

Министерство цифрового развития, связи и массовых коммуникаций Ордена трудового Красного Знамени федеральное государственное бюджетное образовательное учреждение высшего образования «Московский технический университет связи и информатики»

Кафедра Математической кибернетики и информационных технологий

ВЫПУСКНАЯ КВАЛИФИКАЦИОННАЯ РАБОТА НА ТЕМУ

«Разработка эффективного метода определения нецензурной лексики в режиме реального времени»

Подготовил студент группы БВТ1901 Лапин Виктор Андреевич

Научный руководитель: Мкртчян Грач Маратович



Описание предметной области

Производство прямых трансляций



Предотвращение конфликтных и опасных ситуаций





Существующие решения



Intel Bleep

- Находится в разработке
- Нет русского языка



Soniox

- Выполняет полную транскрибацию, высокая задержка
- Нет русского языка



Существующие решения



Yandex SpeechKit

- Ограничение по длительности
- Только облачный сервис

Существуют и другие продукты, но они:

- Не работают в реальном времени
- Имеют ограниченную длительность
- Не распознают нецензурные выражения автоматически



Автоматическое распознавание речи

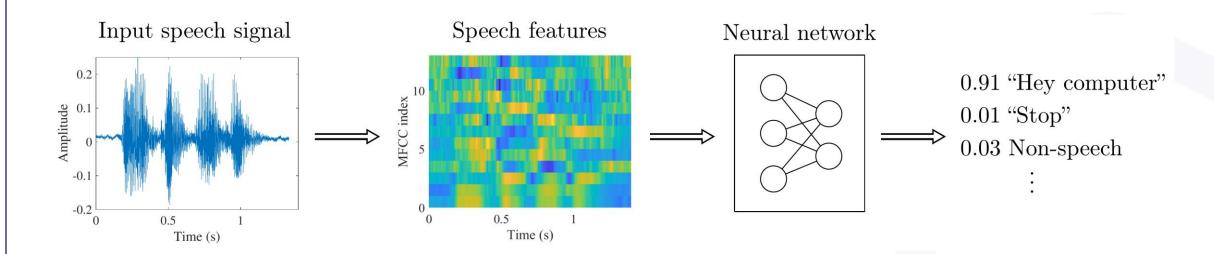
- Модель состоит из нескольких компонентов
- Содержит словарь с множеством слов
- Выполняет полную транскрибацию аудио
- Имеет задержку в несколько секунд





Распознавание ключевых слов

- Модель содержит меньше компонентов
- Находит только необходимые слова
- Имеет более низкую задержку





Сбор датасета

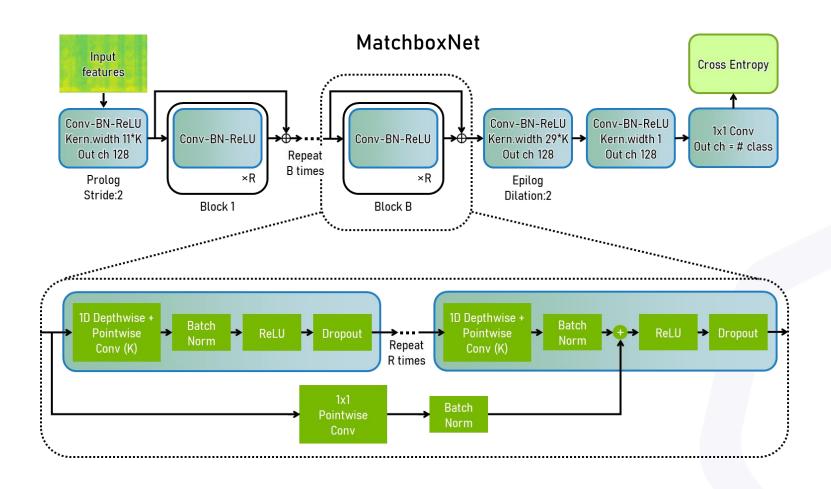
- Собран из открытых источников и размечен с использованием распознавания речи
- Содержит специально собранные данные

Описание датасета:

- 10 классов с 200 примерами в каждом
- 1 класс *unknown* с 20 000 примерами
- Длительность примеров до 1 секунды
- Содержит в основном корни нецензурных слов



Выбор модели





Параметры обучения

Размеры выборок

• Train: 1600 + *16000 unknown*

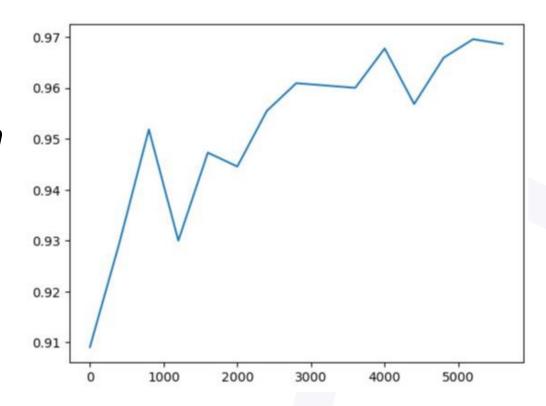
• **Validation:** 200 + *2000 unknown*

• Test: 200 + 2000 unknown

Размер пакета: 440

Количество итераций: 6000

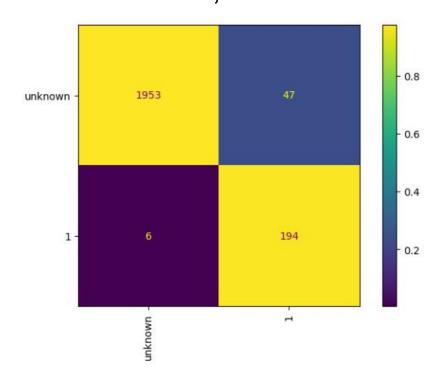
Переменный темп обучения



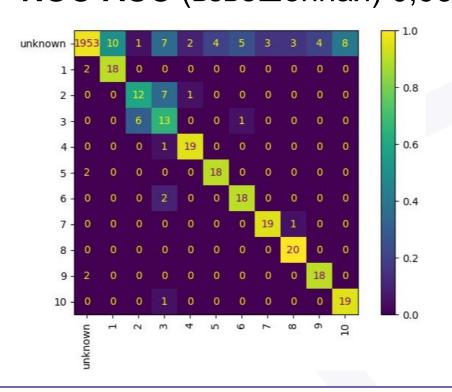


Результаты

Accuracy 0,9759 **F1-мера** 0,8798 **ROC-AUC** 0,9732



Accuracy 0,9677 **F1-мера** (взвешенная) 0,9690 **ROC-AUC** (взвешенная) 0,9696

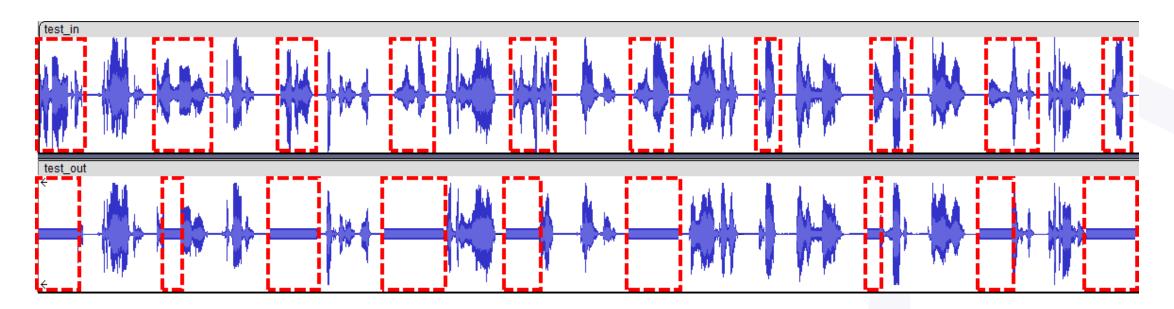




Разработка и тестирование приложения

Входные данные: аудиопоток получается с устройства ввода

Выходные данные: аудиопоток с отфильтрованными нецензурными словами отправляется на устройство вывода





Выводы

В результате работы:

- Собран датасет, содержащий нецензурные слова на русском языке
- Обучена модель, позволяющий находить нецензурную лексику в аудиопотоке
- Модель имеет низкую задержку и достаточно высокую точность благодаря использованию современной архитектуры
- Разработано приложение, позволяющее применять полученную модель для обнаружения нецензурной лексики и замены её на звуковой сигнал



Спасибо за внимание!