

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 $\wedge (n \geq 2(1 \text{ じゃないの?}) \vee B = \emptyset)$

提案手法

構文解析のアルゴリズム

Stack_t	Buffer_t	Open NTs_t	Action	Stack_{t+1}	Buffer_{t+1}	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

$$f : X \rightarrow Y$$

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

- ▶ 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

Stack_t	Terms_t	Open NTs_t	Action	Stack_{t+1}	Terms_{t+1}	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

- ▶ 単語列 (x) と構文木 (y) の結合確率

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

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

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

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

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