Механизмы внимания для машинного перевода

Практикум на ЭВМ 2017/2018

Фоминская Галина Евгеньевна

МГУ имени М. В. Ломоносова, факультет ВМК, кафедра ММП

10 мая 2018 г.

Постановка задачи

- Дано: предложение на одном языке (исходное)
- Выход: предложение на другом языке (целевое)
- Для одного предложения много правильных переводов
- Метрика качества: BLEU (bilingual evaluation understudy)

$$p_n = \frac{\sum\limits_{C \in Candidates} \sum\limits_{ngram \in C} Count_{clip}(ngram)}{\sum\limits_{C' \in Candidates} \sum\limits_{ngram' \in C'} Count(ngram')},$$

$$p_n = \frac{\sum\limits_{C \in Candidates} \sum\limits_{ngram \in C} Count_{clip}(ngram)}{\sum\limits_{C' \in Candidates} \sum\limits_{ngram' \in C'} Count(ngram')},$$

$$Count_{clip}(ngram) = \max \left(Count(ngram), \max_{true_translations} Count(ngram) \right)$$

$$p_n = \frac{\sum\limits_{C \in Candidates} \sum\limits_{ngram \in C} Count_{clip}(ngram)}{\sum\limits_{C' \in Candidates} \sum\limits_{ngram' \in C'} Count(ngram')},$$

$$Count_{clip}(ngram) = \max \left(Count(ngram), \max_{true_translations} Count(ngram) \right)$$

$$r = \sum best_match_length(C),$$

$$p_n = \frac{\sum\limits_{C \in Candidates} \sum\limits_{ngram \in C} Count_{clip}(ngram)}{\sum\limits_{C' \in Candidates} \sum\limits_{ngram' \in C'} Count(ngram')},$$

$$Count_{clip}(ngram) = \max\left(Count(ngram), \max_{true_translations} Count(ngram)\right)$$

$$r = \sum\limits_{C \in Candidates} best_match_length(C),$$

$$c = \sum\limits_{C \in Candidates} len(C),$$

C∈Candidates

$$p_n = \frac{\sum\limits_{C \in Candidates} \sum\limits_{ngram \in C} Count_{clip}(ngram)}{\sum\limits_{C' \in Candidates} \sum\limits_{ngram' \in C'} Count(ngram')},$$

$$Count_{clip}(ngram) = \max \left(Count(ngram), \max_{true_translations} Count(ngram) \right)$$

 $r = \sum_{m=1}^{\infty} best_match_length(C),$

$$C \in Candidates$$

$$c = \sum_{C \in Candidates} len(C),$$

$$\log BLEU_N = \min\left(1 - \frac{r}{c}, 0\right) + \sum_{n=1}^{N} w_n \log p_n.$$

Обычно
$$N = 4, w_n = \frac{1}{N}$$
.

Достоинства:

- + Быстро и легко считается
- + Было показано, что есть корреляция с человеческими оценками

Недостатки:

- Не учитывает важность слов
- Не учитывает грамматическую корректность, т. к. работает на уровне фраз из 4-х слов
- BLEU человеческих переводов не сильно выше автоматических, хотя сам перевод лучше

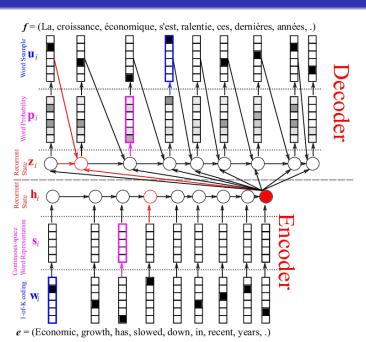
Основные подходы

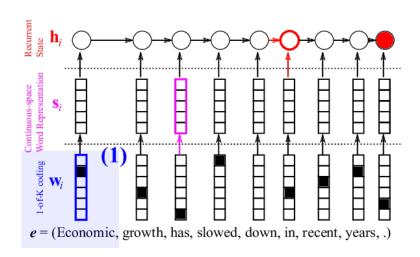
Классические подходы:

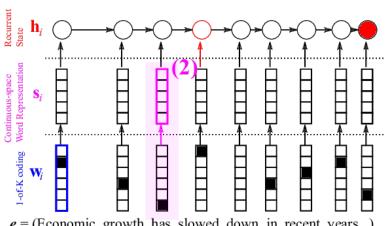
 Решения, основанные на задании правил и признаков, использующие предположения о структуре языка

С использованием нейросетей:

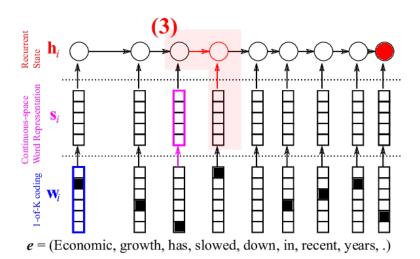
- Энкодер-декодер
- Модель с механизмом внимания



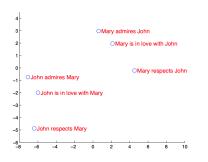


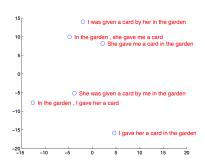


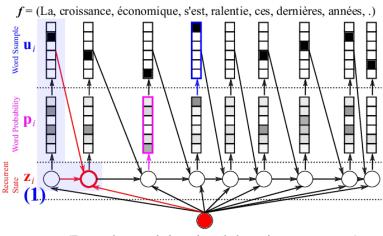
e = (Economic, growth, has, slowed, down, in, recent, years, .)



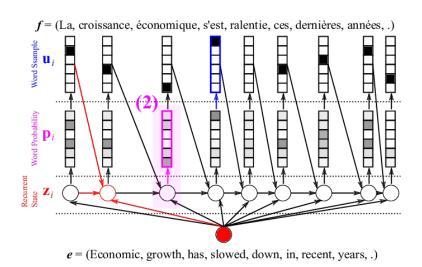
Внутренние векторные представления предложений

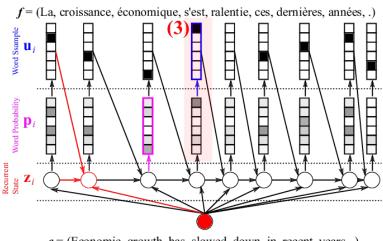






e = (Economic, growth, has, slowed, down, in, recent, years, .)





e = (Economic, growth, has, slowed, down, in, recent, years, .)

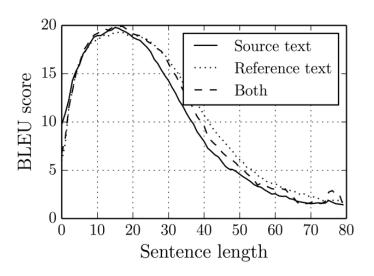
Training encoder-decoder

$$p(y|x) = \prod_{t=1}^{T_y} p(y_t|y_1, \dots, y_{t-1}, c),$$

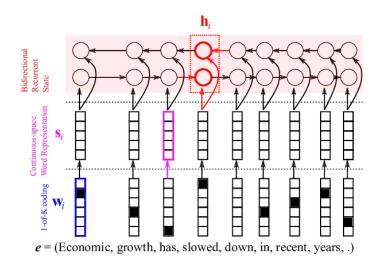
$$p(y_t|y_1, \dots, y_{t-1}, c) = g(y_{t-1}, s_t, c).$$

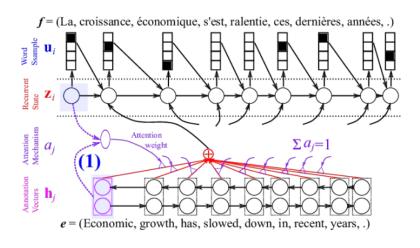
$$\hat{\Theta} = \arg\max_{\Theta} \frac{1}{N} \sum_{r=1}^{N} \log (p_{\Theta}(y_n|x_n))$$

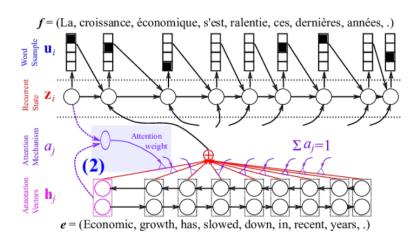
Проблема рассмотренного подхода

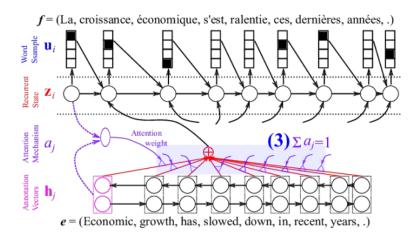


Подход с attention: bidirectional RNN









Предыдущий подход

$$p(y|x) = \prod_{t=1}^{T_y} p(y_t|y_1, \dots, y_{t-1}, c),$$

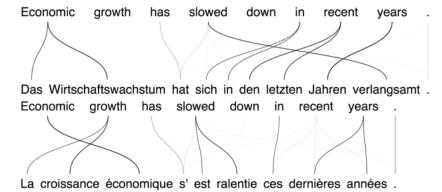
$$p(y_t|y_1, \dots, y_{t-1}, c) = g(y_{t-1}, s_t, c).$$

$$\hat{\Theta} = \arg\max_{\Theta} \frac{1}{N} \sum_{r=1}^{N} \log (p_{\Theta}(y_n|x_n))$$

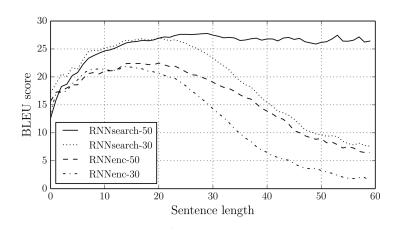
$$p(y|x) = \prod_{t=1}^{T_y} p(y_t|y_1, \dots, y_{t-1}, c_t),$$

$$p(y_t|y_1, \dots, y_{t-1}, c_t) = g(y_{t-1}, s_t, c_t).$$

$$\hat{\Theta} = \arg\max_{\Theta} \frac{1}{N} \sum_{t=1}^{N} \log(p_{\Theta}(y_t|x_t))$$



Сравнение моделей



Список литературы

- Papineni, Roukos, Ward, Zhu. BLEU: a method for automatic evaluation of machine translation
- Kyunghyun Cho, Bart van Merrienboer, Caglar Gulcehre,
 Dzmitry Bahdanau, Fethi Bougares, Holger Schwenk, Yoshua Bengio. Learning Phrase Representations using RNN Encoder-Decoder for Statistical Machine Translation
- Bahdanau, Dzmitry, Cho, Kyunghyun, and Bengio, Yoshua.
 Neural machine translation by jointly learning to align and translate
- Kyunghyun Cho. Нейронный машинный перевод с применением GPU. Вводный курс.