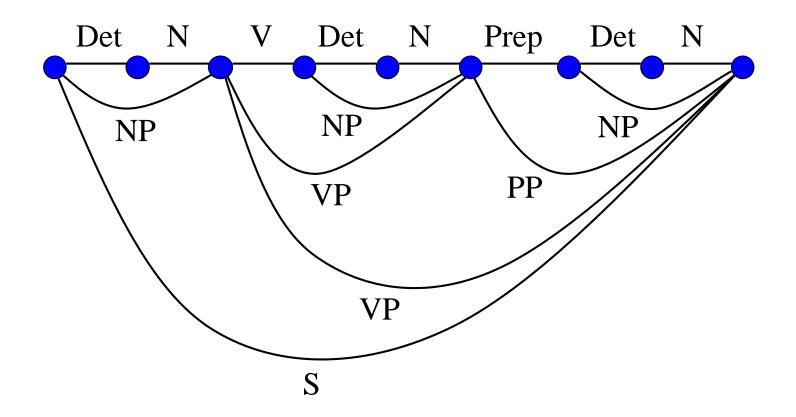
 $(3) \text{ VP } \rightarrow \text{VP } \text{PP}$ 

 $(4) VP \rightarrow V NF$ 

 $(5) PP \rightarrow Prep NP$ 

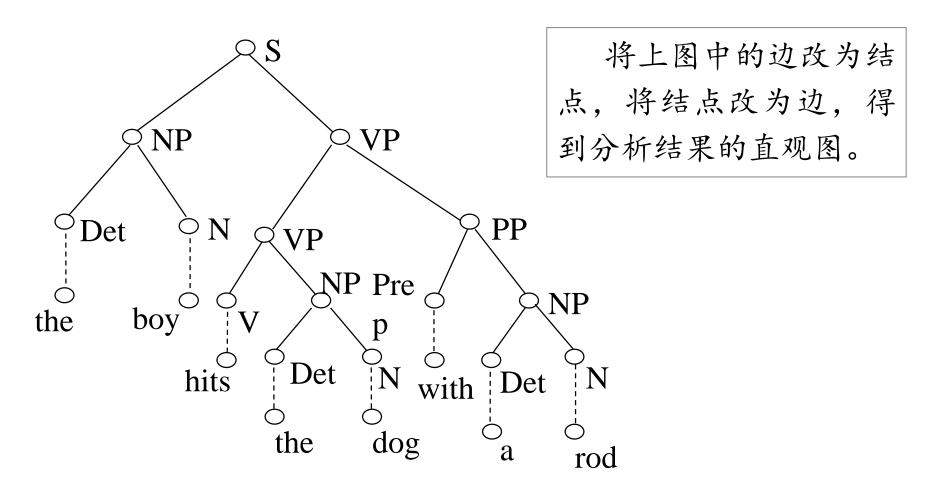


#### 分析结果:



NLP(B)-Chapter 9 90/129





NLP(B)-Chapter 9 91/129



- ◆算法描述
- ●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。

NLP(B)-Chapter 9 92/129



#### ●算法过程:

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。
- (2) 从 Agenda 中取出一个元素X(i,j)。  $\cdots$   $\downarrow i$   $\downarrow i$   $\downarrow i$   $\cdots$
- (3) 对于每条规则  $A \rightarrow X^{\circ} \gamma$ , 将  $A \rightarrow X^{\circ} \gamma(i,j)$  加入活动边集 ActiveArc 中,然后调用 扩展弧子程序。



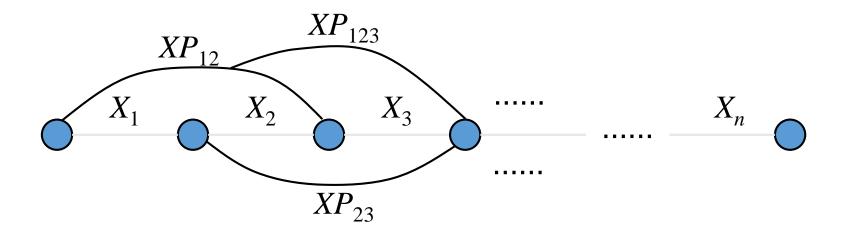
#### ◇ 扩展弧子程序:

- (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:  $A \rightarrow \alpha^{\circ} X \beta$ , 则将  $A \rightarrow \alpha X^{\circ} \beta(k,j)$  加入到活动边集中。



### ◆算法时间复杂度分析

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:  $Cn^2$ 。



NLP(B)-Chapter 9 95/129



由于ActiveArc 表中的元素形式为:  $A \rightarrow \alpha^{\circ} X(i, j)$ ,所以该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:

NLP(B)-Chapter 9 96/129



#### ●算法过程:

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。 最多执行的次数为: C
- (2) 从 Agenda 中取出一个元素X(i,j)。 最多执行的次数为: 1

(3) 对于每条规则  $A \rightarrow X^{\circ} \gamma$ , 将  $A \rightarrow X^{\circ} \gamma(i,j)$  加入活动边集 ActiveArc 中, 然后调用扩展弧子程序。

最多执行的次数为: Sn2



#### ◇ 扩展弧子程序:

- (a) 将 X 插入图表(Chart)的 (i,j) 位置中。 最多执行的次数为: 1
- (b) 对于活动边集(ActiveArc)中每个位置为(k, i) (1 $\leq k < i$ ) 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 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  $A \to \alpha X^{\circ} \beta(k,j)$  加入到活动边集中。 最多执行的次数为:  $Sn^2$

98/129



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

#### ● 优点:

▶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。

NLP(B)-Chapter 9 100/129



### 本章内容

- 1. 概述
- 2. CYK分析法
- 3. 基于PCFG的分析方法
- 4. 基于神经网络的分析方法
- 5. 分析结果评价
- 6. 局部句法分析



- ❤ 7. 附录
- (1) 线图分析法
- (2) PCFG 的三个问题求解

101/129 NLP(B)-Chapter 9



- ◆ 求解问题1: 快速地计算句子的句法树概率
- ●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  $S = w_1 w_2 ... w_n$  的概率即为文法 G(S)中S 推导出的字串的概率  $\alpha_{1n}(S)$ 。

NLP(B)-Chapter 9 102/129



 $\triangleright$  <u>定义</u>: 内向变量 $\alpha_{ij}(A)$ 是由非终结符A 推导出的句子 S 中子字 串  $w_i w_{i+1} ... w_i$  的概率:

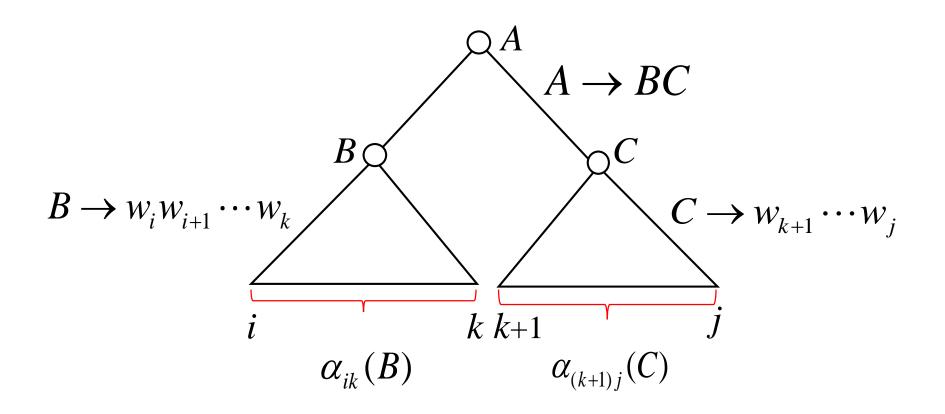
$$\alpha_{ij}(A) = p(A \stackrel{*}{\Longrightarrow} w_i w_{i+1} \dots w_j)$$

计算 $\alpha_{ij}(A)$ 的递推公式:

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

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





NLP(B)-Chapter 9 104/129



#### ▶解释:

当i=j时,字符串 $w_i w_{i+1} \dots w_j$ 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 $w_i w_{i+1} \dots w_j$  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 $w_i \dots w_k$ ,用C推导出后半部 $w_{k+1} \dots w_j$ 。由这一推导过程产生 $w_i w_{i+1} \dots w_j$ 的概率为: $p(A \rightarrow BC)\alpha_{ik}(B)\alpha_{(k+1)j}(C)$ 。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。

NLP(B)-Chapter 9 105/129



#### ▶内向算法描述:

输入: 文法 G(S), 语句  $S = w_1 w_2 ... w_n$ ;

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

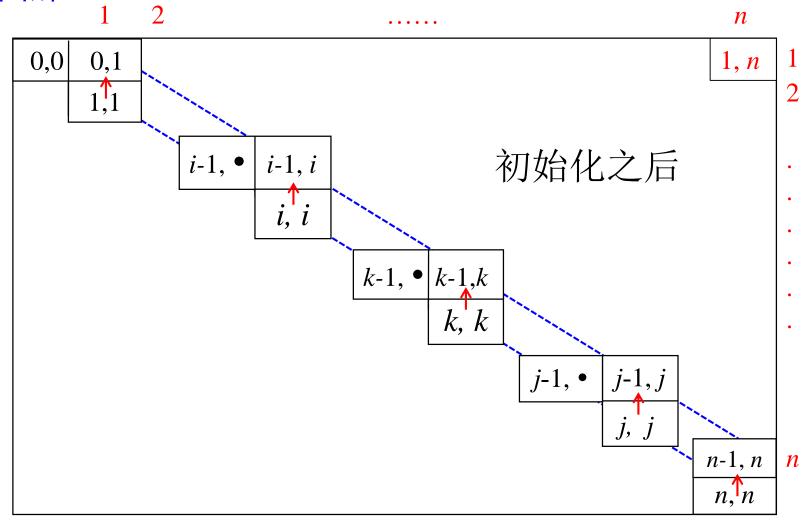
- (1) 初始化:  $\alpha_{ii}(A) = p(A \rightarrow w_i)$   $A \in V_N$ ,  $1 \le i \le j \le n$
- (2) 归纳计算: j=1...n, i=1...n-j, 重复下列计算:

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

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



#### ▶图解:





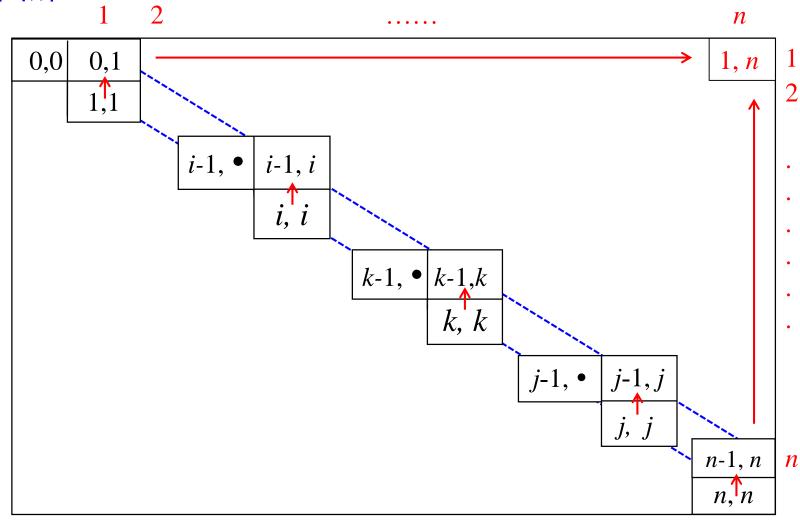
循环执行:

## 7. 附录2: PCFG 的三个问题求解

```
\alpha_{i(i+i)}(A) = \sum p(A \to BC)\alpha_{ik}(B)\alpha_{(k+1)(i+j)}(C)
(假设: n=20)
                                       B, C \in V_N \ i \leq k \leq i+j
  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)
           i=20: 不执行
```

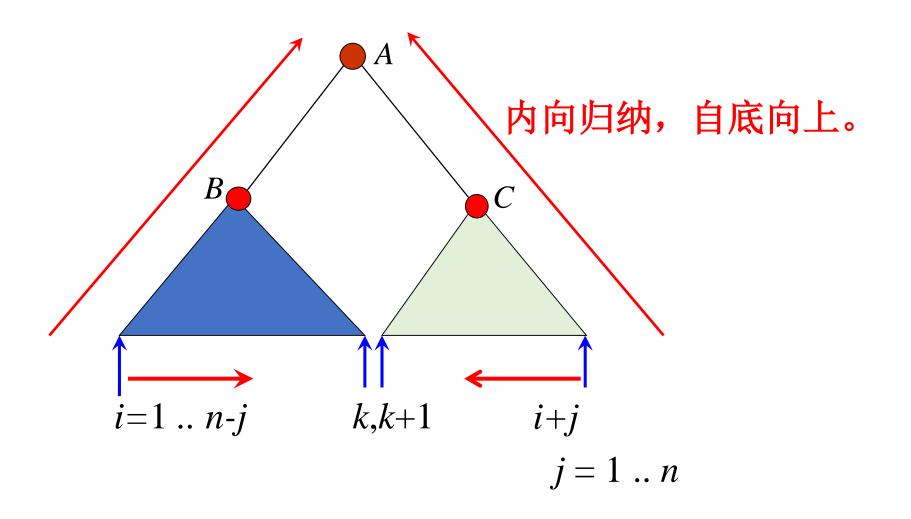


#### ▶图解:



109/129





NLP(B)-Chapter 9 110/129



#### ●外向算法

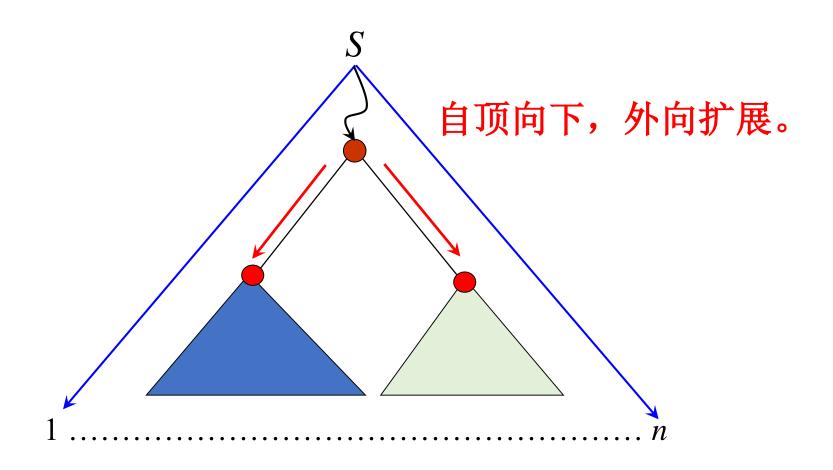
#### ▶定义:

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

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

 $\beta_{ii}(A)$ 表示除了以A为根节点的子树以外的概率。





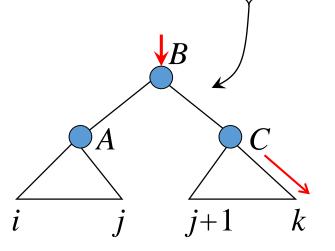
NLP(B)-Chapter 9 112/129

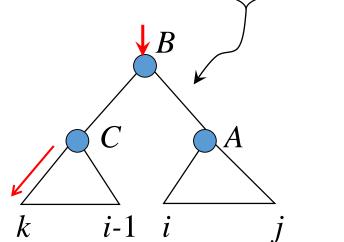


 $\beta_{ii}(A)$ 可由动态规划算法求得, 其递推公式:

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

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







#### ▶解释:

- (1) 当 i=1, j=n 时,即 $w_i w_{i+1} \dots w_j$ 是整个语句S 时,根据乔姆斯基语法范式的约定,不可能有规则  $S\to A$ ,因此,由S 推导出句子的过程中,如果  $A\neq S$  的话,A 推导出句子的概率为0(只有S 才能推导出句子),即 $\beta_{1n}(A)=0$ 。如果 A=S, $\beta_{1n}(A)$  为由初始符S 推导出句子的概率,因此, $\beta_{1n}(A)=1$ 。
- (2) 当  $i \neq 1$  或者  $j \neq n$  时,如果在S推导出句子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:

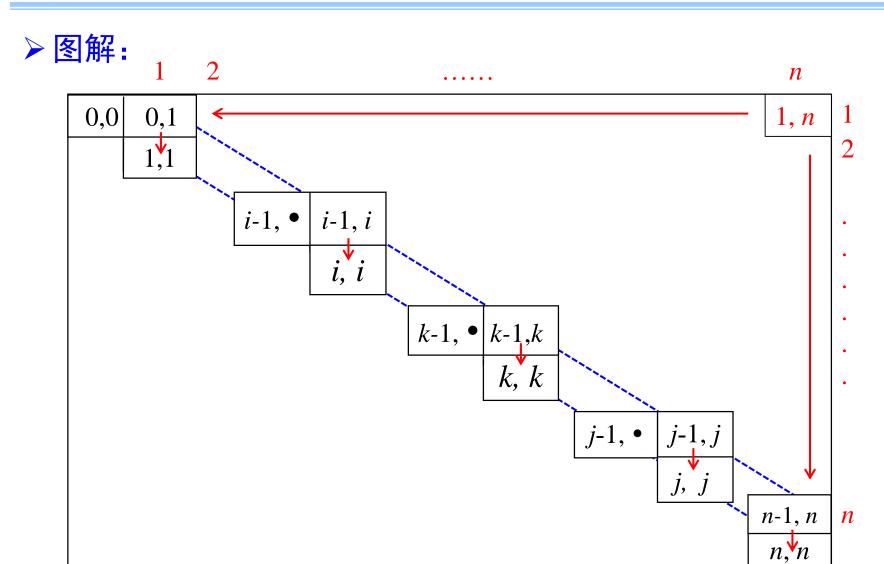


- (a) 由S 推导出 $w_1...w_{i-1}B$   $w_{k+1}...w_n$ , 其概率为 $\beta_{ik}(B)$ ;
- (b) 运用产生式  $B \rightarrow AC$  扩展非终结符B, 其概率为  $p(B\rightarrow AC)$ ;
- (c) 由非终结符C 推导出  $w_{j+1}...w_k$ , 其概率为 $\alpha_{(j+1)k}(C)$ 。

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 $w_i ... w_j$   $w_{i+1} ... w_k$  的概率。





116/129



#### ▶外向算法描述:

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

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

- (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:

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

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

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



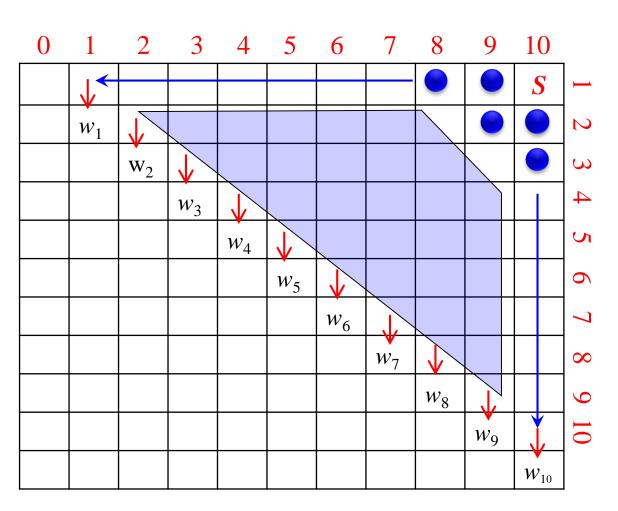
 $\triangleright$  图解: 假设  $S=w_1w_2...w_{10}$ , 即 n=10。

$$j = n-2 \dots 0$$

$$i = 1 \dots n-j$$

$$\dots \dots$$

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





◆ <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 推导出句子S中子字串 $w_i$   $w_{i+1} \dots w_i$  的最大概率。

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

注意:  $\gamma$  与内向算法中的  $\alpha$  略有不同, 计算的是最大概率。

NLP(B)-Chapter 9 119/129



#### ● Viterbi 算法描述:

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

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



◆求解问题3:参数估计-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。

NLP(B)-Chapter 9 122/129



#### ▶算法设计

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

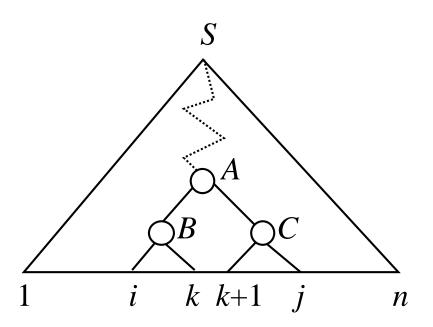
$$Count(A \to BC) = \sum_{1 \le i \le k \le j \le n} p(A_{ij}, B_{ik}, C_{(k+1)j} | w_1 \cdots w_n, G)$$

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

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



》解释: 给定句子 $S=w_1w_2...w_n$ , PCFG G 中产生式  $A\to BC$  在产生S 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:  $1\le i\le k\le j\le n$ 下,S 的句法分析结构中 $w_i...w_k$  由 S 导出, $w_{k+1}...w_i$  由 S 子出的概率总和。



NLP(B)-Chapter 9 124/129



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

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

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

$$= \frac{1}{p(w_1 \cdots w_n \mid G)} \sum_{1 \le i \le n} \beta_{ii}(A) p(A \to a) \delta(a, w_i)$$
... (E2)

125/129



规则使用的概率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。



#### ▶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:

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

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

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



# 谢谢! Thanks!

NLP(B)-Chapter 9 128/129