

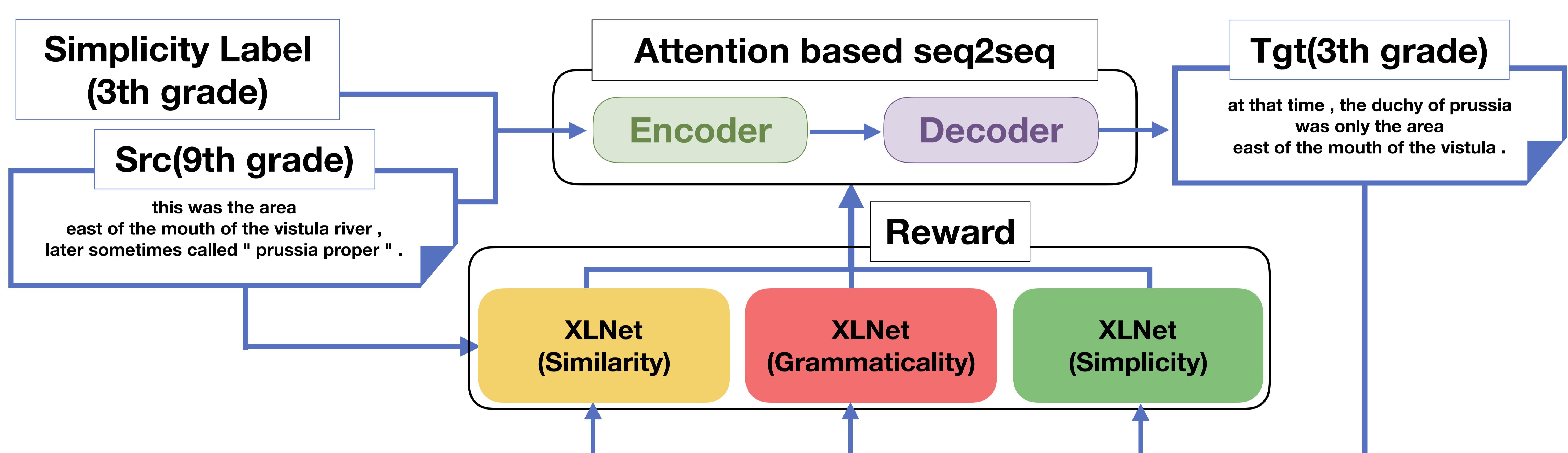
# 強化学習を用いた難易度制御可能なテキスト平易化

中町礼文, 梶原智之, 荒瀬由紀 (阪大)

## 背景

これまでのテキスト平易化では、文の難易度が考えられていない。  
より良い報酬関数を設計し、テキスト平易化モデルを強化学習で訓練する。

## モデルアーキテクチャ



## 報酬設計

平易文生成モデルに対して、入出力の意味等価性(Similarity), 出力の文法的正しさ(Grammaticality), 出力の難易度推定(Simplicity)を強化学習の報酬に反映できるように、XLNetをファインチューニング。

### 意味の等価性(Similarity)

STS-B: (文1, 文2, ラベル)	データ数
2文の意味等価性を	Train 5,749
1~5で評価	Dev 1,500
	Test 1,379

### 文法的正しさ(Grammaticality)

GUG: (文, ラベル)	データ数
文法を1~5で評価	Train 1,518

DRESS: (文, ラベル)	データ数
文法を1~5で評価	Train 1,518

### 文難易度推定(Simplicity)

Newsela: (文, ラベル)	データ数
文難易度を	Train 188,416
2~12で評価	Dev 2,258
	Test 2,154

## 実験：テキスト平易化の難易度制御における強化学習の効果検証

Newselaデータを使用。(難解文, 平易文, 平易文の学年ラベル)を用いる。

- s2s: Attention based seq2seq
- s2s+difficulty[1]: s2sにおいて文の難易度ラベルと単語の難易度を考慮
- DRESS[2]: 意味(コサイン類似度), 文法(言語モデル), SARIを報酬とした強化学習
- RL-BLEU: BLEUを報酬とした強化学習

	データ数
Train	5,749
Dev	1,500
Test	1,379

## 実験結果

	BLEU	SARI
s2s	21.70	24.12
s2s+difficulty	21.86	<b>29.59</b>
DRESS	23.21	27.37
RL-BLEU	<b>24.30</b>	26.63

### RL-BLEUの出力例

入力	Soaring emissions from China and other fast-growing Asian countries are blowing across the Pacific Ocean, the scientists say, increasing levels of ozone in the western U.S.. In about a week, winds carry ozone formed by emissions from cars, factories and power plants in Asia to the U.S. West Coast.
出力	It can add to locally from pollution, oil and power plants in Asia to the U.S. West Coast.