# 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 семейство подходов машинного обучения, используемых для обработки естественного языка. Основные задачи для которого используется данные методы: нейронный перевод, субтитры к изображениям, разговорные модели и обобщение текста.

Первоначальный алгоритм, который в процессе породил целое семейство методов, 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,  $Google\ Translate,\ \mathit{Shdekc}$ -переводчик, переводчик DeepL, переводчик  $Bing\ Microsoft$ .

Так же **seq2seq** технология несет в себе 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 рода подходов довольно велики. В связи с этим под машинным переводом будет подразумеваться любая задача **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 ne-peвoda 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  $\theta$ , а затем найти его argmax для  $y' = argmax_u[p(y|x,\theta)]$ .

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  $\theta$ ?
- Вывод: Как понять, что текущий у 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  $\mathbf{RNN}$ , который учится выводить выходное предложение, генерируя его по одному слову за раз.