# 建模以及实验

### 生理特征

I 年龄感

I性别感

l 清脆度

• 数据准备

利用自己采集的860个短音频进行训练 对每个音频进行最大值为7的label标注

• 特征提取

MFCC特征

生理特征主要与音高、谐波以及音高抖动有关,所以采用MFCC可以对音高、谐波等有具体的表现

• 模型选择

采用卷积神经网络,由于MFCC特征提取后特征有较强的横纵向、局部相关性所以采用卷积核对其进行处理。 经过卷积池化降维后,利用全连接层对提取到的特征进行权重结合,最终预测出结果

最终结果

年龄感误差: 0.70065402681 / 7.0

性别感误差: 1.13084420650 / 7.0

清脆度误差: 1.15585780881 / 7.0

### 发音调控

1 咬字阶段: 咬字清晰度、相邻字发音黏着程度;

I 韵律阶段:平均音高、音高变化、语调的平顺性、停顿频度、语速控制、节奏的稳定性

• 数据准备

利用自己采集的860个短音频进行训练

对每个音频进行最大值为7的label标注

利用腾讯智聆api对860个音频做了音节边界标记,用于音节分割训练

- 特征提取
  - o pitch

音高是能直接提取得到的, 所以通过直接提取音频的音高来获得平均音高、音高变化

o MFCC

黏着度与包络连贯性有关、咬字干净与谐波组成有关、不同音节在频谱上的表现也有所不同。所以本模块也用了mfcc作为发音清晰度、相邻字发音黏着度、语调平顺性。

o Fbank

和MFCC相比缺少了最后的离散余弦变化一步,更多的是希望符合声音信号的本质,拟合人耳接收的特性。不同的音节能在Fbank特征上有较好的体现

。 音节提取

语速、节奏稳定性、停顿等都需要用到音节边界这一特征

#### • 模型选择

发音清晰度、黏着度、平顺性三个直接利用MFCC特征训练的采用的是和生理特征模块相同的模型—— 卷积神经网络

最终结果为

发音清晰度平均误差: 0.7744751781850437 / 7.0 发音黏着程度的平均误差: 1.0075982218 / 7.0 语调的平顺性的平均误差: 0.92381925050 / 7.0

。 音节分割

采用vad方法检测出silence

将fbank特征与pitch按照时域拼接

利用卷积神经网络对特征进行处理训练, 最终结果为

F1HROSRcount860.000000860.000000860.000000mean0.81284479.654628-3.5605850.822803R-value采用动态region方法进行测评

基本满足需求

o 平均音高、音高变化 平均音高采用 pitch的(中位数+均值)/2 音高变化采用pitch的方差

ο 停顿频度

音节之间间隔次数/时间

ο 语谏

音节发音时间的均值

。 节奏的稳定性

各音节发音时间的方差

## 宏观 (抽象) 评价

温柔、单纯、孱弱、有力、成熟、高傲、清爽、活力、激情、轻佻、尖细、滑稽、戏谑、冷艳、高冷、沧桑、神圣、正义、低缓、木楞

• 数据准备

利用自己采集的860个短音频进行训练

### 对每个音频进行最大值为7的label标注

### • 特征提取

。 生理特征

年龄感

性别感

清脆度

o 发音调控特征

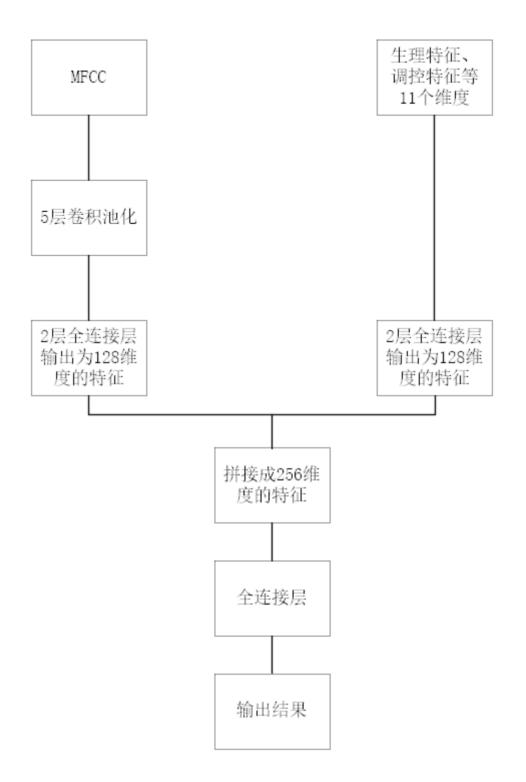
咬字阶段: 咬字清晰度、相邻字发音黏着程度;

韵律阶段:平均音高、音高变化、语调的平顺性、停顿频度、语速控制、节奏的稳定性

o MFCC

### • 模型选择

采用多特征结合思想,先使用卷积对MFCC进行特征再提取,然后利用全连接将生理特征、调控特征组合提取,最后利用逻辑回归将拼接起来的特征进行组合得出结果



### ο 最终结果

```
木楞 loss: 1.5987329244573887
正义 loss: 1.4404893855803216
沧桑 loss: 1.360141946073011
活力 loss: 0.7689765134076854
清爽 loss: 1.535077632810883
温柔 loss: 1.932533746203615
滑稽 loss: 0.8968183388750208
激情 loss: 0.5312550728594192
神圣 loss: 1.196321327394942
轻佻 loss: 1.5537195912105972
高傲 loss: 0.7374732748721218
成熟 loss: 1.3160406374418765
```