Министерство науки и высшего образования Российской Федерации Федеральное государственное бюджетное образовательное учреждение Высшего образования

«Северо-Осетинский государственный университет имени Коста Левановича Хетагурова»

Дипломная работа Seq2seq подход для задач Машинного Перевода

Студент 4 курса направления: «Прикладная математика и информатика» Гамосов Станислав Станиславович Научный руководитель: Кандидат физико-математических наук: Басаева Елена Казбековна Старший преподаватель: Макаренко Мария Дмитриевна

Выполнил:

Содержание

1	Введение	2
2	Формализация задачи машинного перевода	3
3	Структура Encoder-Decoder	4

1 Введение

Seq2seq - это целое семейство подходов машинного обучения, используемых для обработки естественного языка. Основными задачами для данной теории являются: языковой перевод, субтитры к изображениям, разговорные модели и обобщение текста.

Алгоритм был разработан Google для использования в машинном переводе. Как уже можно заметить за последнюю пару лет коммерческие системы стали удивительно хороши в переводе - посмотрите, например, $Google\ Translate,\ Яндекс$ переводчик, переводчик DeepL, переводчик $Binq\ Microsoft$.

Так же у **seq2seq** технологи огромный потанцевал, помимо привычного машинного перевода между естественными языками, вполне реализуем перевод между языками программирования (*Facebook AI "Глубокое обучение переводу между языками программирования"*). Поэтому возможности применений такого подхода довольно велики.

Далее в своей работе под машинным переводом я будем понимать любую общую задачу **seq2seq**, если точнее, то перевод между последовательностями любой природы.

2 Формализация задачи машинного перевода

Формально в задаче машинного перевода у нас есть входная последовательность $x_1, x_2, ... x_m$ и последовательность вывода $y_1, y_2, ... y_n$, само собой длинна данных последовательностей может отличатся. Саму процедуру nepe oda можно рассматривать как нахождение искомой последовательности, которая является наиболее вероятной с учетом входных данных. Формально искомая последовательность, которая максимизирует условную вероятность p(y|x): y' = argmax[p(y|x)].

Когда человеку известны уже два языка с которыми он работает, то уже при переводе можно сказать насколько хорошо справилась модель, является ли перевод естественным и насколько он приятен на слух. Однако такой вид анализа неприемлем для машины, поэтому нам стоит проанализировать уже имеющуюся функцию $p(y|x,\theta)$ с неким параметром θ , а затем найти его argmax для $y'=argmax_{y}[p(y|x,\theta)]$.

Прежде чем перейти к самой задачи перевода, нужно ответить на 3 вопроса:

- Моделирование: Как работает модель для $p(y|x,\theta)$?
- Обучение: Как найти параметр θ ?
- Вывод: Как понять, что текущий y лучший?

3 Структура Encoder-Decoder

Наиболее распространенная модель Sequence-to-sequence (seq2seq) являются модель Encoder-Decoder, в которой обычно используют рекуррентную нейронную сеть (RNN) для кодирования исходной последовательности в один вектор.

На самом деле полученный вектор можно представить как набор образов сущностей с образами взаимоотношений между ними. Этот вектор затем декодируется вторым **RNN**, который учится выводить выходное предложение, генерируя его по одному слову за раз.