

自然言語処理プログラミング勉強会 12 係り受け解析

Graham Neubig 奈良先端科学技術大学院大学 (NAIST)



自然言語は曖昧性だらけ!

I saw a girl with a telescope

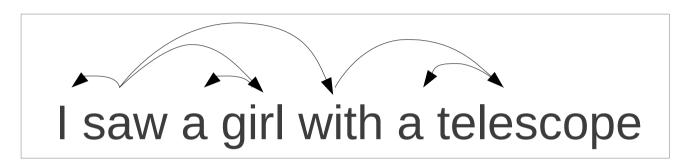


• 構文解析(パージング) は構造的な曖昧性を解消

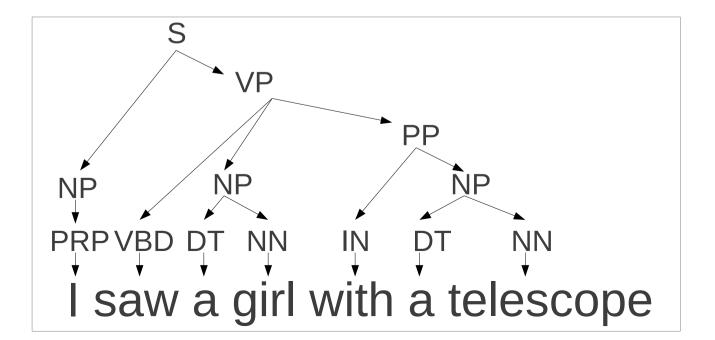


構文解析の種類

• 係り受け解析: 単語と単語のつながりを重視

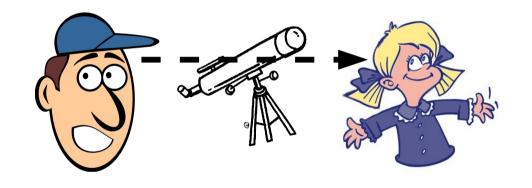


• 句構造解析: 句とその再帰的な構造を重視

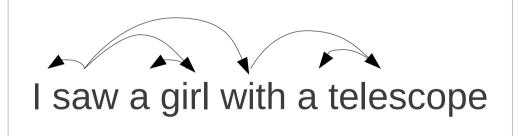


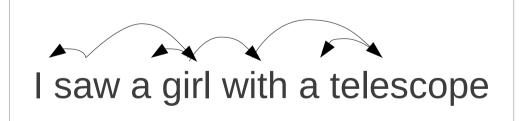


係り受けを使った曖昧性解消





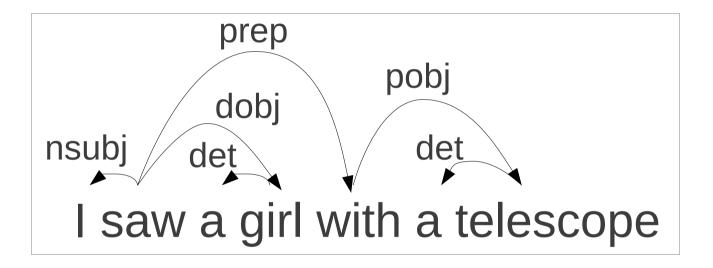




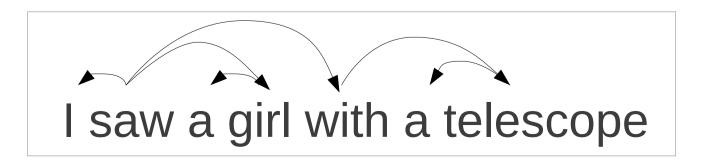


係り受けの種類

• ラベルあり: 単語間の関係の種類を記述



• ラベルなし:関係の種類を問わず、親と子のみ





係り受け解析手法

- Shift-reduce
 - 左から右へ貪欲的に解析
 - 高速(線形時間)、少し精度が低い
 - ソフト: MaltParser
- 全域木
 - 文全体の係り受けを最適化
 - 精度が少し高く、スピードが少し落ちる
 - ソフト: MSTParser, Eda
- チャンク同定の段階適用
 - 1) 単語を句にチャンキング、2) 主辞(親)を発見の繰り返し
 - ソフト: CaboCha



最大全域木

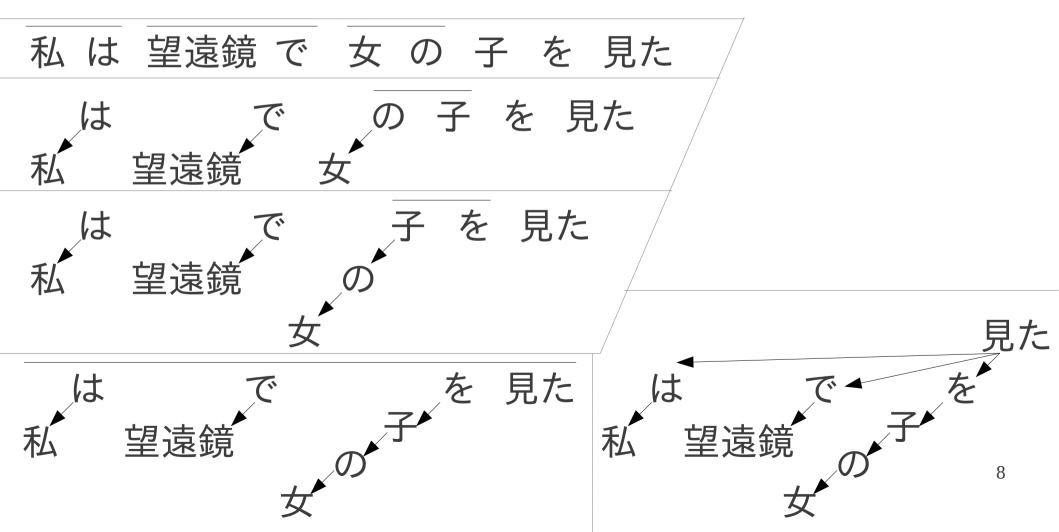
- 各係り受けは有向グラフの辺
- 機械学習を用いて辺に対してスコアを付与
- スコア最大の木を返す





チャンク同定の段階適用

- 親が必ず最後にくる日本語に対して有効
- 文をチャンクに分割、親を右の単語にする



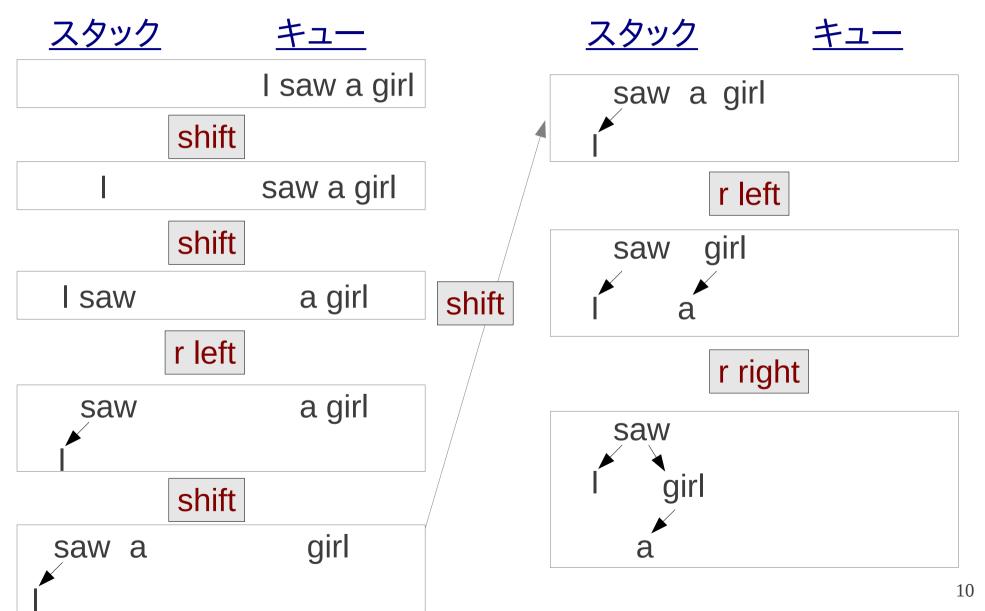


Shift-Reduce

- 左から右へ単語を1個ずつ処理
- 2つのデータ構造
 - キュー:未処理の単語を格納
 - スタック: 処理中の単語を格納
- 各時点で1つの動作を選択
 - shift: 1 単語をキューからスタックへ移動
 - reduce 左: スタックの1単語目は2単語目の親
 - reduce 右: スタックの1単語目は2単語目の親
- 分類器を使ってどの動作を取るかを学習



Shift-Reduce の例





Shift-Reduce のための分類

状態が与えられ:



• どの動作を選択?



• 正しい選択 → 正しい係り受け木

Shift-Reduce のための分類

- 「shift」「reduce 左」「reduce 右」の重みベクトル
 w_s w_r w_r
- キューとスタックに基づいて素性関数を計算 $\phi(queue, stack)$
- 素性関数と重みを掛け合わせてスコアを計算 $s_s = w_s^* \phi(queue, stack)$
- スコアが最大の動作を利用 $s_s > s_r \&\& s_s > s_r \rightarrow do shift$



Shift-Reduce の素性

• 素性は少なくともスタックの最後の2項目、キューの 最初の項目をカバー

	<u>stack[-2]</u>	<u>stack[-1]</u>	<u>queue[0]</u>
単語:	saw	a	girl
品詞:	VBD	DET	NN

(-2 → 最後から2番) (-1 → 最後) (0 → 最初)

$$\begin{split} \phi_{\text{W-2saw,W-1a}} &= 1 & \phi_{\text{W-1a,W0girl}} &= 1 \\ \phi_{\text{W-2saw,P-1DET}} &= 1 & \phi_{\text{W-1a,P0NN}} &= 1 \\ \phi_{\text{P-2VBD,W-1a}} &= 1 & \phi_{\text{P-1DET,W0girl}} &= 1 \\ \phi_{\text{P-2VBD,P-1DET}} &= 1 & \phi_{\text{P-1DET,P0NN}} &= 1 \end{split}$$

アルゴリズムの定義

- アルゴリズム SHIFTREDUCE の入力:
 - 重み W_s W_r W_r
 - queue=[(1, word₁, POS₁), (2, word₂, POS₂), ...]
- スタックは特別な ROOT 記号のみを格納:
 - stack = [(0, "ROOT", "ROOT")]
- 戻り値は各単語の親の ID を格納した配列:
 - heads = [-1, head₁, head₂, ...]



Shift-Reduce アルゴリズム

SHIFTREDUCE(queue) make list heads *stack* = [(0, "ROOT", "ROOT")] **while** |queue| > 0 **or** |stack| > 1: feats = MakeFeats(stack, queue) $s_s = w_s * feats$ # "shift" のスコア # "reduce left" のスコア $s_i = w_i * feats$ $s_r = w_r * feats$ # "reduce right" のスコア if $s_s >= s_s$ and $s_s >= s_s$ and |queue| > 0: stack.push(queue.popleft()) # shift を実行 # reduce 左を実行 elif $s_i >= s_i$: heads[stack[-2].id] = stack[-1].idstack.remove(-2) # reduce 右を実行 else: heads[stack[-1].id] = stack[-2].id

stack.remove(-1)



Shift-Reduce の学習

- パーセプトロンで学習可能
- 解析を行い、正解 corr が分類器の戻り値 ans と異なる際、重みを更新
- 例: if ans = SHIFT and corr = LEFT

$$w_s = \phi(queue, stack)$$

$$w_1 += \varphi(queue, stack)$$



「正解」の計算 (1)

• 各単語の親 head を知っている場合、とりあえず:

```
stack[-1].head == stack[-2].id (左が右の親)

→ corr = RIGHT

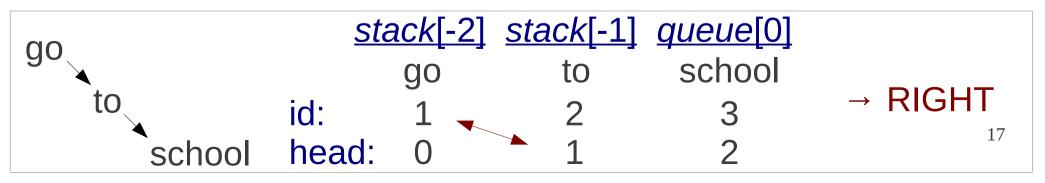
stack[-2].head == stack[-1].id (右が左の親)

→ corr = LEFT

else

→ corr = SHIFT
```

• 問題: reduce 右を速すぎる段階で実行!



「正解」の計算(2)

• 各単語の未処理の子供の数 unproc を考慮:

```
stack[-1].head == stack[-2].id (右が左の親)
stack[-1].unproc == 0 (左に未処理の子供がない)
\rightarrow corr = RIGHT
stack[-2].head == stack[-1].id (左が右の親)
stack[-2].unproc == 0 (右に未処理の子供がない)
\rightarrow corr = LEFT
else
\rightarrow corr = SHIFT
```

 木を読み込みながらに unproc の初期値を計算 reduce を行うたびに unproc から 1 を引く corr == RIGHT → stack[-1].unproc -= 1



Shift-Reduce の学習アルゴリズム

```
SHIFTREDUCETRAIN (queue)
   make list heads
   stack = [ (0, "ROOT", "ROOT") ]
   while |queue| > 0 or |stack| > 1:
      feats = MakeFeats(stack, queue)
                               #SHIFTREDUCE と同様
      calculate ans
                               # 前のスライドと同様
      calculate corr
      if ans != corr:
         w<sub>ans</sub> -= feats
         w<sub>corr</sub> += feats
      perform action according to corr
```



CoNLL ファイル形式:

- 係り受けの標準的な形式
- タブで区切られた行、空の1行で区切られた文

<u>ID</u>	<u>単語</u>	<u>原型</u>	品詞	品詞 2	<u>拡張</u>	<u>親</u>	<u>ラベル</u>
1	ms.	ms.	NNP	NNP		2	DEP
2	haag	haag	NNP	NNP		3	NP-SBJ
3	plays	plays	VBZ	VBZ	_	0	ROOT
4	elianti	elianti	NNP	NNP	_	3	NP-OBJ
5					_	3	DEP



演習課題

演習課題

- 実装 train-sr.py test-sr.py
- 学習 data/mstparser-en-train.dep
- 実行 data/mstparser-en-test.dep
- 評価 精度を測る script/grade-dep.py
- チャレンジ
 - 素性の拡張
 - 識別学習アルゴリズムの改良
 - よくある誤りの分析



Thank You!