Презентацию подготовила Виктория Фирсанова СПбГУ, кафедра математической лингвистики

/01

Attention Is All You Need,

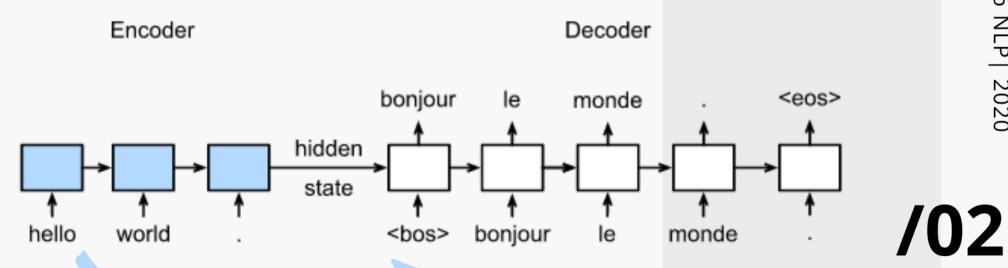
Vaswani et al.



Обзор

Проблема

• Большинство моделей для последовательного предсказания: RNN/CNN + encoder & decoder

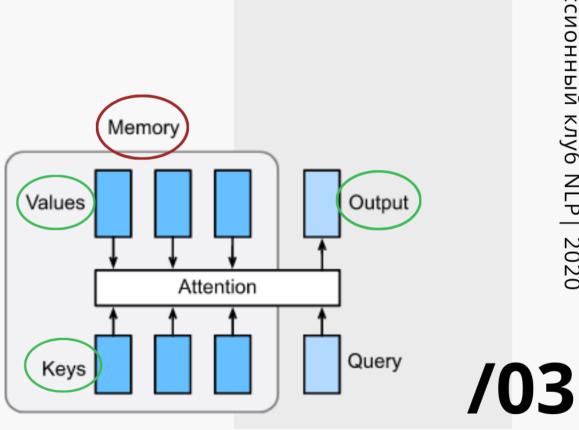


Источник изображения: 9.7. Sequence to Sequence. Dive into Deep Learning URL: http://d2l.ai/chapter_recurrent-modern/seq2seq.html

Обзор

Проблема

- Иногда кодер и декодер соединены с помощью механизма внимания (attention mechanism)
- Слой внимания: запрос -> ключ-значение



Источник изображения: 10.1. Attention Mechanisms. Dive into Deep Learning URL: http://d2l.ai/chapter_attention-mechanisms/attention.html

Обзор

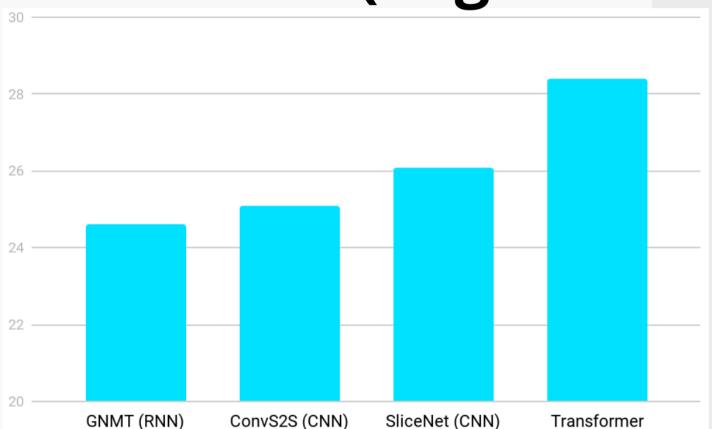
Решение

- Трансформер:
 - в основе только механизмы внимания;
 - ∘ более гибкие, чем RNN и CNN;
 - быстрее обучаются;
 - не боятся ни больших, ни ограниченных датасетов

Идея

- RNN + attention лучше справляется с длинными последовательностями, несмотря на способности LSTM
- А что если использовать внимание без RNN?

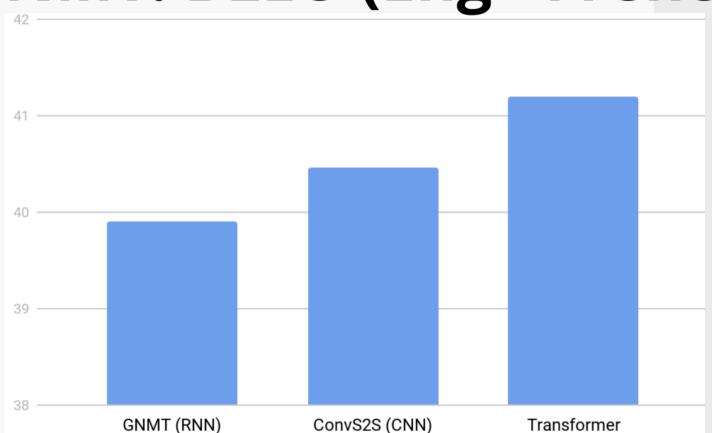
NMT: BLEU (Eng - German)



/05

Источник изображения: Transformer: A Novel Neural Network Architecture for Language Understanding URL: https://ai.googleblog.com/2017/08/transformer-novel-neural-network.html

NMT: BLEU (Eng - French)



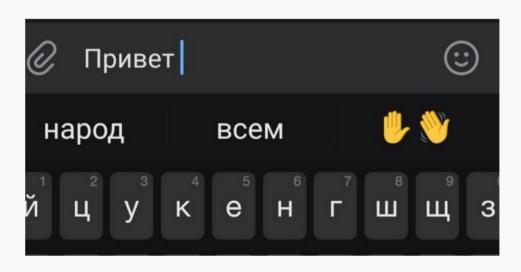
/06

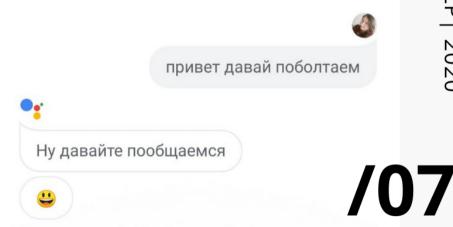
Источник изображения: Transformer: A Novel Neural Network Architecture for Language Understanding URL: https://ai.googleblog.com/2017/08/transformer-novel-neural-network.html

Задачи

Создание систем, которые требуют "понимания языка":

- построение языковых моделей;
- машинный перевод;
- построение вопросно-ответных систем





Архитектура

- Нерекуррентная глубокая модель
- Состоит из последовательности блоков трансформера, в основе которых лежит механизм внимания
- Функция потерь кросс-энтропия
- Функция активации softmax
 - Стандартные параметры для моделей NLP
 - Обработка языка всегда подразумевает многомерную обработку, т.к. лингвистические данные включают обычно одновременно множество переменных

Блок

Слой 1: Multihead attention

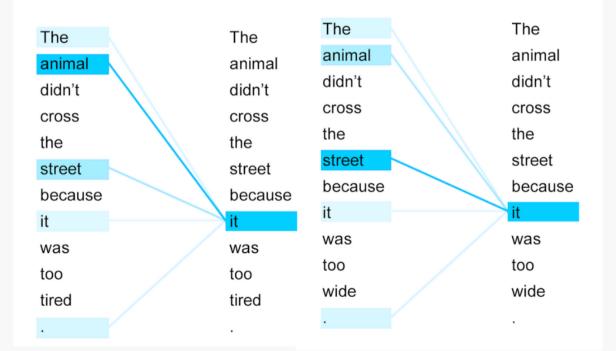
- Обычное внимание учитывает только 1 вариант связи слова с другими словами
- А "необычное" позволяет модели собирать информацию о разных возможных представлениях.

Слой 2: двухслойная НС прямого распространения

Новые возможности: трансформер хорошо справляется с синтаксической разметкой (выделением составляющих) - одной из самых спорных задач NLP.

The animal didn't cross the street because it was too tired. L'animal n'a pas traversé la rue parce qu'il était trop fatigué.

The animal didn't cross the street because it was too wide. L'animal n'a pas traversé la rue parce qu'elle était trop large.



/10

Источник изображения: Transformer: A Novel Neural Network Architecture for Language Understanding URL: https://ai.googleblog.com/2017/08/transformer-novel-neural-network.html

Byte pair encoding

- Алгоритм компрессии
- В основе правила
- Вариант решения проблемы ООV-слов
- Единица анализа символ (не токен)
- Длина последовательности сжимается словарь расширяется

Схема: aaba cbaab -> Xba cbXb -> Xba cbXb -> Ya cbY

Самая распространенная пара следующих друг за другом байтов данных (здесь: символов) заменяется новым байтом

Список источников:

- 1. Ashish Vaswani, Noam Shazeer, Niki Parmar, Jakob Uszkoreit, Llion Jones, Aidan N Gomez, Lukasz Kaiser, and Illia Polosukhin. 2017. Attention is all you need. In *Advances in Neural Information Processing Systems*, pages 6000–6010.
- 2. Jakob Uszkoreit. 2017. *Transformer: A Novel Neural Network Architecture for Language Understanding.* Google Al Blog. URL: https://ai.googleblog.com/2017/08/transformer-novel-neural-network.html

Подготовила Виктория Фирсанова,

СПбГУ, кафедра математической лингвистики E-mail: vifirsanova@gmail.com