Автоматическое распознавание слов из ограниченного словаря на основе последовательности изображений с видео

Ткаченко Г. С. Научный руководитель Фильченков А. А. Рецензент Карпов А. А.

Университет ИТМО

2017

Мотивация

Технология распознавания речи по визуальным признакам может быть использована для

- Взаимодействия с компьютером
- Идентефикации/верификации спикера (визуальные пароли)
- Камер безопасности
- Улучшения модели распознавания речи

Цель работы

- Предложить подход к распознаванию слов ограниченного словаря на основе только визуальной информации
- Система должна распознавать короткие последовательности слов

Требования

- Качественная аудио и видео дорожка
- Спикер в анфасе
- Ограниченный словарь



Источники

- Видео хостинги
 - Интервью
 - Новости
- Готовые датасеты
 - **GRID** (33 спикера, 1000 видео для каждого)
 - CUAVE (36 говорящих, словарь из 10 цифр)
 - LILiR TwoTalk corpus (4 диалога по 12 минут между двумя людьми)
 - AVLetters1 (10 говорящих, по 3 повторения каждой буквы английского алфавита)
- Записанный датасет подмножества команд Siri

Вспомогательные модели

- Модель предсказания распределения вероятности визем на фрейме
- Модель предсказания меток слов

Подходы

- Геометрические признаки
- Анализ контура губ
 - Active Appearance Models (AAM)
 - Active Shape Model (ASM)
 - Градиентный бустинг на регрессионных деревьях
- Анализ значений пикселей
 - Нейронные сети



Оптимизации

- "Сырые"координаты точек не подходят из-за изменения угла и масштаба
 - Нормализация перенос координат уголков губ в точки с координатами (-1, 0) и (1, 0)
- "Выбросы"и случайный шум мешает обучению
 - Экспоненциальное сглаживание второго порядка
- Многие виземы короткие и 25 FPS недостаточно для распознавания
 - Линейная экстраполяция данных с 25 FPS до 100 FPS

Получение распределения по виземам

- Получение разметки по фонемам с помощью готовой модели, на основе датасета ТІМІТ
- С помощью таблицы соответствия, получение соответствующей фонемы

| Визема | Фонема |
|--------|--------|
| uh | uh |
| | uw |
| | ux |
| 0 | ao |
| | ix |
| | ow |
| | oy |
| | |

Модель предсказания визем

Нейронная сеть (отображение из вектора признаков видео в распределение по виземам)

Проблемы

- Данных с одного фрейма недостаточно для предсказания виземы
- Соседние фреймы сильно коррелируют между собой

Решения

- Конкатенация векторов с соседних фреймов
- Сжатие вектора
 - Метод главных компонент
 - Нейронные сети (autoencoder)

Постановка задачи

- Онлайн задача
 - На вход в сети подаются данные в режиме онлайн
 - На выходе ожидаются метки слов
- Оффлайн задача
 - Сеть имеет возможность прочитать весь вход
 - На выходе ожидаются метки слов

Модель

- Классические нейронные сети фиксированный вход и выход
- Рекуррентные нейронные сети фиксированный выход
- Encoder/Decoder LSTM подходит для оффлайн задачи

Тестовая выборка

- Модель распознавания визем датасет GRID. 24 спикера в обучающей выборке, 6 спикеров в тестовой выборке
- Модель распознавания меток датасет Siri. 8 в обучающей, 2 в тестовой

Оптимизации модели распознавания визем

| Описание модели | Точность |
|---------------------------------------------------------------------|----------|
| Window 1 (only current frame) 128(sigmoid)+64(sigmoid)+14(sigmoid) | 12% |
| Window 10-5, autoencoder 72 128(sigmoid)+64(sigmoid)+14(sigmoid) | 53% |
| Window 10-5, pca 72(opt) 128(sigmoid)+64(sigmoid)+14(sigmoid) | 54% |

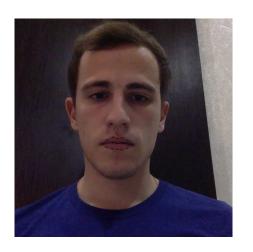
Распознавание визем

| Описание модели | Точность |
|------------------------------------------------------------------------------------------------------------------|----------|
| Window 10-5, pca 72(opt) ($\alpha=0.97$) 128(sigmoid)+64(sigmoid)+14(sigmoid) | 52% |
| Window 20-10, pca 80(opt) ($\alpha = 0.95, \beta = 0.1$) 140(sigmoid)+80(sigmoid)+14(sigmoid) | 55% |
| Window 15-10, pca 75(opt) ($\alpha = 0.95, \beta = 0.1$) 110(relu)+80(relu)+14(relu) | 56% |
| Window 15-10, pca 75(opt) ($\alpha = 0.95, \beta = 0.1$) 110(relu,dropout=0.1)+ 80(relu,dropout=0.15)+14(relu) | 58% |

Оффлайн задача

| Метод | Точность | Метод | Точность |
|---------------------------------|----------|------------------------------------------|----------|
| Manual algorithm (5 testers) | 44% | KNN-based approach Geometric features | 49% |
| SVM-based approach Eigenlips | 68% | SVM-based approach HOG | 70% |
| NN classifier | 75% | Our approach params = (128, 40, 0.2) | 85% |

Демо



Заключение

- Предложен лучший из найденных методов для распознавания коротких последовательностей слов ограниченного словаря на основе визуальных признаков для speaker-independent задачи
- Предложена оптимизация в виде экспоненциального сглаживания для систем распознавания речи
- Спроектирован и реализован полный workflow для автоматического распознавания речи

Спасибо за внимание!

Вопросы?