

# Recurrent Neural Network Grammers

Chris Dyer, Adhiguna Kuncoro, Miguel Ballesteros,  
Noah A. Smith

# 導入

## Recurrent Neural Network Grammers (RNNGs)

- ▶ 文の確率的生成モデル
  - ▶ 単語や句の入れ子的・階層的構造を陽に表現
- ▶ 問題：構文解析，文生成
- ▶ 動機：Sequential な Recurrent Neural Networks (RNNs) は自然言語の潜在的な入れ子構造を考慮できていない
- ▶ 構成要素
  - ▶ 構文解析または文生成のアルゴリズム
  - ▶ NN による生成モデル

# 提案手法

## RNNG の形式的な定義

$$RNNG := (N, \Sigma, \Theta)$$

$$\left\{ \begin{array}{l} N : \text{非終端記号の有限集合} \\ \Sigma : \text{終端記号の有限集合} (N \cup \Sigma = \emptyset) \\ \Theta : \text{NN のパラメータ} \end{array} \right.$$

# 提案手法

## 構文解析のアルゴリズム

$$f : X \rightarrow Y$$

$$\begin{cases} x : \text{終端記号 (単語) の列 (入力)} \\ y : \text{構文木 (出力)} \\ S : \text{スタック} \\ B : \text{入力バッファ} \end{cases}$$

- ▶ スタックの要素：終端記号, open または closed な非終端記号
- ▶ 入力バッファの要素：終端記号
- ▶ 初期状態

$$S = \emptyset$$

$$B = [T_1, \dots, T_n]$$

# 提案手法

## 構文解析のアルゴリズム

### ▶ 遷移の制約

- ▶  $n$ : スタック内の open な非終端記号の数

遷移	制約
NT(X)	$B \neq \emptyset \wedge n < 100$
SHIFT	$B \neq \emptyset \wedge n \geq 1$
REDUCE	スタック内の一番上の要素が open な非終端記号でない $\wedge (n \geq 2 \vee B = \emptyset)$

## 提案手法

## 構文解析のアルゴリズム

$\text{Stack}_t$	$\text{Buffer}_t$	$\text{Open NTs}_t$	Action	$\text{Stack}_{t+1}$	$\text{Buffer}_{t+1}$	$\text{Open NTs}_{t+1}$
$S$	$B$	$n$	NT(X)	$S \mid (X$	$B$	$n + 1$
$S$	$x \mid B$	$n$	SHIFT	$S \mid x$	$B$	$n$
$S \mid (X \mid \tau_1 \mid \dots \mid \tau_\ell$	$B$	$n$	REDUCE	$S \mid (X \tau_1 \dots \tau_\ell)$	$B$	$n - 1$

**Input:** *The hungry cat meows .*

	Stack	Buffer	Action
0		<i>The</i>   <i>hungry</i>   <i>cat</i>   <i>meows</i>   .	NT(S)
1	(S	<i>The</i>   <i>hungry</i>   <i>cat</i>   <i>meows</i>   .	NT(NP)
2	(S   (NP	<i>The</i>   <i>hungry</i>   <i>cat</i>   <i>meows</i>   .	SHIFT
3	(S   (NP   <i>The</i>	<i>hungry</i>   <i>cat</i>   <i>meows</i>   .	SHIFT
4	(S   (NP   <i>The</i>   <i>hungry</i>	<i>cat</i>   <i>meows</i>   .	SHIFT
5	(S   (NP   <i>The</i>   <i>hungry</i>   <i>cat</i>	<i>meows</i>   .	REDUCE
6	(S   (NP <i>The hungry cat</i> )	<i>meows</i>   .	NT(VP)
7	(S   (NP <i>The hungry cat</i> )   (VP	<i>meows</i>   .	SHIFT
8	(S   (NP <i>The hungry cat</i> )   (VP <i>meows</i>	.	REDUCE
9	(S   (NP <i>The hungry cat</i> )   (VP <i>meows</i> )	.	SHIFT
10	(S   (NP <i>The hungry cat</i> )   (VP <i>meows</i> )   .		REDUCE
11	(S (NP <i>The hungry cat</i> ) (VP <i>meows</i> ) .)		

# 提案手法

## 文生成のアルゴリズム

$$\begin{cases} y : \text{終端記号（単語）の列（出力）} \\ S : \text{スタック} \\ \textcolor{red}{T} : \text{出力バッファ} \end{cases}$$

- ▶ スタックの要素：終端記号，open または closed な非終端記号
- ▶ 出力バッファの要素：終端記号
- ▶ 初期状態

$$S = \emptyset$$

$$T = \emptyset$$

# 提案手法

## 文生成のアルゴリズム

### ▶ 遷移の制約

- ▶  $n$ : スタック内の open な非終端記号の数

遷移	制約
GEN(X)	$n \geq 1$
REDUCE	スタック内の一番上の要素が open な非終端記号でない $\wedge n \geq 1$



## 提案手法

## 文生成のアルゴリズム

$\text{Stack}_t$	$\text{Terms}_t$	$\text{Open NTs}_t$	Action	$\text{Stack}_{t+1}$	$\text{Terms}_{t+1}$	$\text{Open NTs}_{t+1}$
$S$	$T$	$n$	NT(X)	$S \mid (X$	$T$	$n + 1$
$S$	$T$	$n$	GEN( $x$ )	$S \mid x$	$T \mid x$	$n$
$S \mid (X \mid \tau_1 \mid \dots \mid \tau_\ell$	$T$	$n$	REDUCE	$S \mid (X \tau_1 \dots \tau_\ell)$	$T$	$n - 1$

	Stack	Terminals	Action
0			NT(S)
1	(S		NT(NP)
2	(S   (NP		GEN( <i>The</i> )
3	(S   (NP   <i>The</i>	<i>The</i>	GEN( <i>hungry</i> )
4	(S   (NP   <i>The</i>   <i>hungry</i>	<i>The</i>   <i>hungry</i>	GEN( <i>cat</i> )
5	(S   (NP   <i>The</i>   <i>hungry</i>   <i>cat</i>	<i>The</i>   <i>hungry</i>   <i>cat</i>	REDUCE
6	(S   (NP <i>The hungry cat</i> )	<i>The</i>   <i>hungry</i>   <i>cat</i>	NT(VP)
7	(S   (NP <i>The hungry cat</i> )   (VP	<i>The</i>   <i>hungry</i>   <i>cat</i>	GEN( <i>meows</i> )
8	(S   (NP <i>The hungry cat</i> )   (VP <i>meows</i>	<i>The</i>   <i>hungry</i>   <i>cat</i>   <i>meows</i>	REDUCE
9	(S   (NP <i>The hungry cat</i> )   (VP <i>meows</i> )	<i>The</i>   <i>hungry</i>   <i>cat</i>   <i>meows</i>	GEN(.)
10	(S   (NP <i>The hungry cat</i> )   (VP <i>meows</i> )   .	<i>The</i>   <i>hungry</i>   <i>cat</i>   <i>meows</i>   .	REDUCE
11	(S (NP <i>The hungry cat</i> ) (VP <i>meows</i> ) .)	<i>The</i>   <i>hungry</i>   <i>cat</i>   <i>meows</i>   .	

# 提案手法

## 生成モデル

- ▶ 最大化:  $p(X, Y; \Theta)$
- ▶ 単語列 ( $x$ ) と構文木 ( $y$ ) の結合確率

$$\begin{aligned} p(x, y) &= \prod_{t=1}^{|a(x,y)|} p(a_t | a_{<t}) \\ &= \prod_{t=1}^{|a(x,y)|} \frac{\exp r_{a_t}^T u_t + b_{a_t}}{\sum_{a' \in A_G(T_t, S_t, n_t)} \exp r_{a'}^T u_t + b_{a'}} \end{aligned}$$

$$\begin{cases} u_t : \text{アルゴリズムの状態を表す埋め込み} \\ r_a : \text{各遷移の埋め込み (パラメータ)} \\ b_a : \text{各遷移のバイアス (パラメータ)} \end{cases}$$

# 提案手法

## 生成モデル

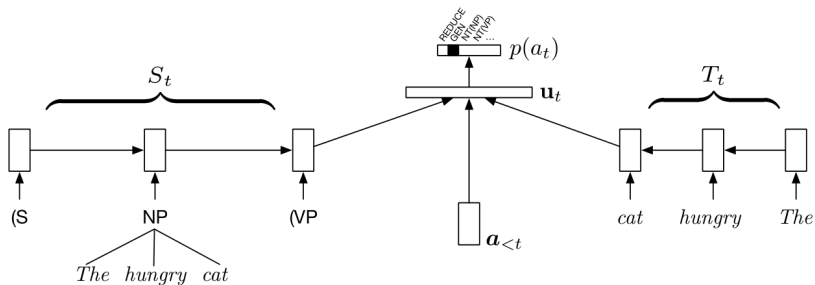
- ▶  $u_t$ : アルゴリズムの状態を表す埋め込み

$$u_t = \tanh(W[o_t; s_t; h_t] + c)$$

$$\begin{cases} o_t : \text{出力バッファの状態を表す埋め込み} \\ s_t : \text{スタックの状態を表す埋め込み} \\ h_t : \text{遷移歴を表す埋め込み} \\ W, c : \text{パラメータ} \end{cases}$$

## 提案手法

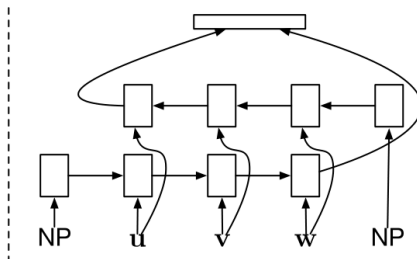
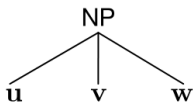
## 生成モデル



# 提案手法

## 生成モデル

- ▶ Syntactic Composition Function
  - ▶ REDUCE 時に要素の埋め込みからその非終端記号の埋め込みを生成



# 提案手法

## 識別モデル

- ▶ 出力バッファ  $T$  を入力バッファ  $B$  に置き換えて学習

# 実験

## 実験設定

**Table 1:** Corpus statistics.

	PTB-train	PTB-test	CTB-train	CTB-test
Sequences	39,831	2,416	50,734	348
Tokens	950,012	56,684	1,184,532	8,008
Types	23,815	6,823	31,358	1,637
UNK-Types	49	42	1	1

## 実験

## Penn Treebank での F 値

**Table 2:** Parsing results on PTB §23 (D=discriminative, G=generative, S=semisupervised).

Model	type	F <sub>1</sub>
Henderson (2004)	D	89.4
Socher et al. (2013a)	D	90.4
Zhu et al. (2013)	D	90.4
Vinyals et al. (2015) – WSJ only	D	90.5
Petrov and Klein (2007)	G	90.1
Bod (2003)	G	90.7
Shindo et al. (2012) – single	G	91.1
Shindo et al. (2012) – ensemble	G	92.4
Zhu et al. (2013)	S	91.3
McClosky et al. (2006)	S	92.1
Vinyals et al. (2015) – single	S	92.5
Vinyals et al. (2015) – ensemble	S	92.8
Discriminative, $q(\mathbf{y} \mid \mathbf{x})$	D	89.8
Generative, $\hat{p}(\mathbf{y} \mid \mathbf{x})$	G	92.4



## 実験

## Penn Chinese Treebank での F 値

Table 3: Parsing results on CTB 5.1.

Model	type	F <sub>1</sub>
Zhu et al. (2013)	D	82.6
Wang et al. (2015)	D	83.2
Huang and Harper (2009)	D	84.2
Charniak (2000)	G	80.8
Bikel (2004)	G	80.6
Petrov and Klein (2007)	G	83.3
Zhu et al. (2013)	S	85.6
Wang and Xue (2014)	S	86.3
Wang et al. (2015)	S	86.6
Discriminative, $q(\mathbf{y} \mid \mathbf{x})$	D	80.7
Generative, $\hat{p}(\mathbf{y} \mid \mathbf{x})$	G	82.7

# 実験

## 言語モデルの perplexity

**Table 4:** Language model perplexity results.

<b>Model</b>	<b>test ppl (PTB)</b>	<b>test ppl (CTB)</b>
IKN 5-gram	169.3	255.2
LSTM LM	113.4	207.3
RNNG	102.4	171.9

# まとめ

- ▶ RNN の重みによって定義される " 文法 " を提案
- ▶ 遷移ベースの構文解析・文生成アルゴリズムで学習
- ▶ 生成モデルと識別モデルの 2 種類
  - ▶ 生成モデル：言語モデル，構文解析
  - ▶ 識別モデル：構文解析
- ▶ 特徴量の設計や Treebank データの変換が要らない

# 感想

- ▶ 構文解析はよく知らなかったので勉強になった
- ▶ SyntaxNet の論文等も読みたくなった