

# The Syntactic Process

9.2 Toward Psychologically Realistic Parsers

9.3 CCG Parsing for Practical Applications

( 自然言語処理システム論 :7/11)

コンピュータ科学専攻 米澤研究室

M1 佐藤秀明

# 概要

- CKY Parser(Section 9.1.2) の改良
  - 事前にもつ知識の活用
- 実際のアプリケーションへの応用

# Plausibility の導入

- 各 constituent のもっともらしさを計算
  - もっともらしさ = 現実により得る可能性
- あらかじめ用意した文脈との整合性を評価
  - 様相命題の notation を流用

# (改良)CKY アルゴリズム

**for**  $j := 1$  **to**  $n$  **do**

**begin**

$t(j-1, j) := \{A \mid A \text{ is a lexical category for } a_j\}$

**for**  $i := j-2$  **down to**  $0$  **do**

**begin**

$t(i, j) :=$

$\{A \mid \text{there exists } k, i < k < j, \text{ such that } BC \Rightarrow A \text{ for some } B \in t(i, k), C \in t(k, j), \text{ and not present}(A, i, j)\}$

$t(i, j) := \text{rank}(t(i, j))$

**end**

**end**

# rank 関数

- Constituents を plausibility の高い順に整列
- 先頭の constituent のみに plausibility '1' を付与
  - その他はすべて plausibility '0'
  - 別の戦略も可能だが、簡単のために採用しない

# 文脈

- 知識ベースを様相命題の集合で表す
- “◇” のついている event は：
  - 起こり得る、かつ
  - Accommodate(≒instanciate) できる

# 文脈の例

- (15)

$person' x \wedge person' z \rightarrow \diamond send' xyz$

$person' x \wedge person' y \rightarrow \diamond summon' xy$

$\diamond arrive' x$

$doctor' x \rightarrow person' x$

$patient' x \rightarrow person' x$

$flowers' x \rightarrow \neg person' x$

- 変数は暗黙に全称化 ( $\forall$ ) されている

# Parsing の例 (1)

- 文 : "The flowers sent for the patient arrived"
- the と flowers を shift して reduce すると :

(17)

a.  $S/(S \setminus NP) : \lambda p. \iota x. \text{flowers}' x \wedge px$

b.  $(S/(S \setminus NP))/(N \setminus N) : \lambda q. \lambda p. \iota x. (\text{flowers}' x \wedge qx) \wedge px$

# Parsing の例 (2)

- “ $\iota$ ” は definite existential quantifier
  - $\iota$  で指定した部分が文脈に 1 つだけ存在することを要求
    - a. では” flowers'x”
    - b. では” flowers' $x \wedge q x$ ”
  - 文脈にはどちらも存在しない
    - plausibility をどう評価するか？

# Parsing の例 (3)

- 解決策：条件の緩いほうに高い plausibility を付与
  - a. : "flowers'x" → plausibility '1'
  - b. : "flowers'x^qx" → plausibility '0'
- a. のみについて accommodation(≡instantiation) を実施
  - (18) *flowers' gensym'*<sub>1</sub>
  - gensym'<sub>1</sub> は任意の定数
  - (18) を文脈に追加

# Parsing の例 (4)

- 次に読む sent は 3 種類のカテゴリをもつ

(19)

a.  $((S \setminus NP) / PP) / NP : \lambda x. \lambda y. \lambda z. send' yxz$

b.  $(S \setminus NP) / PP : \lambda x. \lambda y. summon' xy$

c.  $(N \setminus N) / PP : \lambda x. \lambda p. \lambda y. py \wedge send' yxsomeone'$

# Parsing の例 (5)

- (19a,b) は (17a) とマッチする :

(20)

a.  $(S/PP)/NP : \lambda y. \lambda z. \iota x. \textit{flowers}' x \wedge \textit{send}' zyx$

b.  $S/PP : \lambda y. \iota x. \textit{flowers}' x \wedge \textit{summon}' yx$

- (20a,b) は各々以下の命題を文脈に要請

(22)

a.  $\diamond \textit{flowers}' x \wedge \textit{send}' zyx$

b.  $\diamond \textit{flowers}' x \wedge \textit{summon}' yx$

- どちらも否定されている → 低い plausibility を付与

# Parsing の例 (6)

- (19c) は (17b) とマッチする：  
(21)  $(S/(S \setminus NP))/PP : \lambda y. \lambda p. \iota x.$   
 $(flowers' x \wedge send' yx someone') \wedge px$
- (21) は以下の命題を文脈に要請  
(23)  $\diamond flowers' y \wedge send' zyx$ 
  - 消去法で (21) に高い plausibility を付与
- (21) について accommodation を行う  
(24)  $send' z gensym'_1 someone'$ 
  - (24) を文脈に追加
    - $Gensym'_1$  は (18) で既出の定数

# Parsing の例 (7)

- 次に for を shift して reduce
  - reduce できるのは (20b) と (21) のみ (25)
  - a.  $S/NP : \lambda y. \iota x. \text{flowers}' x \wedge \text{summon}' yx$
  - b.  $(S/(S \setminus NP))/NP : \lambda y. \lambda p. \iota x. (\text{flowers}' x \wedge \text{send}' yx \text{someone}') \wedge px$
- 文脈による Plausibility の評価
  - flower は summon の主語になれない → a: '0'
  - flower は send の目的語になれる → b: '1'

# Parsing の例 (8)

- the patient の最も plausible なカテゴリは (26)

(26)  $NP : \lambda p. \iota x. patient' x \wedge px$

- 条件の制約が最も緩い
- 最も rank が高い

- (26) を accommodate

(27)  $patient' gensym'_2$

# Parsing の例 (9)

- (26) は (25a,b) のどちらともマッチする

(28)

a.  $S : \iota y. patient' y \wedge \iota x. flowers' x \wedge summon' yx$

b.  $S / (S \setminus NP) : \lambda p. \iota y. patient' y \wedge \iota x. (flowers' x \wedge send' yx someone') \wedge px$

- (28a) は再び implausible

- (28b) は plausible

– Flowers を patient に send できる

– Flowers と patient の実体がそれぞれ存在

–  $send' gensym'_2 gensym'_1 someone'$  が導ける

# Parsing の例 (10)

- 最後に arrive を読んで終了
  - (28b) にマッチ
  - arrive の主語は何でもとれる

# (改良)CKY Parser の特徴

- Plausibility に関わらず legal な constituent はすべて生成
- 曖昧な語の正しい解釈がそれを読んだ時点で判明
  - 例 :flower は send しない

# 他の Parsing 例 (1)

- “The doctor sent for the patient arrived” の場合
  - Modifier analysis より tensed-verb analysis が好ましい (?)
    - Doctor sent for the patient は plausible
    - Simple NP の前提条件が少ない

(30)

- $S : \iota y. \textit{doctor}' y \wedge \iota x. \textit{patient}' x \wedge \textit{summon}' xy$
- $S / (S \setminus NP) : \lambda p. \iota y. \textit{doctor}' y \wedge \iota x. (\textit{patient}' x \wedge \textit{send}' xy \textit{someone}') \wedge px$

# 他の Parsing 例 (2)

- すでに 1 人の医者が文脈に存在する場合

(31) *doctor 'dexter'*

- Null 文脈上での分析とほとんど同じ
- Plausibility は低い (?)

- 2 人の医者が文脈に存在する場合

(32) *doctor 'dexter', doctor 'warren'*

- (30a) は失敗
- (30b) は高い plausibility を得る (?)

# さらなる改良

- もっとやりたいこと
  - どの文と文脈が garden path を起こすのか
  - constituent の構築に関する優先順位を考慮したい
- より積極的なアルゴリズムが効果的
  - Beam-searching CCG Parser
  - Best-first chart-parser
  - plausibility のとりうる値を 0 と 1 の間の小数に
  - plausibility が閾値に達しない constituents を枝刈り

# 実用的なアプリケーション

- CKY は最悪  $n^3$  かかる
  - Vijay-Shanker and Weir のものは  $n^6$ 
    - 複雑な構造共有がネック
- 実世界の文に対する平均計算量は許容範囲 [Komagata, 1997a, 1999]
  - 意味論的明瞭化や統計的最適化すら不要

# CKY のバリエーション

- 様々な Parsing アルゴリズムに CCG を組み込める
  - 各々の文法理論に対し中立
  - 各々の文法が許す限り incremental なアルゴリズム
- 共通課題 : Plausibility の評価基準となる知識の構築が困難
  - 枝刈りできずに無駄な constituents が増加

# Part-of-Speech-Tagging methods

- POS methods: 最初の単語の時点で枝刈り
  - 単語のもつカテゴリをよくあるものから n 番目までに制限
  - Syntax とは独立に実施可能
- POS と CCG を組み合わせる
  - POS のカテゴリ種を CCG で拡張

# Probabilistic Dependency Grammars (?)

- CFG の拡張
  - Rule に対して確率を算出
  - 最尤法や backing-off method(?) を使う
- 現在最も正確な Parser
  - Wall Street Journal に対し精度・再現率ともに 88%
- 非常に一般化された手法
  - Competence grammar、Parsing アルゴリズム、確率の理論的整理と統合
- CCG は dependency を無制限な破片構造へ導入したところが面白い

# 展望

- Syntax から直接 plausibility を計算できるか？
  - 統計の蓄積は用いない
- より能動的な解釈（推論など）が必要
  - Structural ambiguity
  - Attachment ambiguity