ПРАВИТЕЛЬСТВО РОССИЙСКОЙ ФЕДЕРАЦИИ ФГАОУ ВО НАЦИОНАЛЬНЫЙ ИССЛЕДОВАТЕЛЬСКИЙ УНИВЕРСИТЕТ «ВЫСШАЯ ШКОЛА ЭКОНОМИКИ»

Факультет компьютерных наук Образовательная программа «Прикладная математика и информатика»

Отчет по БДЗ-	2 по курсу	Deep	Learning	на	тему
	Машинный	і переі	вод		

Выполнил студент:

группы #БПМИ223, 3 курса

Тань Сипэн

Содержание

1	Введение	3
2	LSTM with Attention	4
3	LSTM with Attention update	4
4	Transformer	5
5	Заключение	6

1 Введение

Данную работу я поделю на 3 основыне части:

- LSTM with Attention
- LSTM with Attention update
- Transformer

В итоге Bleu достиг 28.27. Данная работа я потратил больше всего времени на перебор параметров, а не написание модели.

2 LSTM with Attention

Первая модель представляет собой базовую реализацию sequence-to-sequence (seq2seq) архитектуры с механизмом внимания. Рассмотрим ее компоненты более подробно:

— Encoder: Двунаправленный LSTM с 2 слоями

— Decoder: Однонаправленный LSTM с 2 слоями

— Attention: Аддитивное внимание

Основные параметры модели:

— Размерность эмбеддингов: 256

— Размерность скрытого состояния: 512

— Регуляризация: 0.6

Эта модель представляет собой классический подход к нейронному машинному переводу, популярный до появления трансформеров. Несмотря на свои ограничения, она демонстрирует базовую способность к переводу с немецкого на английский с BLEU 16.7, что является приемлемым результатом для начальной точки.

3 LSTM with Attention update

Вторая модель сохраняет основную парадигму seq2seq с вниманием, но вносит несколько критических улучшений.

Значительно увеличенная емкость модели:

— Размерность эмбеддингов: 512 (увеличение в 2 раза)

— Размерность скрытого состояния: 1024 (увеличение в 2 раза)

— Сохранение двунаправленного LSTM в энкодере и однонаправленного в декодере

Улучшенный механизм внимания:

- Сохранение аддитивного внимания, но с улучшенной параметризацией
- Более точное маскирование для обработки паддинга
- Более эффективное объединение контекстного вектора с выходами декодера

Оптимизированная структура декодера:

Улучшенное объединение информации из различных источников

— Более глубокая интеграция контекстного вектора в процесс генерации

И еще drouput 0.6, но вообще наверно надо было сделать dropout поменьше (просто мне

в прошлой бдз помог большой dropout). Вторая модель демонстрирует, что даже в рамках

традиционной архитектуры LSTM с вниманием можно достичь значительных улучшений

путем увеличения емкости модели и продолжительности обучения. Это важное наблюдение,

показывающее, что не всегда требуется радикальное изменение архитектуры для достижения

лучших результатов. В итоге получил BLeu 20.

Transformer 4

После многочисленных попыток выбить Bleu больше 20 я понял что пора делать

transformer. Третья модель представляет собой полный переход от рекуррентных нейронных

сетей к архитектуре трансформера, что является парадигматическим сдвигом в подходе к

машинному переводу.

Фундаментальные компоненты:

Энкодер: 4 идентичных слоя, каждый с многоголовым вниманием и полносвязной

сетью

— Декодер: 4 идентичных слоя с дополнительным механизмом маскированного внима-

ния

— Многоголовое внимание: 4 головы внимания, каждая работает с проекцией размер-

ности 512/4 = 128

— Позиционное кодирование: Синусоидальные функции для кодирования позиций то-

кенов

На данном этапе уже происходит поиск лучшего гиперпараметра. У меня модель до-

стиг bleu 25, осталось немного поменять параметры:

- NUM HEADS: $8 \Longrightarrow 4$

- NUM LAYERS: $6 \Longrightarrow 4$

5

- FF DIM: $2048 \Longrightarrow 1024$

В итоге результат действительно стало лучше, получил Bleu 28.27. Это может быть из за того что модель была сложной и на маленьких эпохах не смог успеть обучиться.

5 Заключение

- **Базовая модель LSTM с вниманием (BLEU 16.7):** Представляет собой фундаментальный подход, обеспечивающий приемлемые результаты с ограниченными вычислительными ресурсами.
- **Улучшенная модель LSTM с вниманием (BLEU 20.0):** Демонстрирует, что увеличение емкости модели и продолжительности обучения может значительно повысить качество перевода даже при сохранении базовой архитектуры.
- **Трансформер (BLEU 28.0):** Представляет революционный подход, полностью отказывающийся от рекуррентных связей в пользу механизма внимания, что приводит к значительному улучшению качества перевода.