# Машинный перевод

Бакиева Аделина. БПМИ-171

## Содержание

- Постановка задачи
  - Метрики
- До нейронных сетей
  - RBMT
    - Виды RBMT
  - EBMT
  - SMT
    - <u>Виды SMT</u>
- <u>NMT</u>
  - Seq2seq
  - Attention
  - Проблемы NMT

х – предложение на языке А

у – предложение на языке Б

$$MT(x) = y$$

Хотим при этом, чтобы х и у «хорошо» соотносились

### Постановка задачи

### Метрики

### Человеческие

- Adequacy (имеет ли предложение на выходе тот же смысл, что и исходное)
- Fluency (насколько «похож» перевод на речь носителя языка)

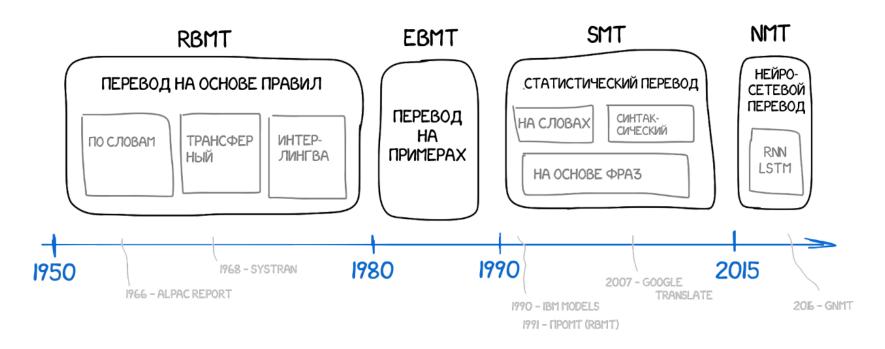
#### Машинные

- Pression-Recall (сравниваем предложение с эталоном по множеству слов)
- Word Error Rate replacements+indertions+deletions reference
- BLEU

$$\min\left(1, \frac{|\text{output}|}{|\text{reference}|}\right) \left(\prod_{i=1}^{4} \text{presicion}_{i}\right)^{\frac{1}{4}}$$

• ...

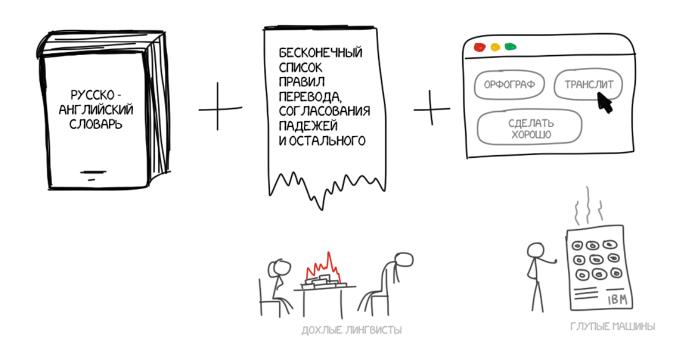
### КРАТКАЯ ИСТОРИЯ МАШИННОГО ПЕРЕВОДА



## До нейронных сетей



### Переводим по словарю, затем с помощью правил







Находим похожую фразу в базе —> переводим —> объединяем компоненты -> согласовываем части между собой

ЯИДУ В TEATP = I'M GOING TO THE THEATER

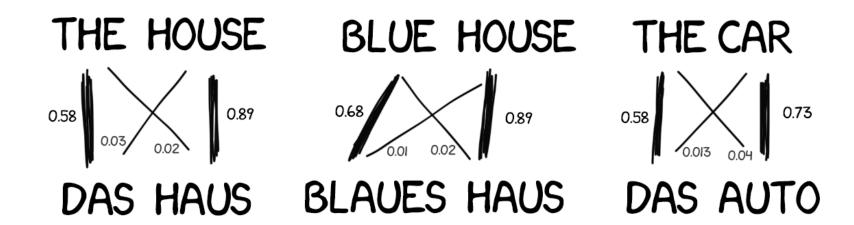
ЯИДУ В МАГАЗИН = I'M GOING TO THE STORE

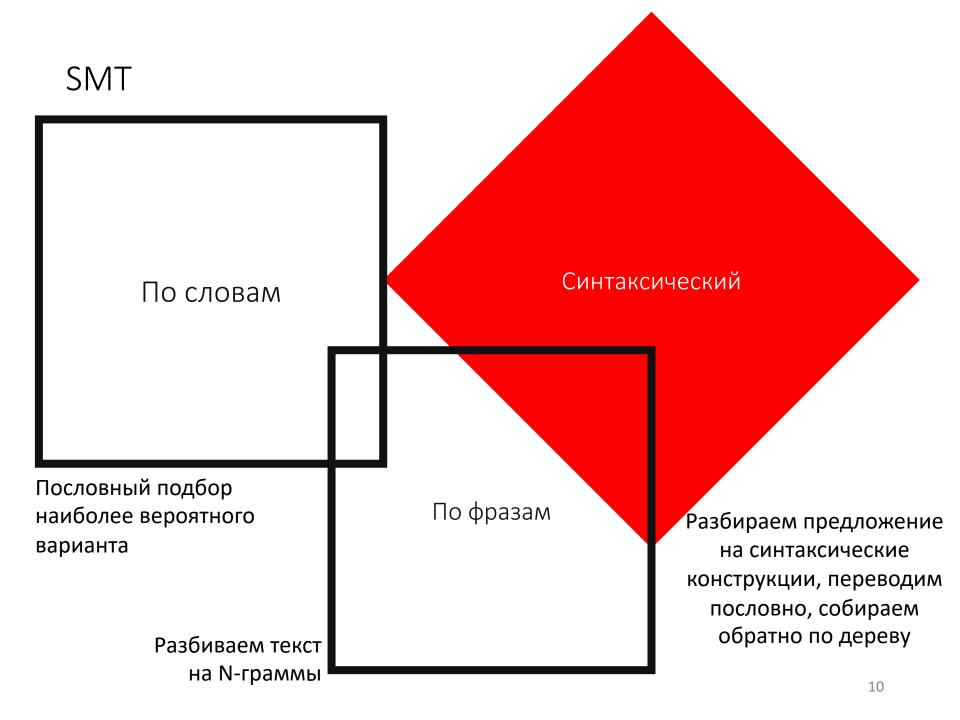
STORE

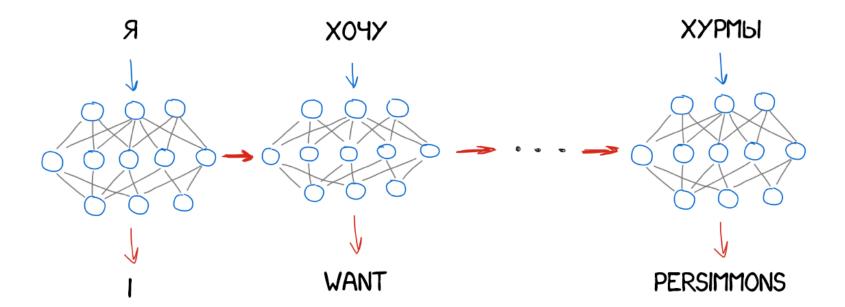
(УЖЕ ЗНАКОМЫЙ НАМ ПРИМЕР)



tranlation = argmax<sub>option</sub>P(sentence | option)P(option)

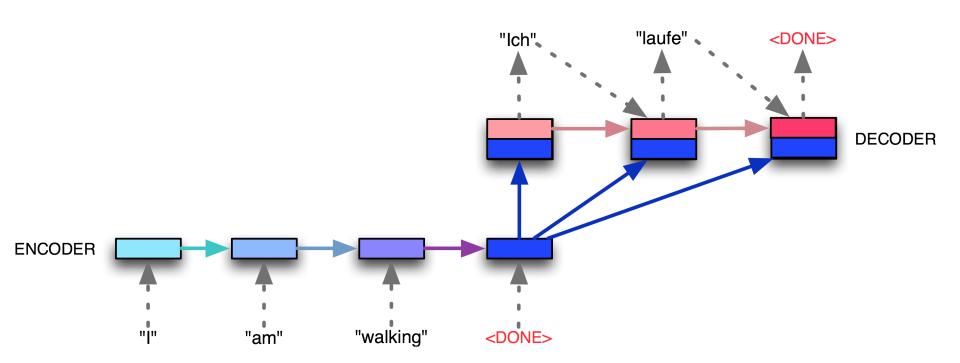






## NMT

### seq2seq

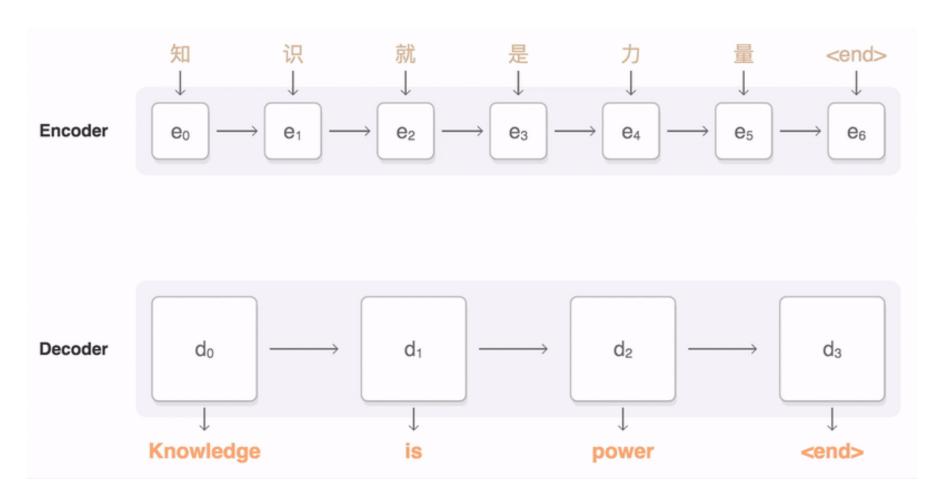


### проблема

"В 1800-х годах, в те времена, когда не было еще ни железных, ни шоссейных дорог, ни газового, ни стеаринового света, ни пружинных низких диванов, ни мебели без лаку, ни разочарованных юношей со стеклышками, ни либеральных философов-женщин, ни милых дамкамелий, которых так много развелось в наше время, - в те наивные времена, когда из Москвы, выезжая в Петербург в повозке или карете, брали с собой целую кухню домашнего приготовления, ехали восемь суток по мягкой, пыльной или грязной дороге и верили в пожарские котлеты, в валдайские колокольчики и бублики, - когда в длинные осенние вечера нагорали сальные свечи, освещая семейные кружки из двадцати и тридцати человек, на балах в канделябры вставлялись восковые и спермацетовые свечи, когда мебель ставили симметрично, когда наши отцы были еще молоды не одним отсутствием морщин и седых волос, а стрелялись за женщин и из другого угла комнаты бросались поднимать нечаянно и не нечаянно уроненные платочки, наши матери носили коротенькие талии и огромные рукава и решали семейные дела выниманием билетиков, когда прелестные дамы-камелии прятались от дневного света, - в наивные времена масонских лож, мартинистов, тугендбунда, во времена Милорадовичей, Давыдовых, Пушкиных, - в губернском городе К. был съезд помещиков, и кончались дворянские выборы."

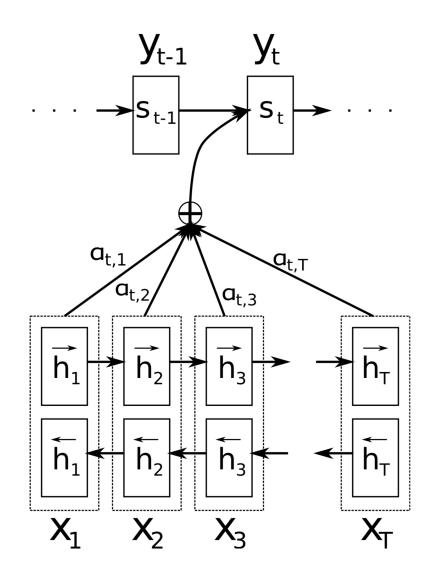


### attention



### attention

$$\begin{aligned} s_i &= f(s_{i-1}, y_{i-1}, c_i) \\ c_i &= \sum_{j=1}^{T_X} \alpha_{ij} h_j \\ \alpha_{ij} &= \frac{\exp e_{ij}}{\sum_{k=1}^{T_X} \exp e_{ik}} \\ e_{ij} &= a(s_{i-1}, h_j) \end{aligned}$$



### Проблемы NMT

#### Несоответствие корпусов

Если обучать на одном специфическом корпусе, а тестировать на другом, то качество сильно снижается

#### Длинные предложения

Несмотря на использование внимания, на предложениях длины ≥ 60 побеждает SMT. На длине ≥ 80 разница становится существенной

#### Alignment

Иногда они не соответствуют нашим представлениям о том, что должно было получиться

#### Размер данных для обучения

Если корпус для обучения не очень большой, то на нем выигрывает SMT

#### Beam Search

Начиная с какого-то момента, рассмотрение бо́льшего количества возможных переводов уменьшает качество

#### Редкие слова

NMT проигрывает SMT на редких словах

## Вопросы

- Метрика BLEU (BiLingial Evaluation Understudy)
- Какую проблему помогает обойти использование attention в seq2seq?
- Три проблемы NMT



## Ссылки

https://vas3k.ru/blog/machine\_translation/

http://www.statmt.org/book/slides/08-evaluation.pdf

https://hpi.de/fileadmin/user\_upload/fachgebiete/plattner/teaching/MachineTranslation/MT2016/MT13 ExampleBasedMT.pdf

https://habr.com/en/company/yandex/blog/224445/

https://guillaumegenthial.github.io/sequence-to-sequence.html

https://google.github.io/seq2seq/

http://www.machinelearning.ru/wiki/images/c/cd/2017 417 PolykovskyDA.pdf

https://papers.nips.cc/paper/5346-sequence-to-sequence-learning-with-neural-networks.pdf

https://arxiv.org/pdf/1409.0473.pdf

https://medium.com/@devnag/seq2seq-the-clown-car-of-deep-learning-f88e1204dac3

https://arxiv.org/pdf/1706.03872.pdf

https://medium.com/@ozinkegliyin/six-challenges-for-neural-machinetranslation-8a780ead92ab