Sirius Speech-to-Text

Реализация DNN модели для распознавания русской речи

Сириус, 25 марта 2021

Наша команда



Екатерина Чуйкова

Ментор











Максим Находнов

Полина Таранцова

Оля Коломытцева

Саша Николаев

Задача

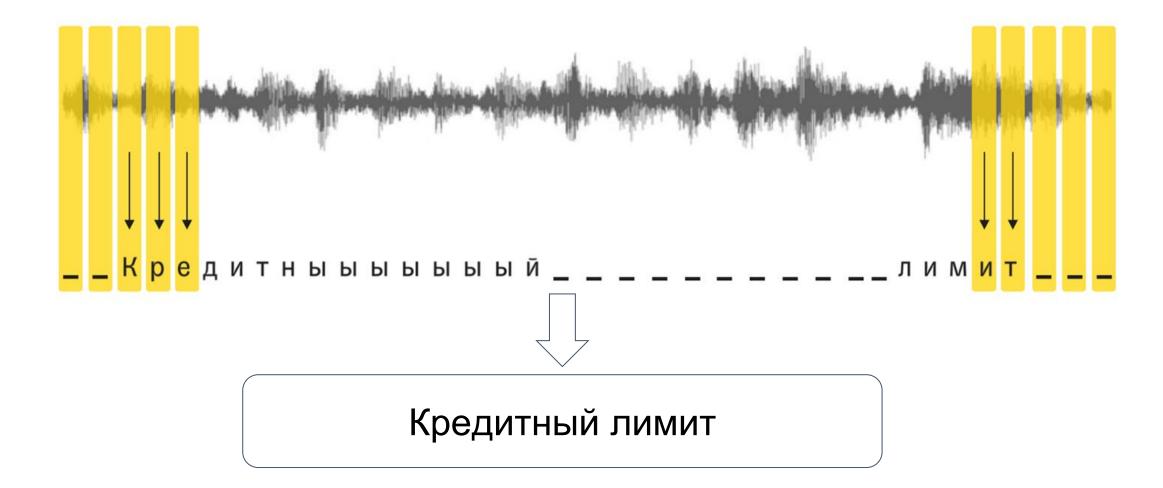
#stt #russian #speech #text #nlp #deeplearning #ai #state-of-the-art #commonvoice #openstt

Speech-to-Text распознавание русской речи



Тип задачи

#supervised_learning #end-to-end #sequence-to-sequence



Метрика качества

#wer #word #error #rate #swap #delete #insert #nwords

Основная метрика speech2text - WER

$$WER = \frac{S + D + I}{N}$$

D -количество удалений

I -количество вставок

S -количество замен

N - количество слов

Привет олег закажи мне новую карту

____ олег закажи не мне новую парту

$$WER = \frac{1+1+1}{6} = 0.5$$

Датасет

#data #datascience #speech&texts_makethebest

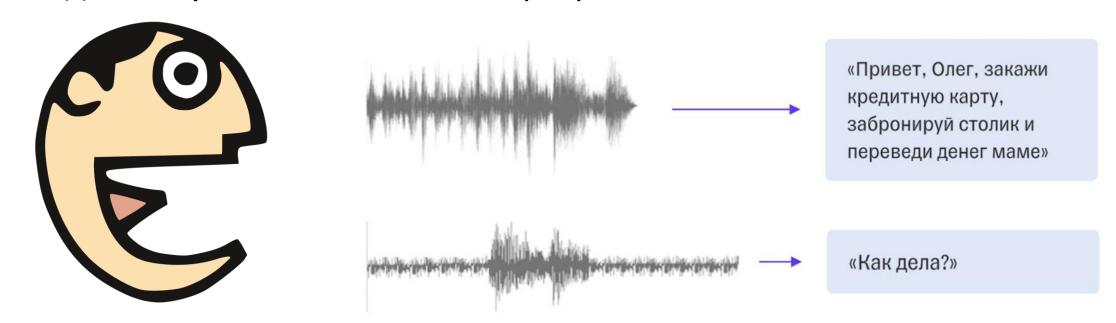
- Наборы данных:
 - Common Voice (4 GB)
 - Russian LibriSpeech (9 GB)
 - OpenSTT (40 GB radio + 40 GB audiobooks)

- Итоговая выборка:
 - Train: 1.3kk аудиозаписей длиной 1730 часов
 - o Test: 23k аудиозаписей длиной 33 часа

Анализ и обработка исходных данных

#log #mel #spectro #sample_rate

- Единая частота звука 8000 Hz
- Максимальная длина аудио 10 s
- Модель обучается на мел-спектрограммах



Модель - DeepSpeech2

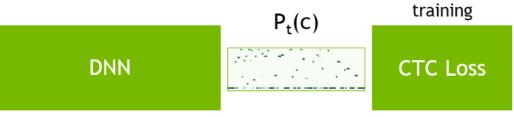
#model #deepspeech2 #loss #train

Катя подготовила рыбу с такой архитектурой

- ✓ Оптимальна по времени обучения и качеству распознавания
- 🔽 Достаточно проста в понимании и реализации



- Data augmentation
 - additive Gaussian noise
 - time stretch (resampling)
- Windowing 20-25 ms, stride 10 ms
- FFT, log
- Normalization



- 2-3 convolutional layers
 - ch=32, ks=[11, 41], s=[2, 2]
 - ch=32, ks=[11, 21], s=[1, 2]
 - ch=64, ks=[11, 21], s=[1, 2]
- 3-7 bi-/uni- directional GRUs/LSTMs
- 1 row conv layer (for unidirectional)
- 1-2 fully connected layers
- BN/dropout for regularization

inference Decoder

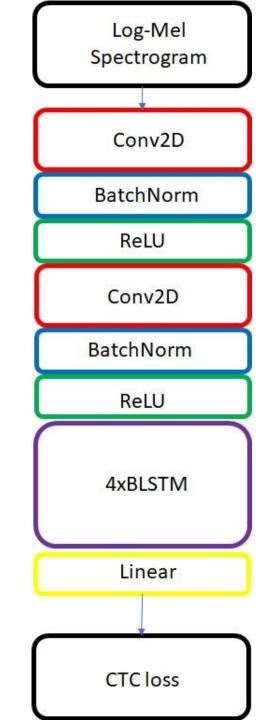
- greedy (argmax)
- beam search
- beam search with language model (width=2000-8000)

Модель - DeepSpeech2

#model #deepspeech2 #loss #train

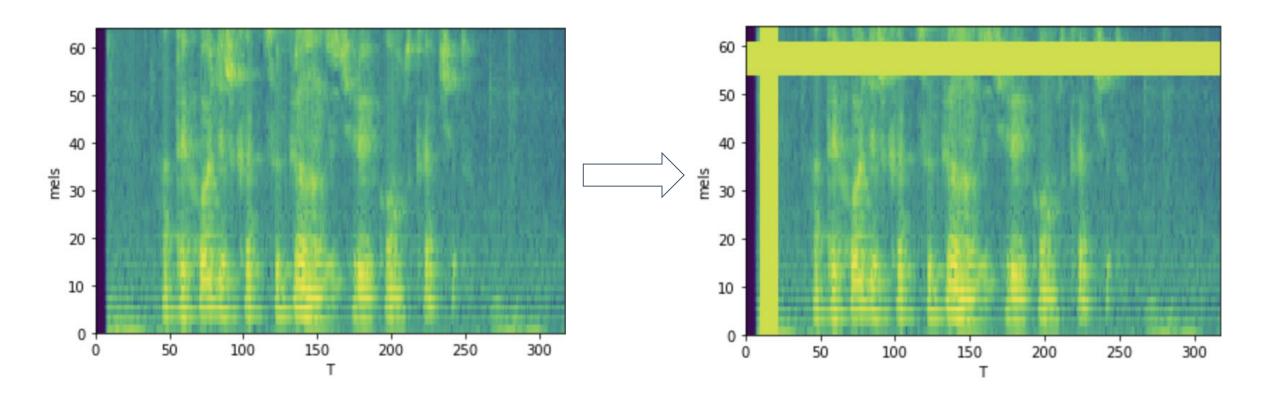
Параметры модели:

- 64 мел-фильтра
- 2 слоя сверток с BatchNorm
- Bidirectional LSTM с 4 слоями
- Размерность входа LSTM 512



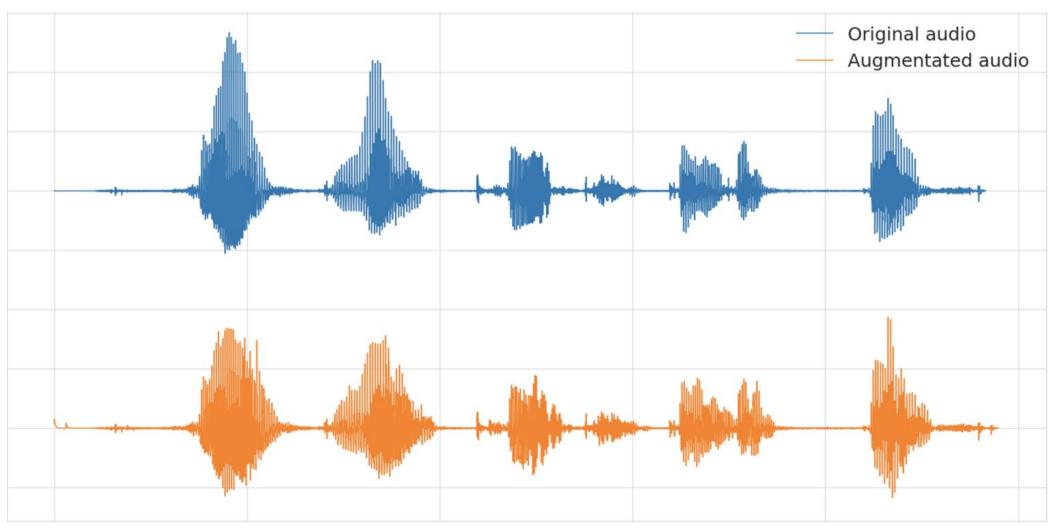
Spectrogram Augmentations

#model #augmentations #spectrogram



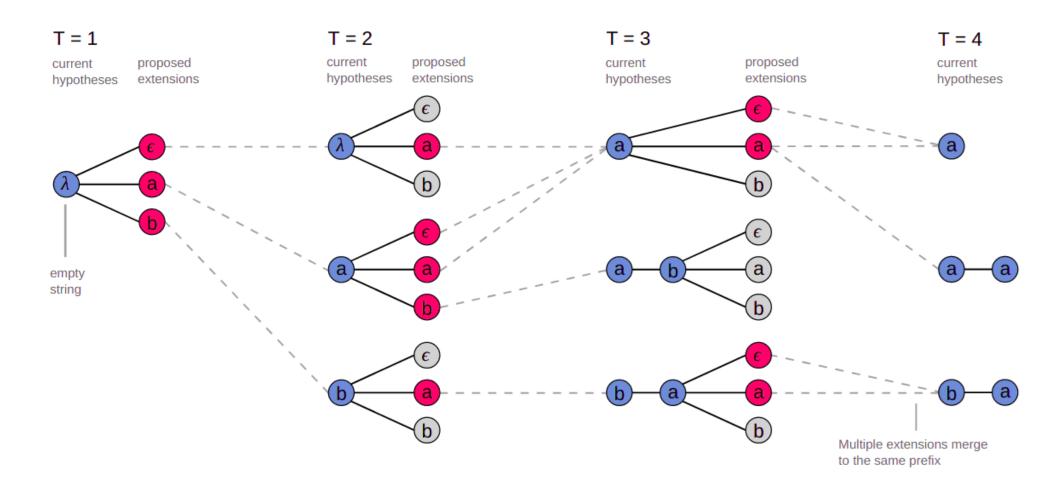
Audio Augmentations

#model #augmentations #audio



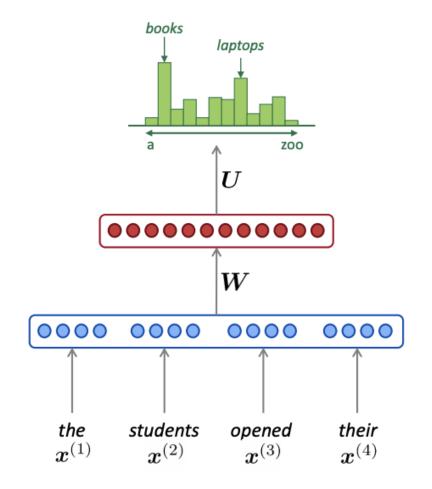
Модель: Beam Search

#model #beam_search



Модель: Beam Search + LM

#model #beam_search #LM



Example	Probability
The cat sat on the mat	0.95
The cat sad on the mat	0.20
High wind tonight	0.97
Large wind tonight	0.31

Стратегия обучения

- Learning rate = 2e-4
- Optimizer = Adam
- Scheduler = Exponential (decay=0.9)
- Аугментации спектрограм в частотной и временной областях
- Аугментации аудио:
 - нелинейный шум, временная задержка, dcshift

Inference

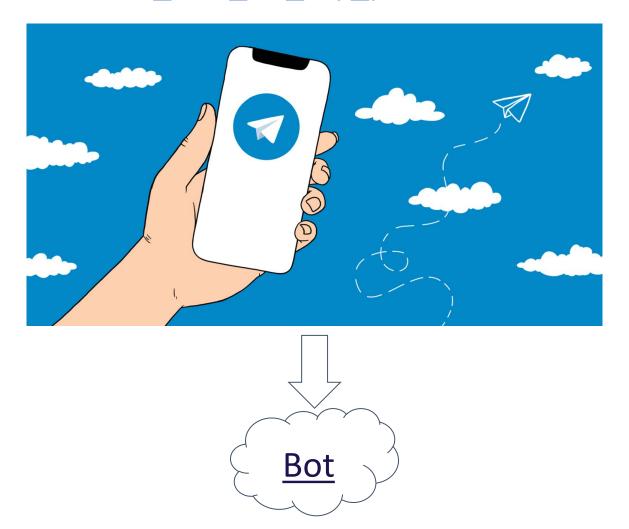
- BeamSearch
 - 200 наиболее вероятных гипотез
- KenLM
 - Статистическая n-gram модель
 - Обучена на Common Crawl (20 GB)
- Shallow fusion:
 - Топ-20 гипотез из BeamSearch ранжируются с помощью предобученной трансформер модели (Facebook-FAIR's WMT'19)

Результаты

	Common Voice	OpenSTT	LibriSpeech
Baseline	34%		
Baseline + LM	29%	82%	80%
Our model	29%	39%	69%

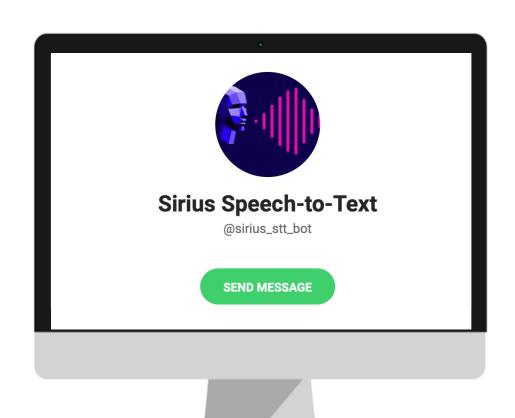
MVP

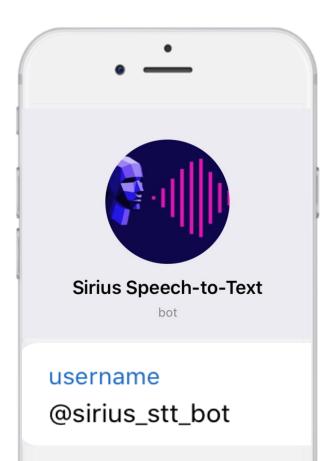
#telegram #bot #stt #can_test_on_my_phone



Демонстрация

#telegram #bot #stt #can_test_on_my_phone





Код

#code #ipynb #dataset #tensorboard #decode



Реализованы модули —> <u>Model</u>:

- datasets реализация датасета аудиофайлов
- audio_utils аугментация аудио и спектрограмм
- decoding beam search и greedy decoding
- deepspeech реализация модели
- logging логгер процесса обучения
- optimization train loop и метрики
- inference арі для инференса модели

Что дальше

#more_data #augmentations #model

Для улучшения качества модели можно:

- Добавить больше обучающих данных
- Лучше подобрать стратегию обучения
- Использовать больше аугментаций
- Усложнить архитектуру модели

Полезные продукты:

- Замена голосового сообщения на текстового
- Делать субтитры к видео
- Делать караоке
- Добавить модель перевода с русского языка на английский, чтобы общаться с иностранцами, не зная английский



Выводы

#conclusion #amazon #speech2text

- Кататься на амазоновских тачках круто!
- Каждый член команды реализовал архитектуру Deepspeech
- Обучили классную модель на большом количестве данных и научились решать задачу speech2text, изучили основные подходы
- Научились работать с аудио: предобрабатывать, считать спектрограммы, аугментировать аудио
- Освоили работу с докером
- Провели эксперименты с аугментацией, языковой моделью, beamsearch, разными датасетами



Обзор работ в этой области

#scientific_staff #feel_smart #i_read_books #scientist

- Deep Speech 2: End-to-End Speech Recognition in English and Mandarin [1]
- First-Pass Large Vocabulary Continuous Speech Recognition using Bi-Directional Recurrent DNNs [2]
- SpecAugment: A Simple Data Augmentation Method for Automatic Speech Recognition [3]
- On Using Monolingual Corpora in Neural Machine Translation [4]
- Facebook FAIR's WMT19 News Translation Task Submission [5]
- LONG SHORT-TERM MEMORY [6]

Спасибо за внимание!

Вопросы?