哈爾濱Z紫大學 实验报告

实验(一)

题	E	∄ .	语音信号的端点检测
专	<u>'</u>	<u> </u>	人工智能-视听觉处理
学	-	号	1190201215
班	4	级	1903602
学	4	生	冯开来
指导	教!	师	郑铁然
实 验	地,	点	格物 207
实 验	日月	期	12.4

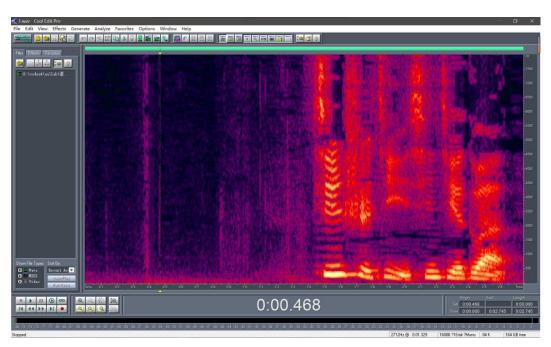
计算机科学与技术学院

一、 语音编辑和处理工具的使用

1.1 语音文件 "1. wav" 的时域波形截图



1.2 语音文件"1.wav"的语谱图截图



1.3 "1. wav"第一个音节的时域波形截图



1.4 语料的格式

采样频率 = 16000 量化比特数= 16-bit 声道个数 = 1

二、能量和过零率特征提取

- 2.1 给出特征提取算法,给出概要性介绍,标明所采用的开发工具
- 1) 开发工具

PyCharm Community Edition 2021.2.2; Windows 10; Python 3.9

2) 文件读取和分帧

第一步使用 wave 库读取音频文件,得到四个参数: 声道数,量化位数,采样频率,采样点数(其实有 6 个参数,但是 wave 格式,后两个参数没有也不重要)。通过 readframes 得到字节流,因为是 16-bit 的采样值,所以我们将字节流转换成 short 类型,最后通过采样点数和采样频率我们可以得到每个样点的时间。

```
f = wave.open(file_path, "rb")

params = f.getparams()

# 声道数, 量化位数, 采样频率, 采样点数

nchannels, sampwidth, framerate, nframes = params[:4]

# print(nchannels, sampwidth, framerate, nframes)

# 得到每个采样点的值

str_data = f.readframes(nframes)

f.close()

# 转成short类型

wave_data = np.frombuffer(str_data, dtype=np.short)

time = np.arange(0, nframes) / framerate
```

在这一步中我们可以对数据进行归一化处理。

```
# 归一化处理
# wave_data = wave_data * 1.0 / (max(abs(wave_data)))
# print(wave_data[:10])
```

第二步是对采样的数据进行分帧,通过上一个步骤我们得到一个一维数组,根据题目要求得到帧长是 256 个采样点,无帧叠,所以很简单的就可以将原来的一维数组 256 个采样点位一帧,分成若干帧,最后一帧不满 256 的我采取补零的操作。

```
signal_len = len(wave_data) # 信号总长度
fn = int(np.ceil((signal_len) / wlen)) # 帧数
# 可能存在帧数x采样点数量,计算得到实际长度大于本身信号长度,补零
zeros = np.zeros(fn * wlen - signal_len)
wave_data_zero = np.concatenate((wave_data, zeros))
```

在第二步中,值得一提的是,实际上分帧的时候 wlen 为帧长,inc 为帧移,overlap 为帧叠,信号总长度为 signal len,满足 overlap = wlen – inc,所

以在分帧的过程中更为复杂,首先得到帧数 fn = (signal_len - overlap) / wlen 并向下取整,然后进行同样的操作进行分帧。

最后对于每一帧,我们可以调用海明窗。当然,本次实验中并没有调用。

```
# window = np.hamming(wlen) # 调用海明窗
# frames = frames * window # 信号加窗
# for i in range(fn):
# frames[i] = frames[i] * window
```

3) 计算每一帧能量

对于每一帧来说, 计算能量公式为

$$E_n = \sum_{m=-\infty}^{+\infty} [x(m)w(m)]^2$$

其实就是求每一帧里面,每个值的平方最后求和,然后得到了关于每一帧的能量的数组,保存至 i_en.txt 中:

```
# 计算每一帧能量

Idef compute_en(frames, i):
    fn, wlen = frames.shape
    en = np.zeros((fn, 1))
    for n in range(fn):
        en[n] = np.dot(frames[n], frames[n].T)
        np.savetxt("能量\\" + str(i+1) + "_en.txt", en, fmt="%.2f")

In return en
```

4) 计算每一帧过零率

对于每一帧来说,短时过零率的公式为:

$$\begin{split} Z_n &= \sum_{m=-\infty}^{+\infty} |sgn[x(m)] - sgn[x(m-1)]|w(m) \\ sgn[x(n)] &= \begin{cases} 1 & x(n) \ge 0 \\ -1 & x(n) < 0 \end{cases} \qquad w(n) = \begin{cases} \frac{1}{2N} & 0 \le n \le N-1 \\ 0 & n < 0, \ n > N-1 \end{cases} \end{split}$$

按照公式,带入算一下,其实在实际运算过程中,如果 x(m)和 x(m-1)异号,将过零率值加一,最后除以 N 即可。

5) 代码

```
# 读取文件
def getWaveData(file path):
   f = wave.open(file path, "rb")
   params = f.getparams()
   # 声道数,量化位数,采样频率,采样点数
   nchannels, sampwidth, framerate, nframes = params[:4]
   # print(nchannels, sampwidth, framerate, nframes)
   # 得到每个采样点的值
   str data = f.readframes(nframes)
   f.close()
   # 转成 short 类型
   wave data = np.frombuffer(str data, dtype=np.short)
   time = np.arange(0, nframes) / framerate
   # print(nframes)
   # 归一化处理
   # wave data = wave data * 1.0 / (max(abs(wave data)))
   # print(wave data[:10])
   # 通过采样点数和取样频率计算每个取样的时间
   return wave data, time, nchannels, sampwidth, framerate
def findSegment(wave data, wlen=256, inc=256):
   # 无帧叠, 帧长等于帧移, 默认值为 256
   signal_len = len(wave_data) # 信号总长度
   fn = int(np.ceil((signal_len) / wlen)) # 帧数
   # 可能存在帧数 x 采样点数量,计算得到实际长度大于本身信号长度,补零
   zeros = np.zeros(fn * wlen - signal len)
   wave data zero = np.concatenate((wave data, zeros))
   # 给每个采样点加上标签,没用
   # indices = np.tile(np.arange(0, wlen), (fn, 1)) +
np.tile(np.arange(0, fn*inc, inc), (wlen, 1)).T
   # print(indices[171:172])
   # indices = np.array(indices, dtype=np.int32)
   # frames = wave data zero[indices]
   # 信号分帧, fn * wlen
   frames = np.array(wave data zero).reshape(fn, wlen)
   # print(frames)
   # window = np.hamming(wlen) # 调用海明窗
   # frames = frames * window # 信号加窗
   # for i in range(fn):
       frames[i] = frames[i] * window
   return frames
# 计算每一帧能量
def compute en(frames, i):
   fn, wlen = frames.shape
   en = np.zeros((fn, 1))
   for n in range(fn):
      en[n] = np.dot(frames[n], frames[n].T)
   np.savetxt("能量\\" + str(i+1) + " en.txt", en, fmt="%.2f")
   return en
```

```
# 计算每一帧过零率
def compute zcr(frames, i):
   fn, wlen = frames.shape
   zcr = np.zeros((fn, 1))
   for m in range(fn):
      for n in range(wlen-1):
          \# zcr[m] += np.abs(sgn(frames[m, n+1]) - sgn(frames[m, n+1])
n]))
          if (frames[m, n] < 0 and frames[m, n+1] >= 0) or
(frames[m, n] >= 0 \text{ and } frames[m, n+1] < 0):
             zcr[m] += 2
          else:
             zcr[m] += 0
       zcr[m] /= (2*wlen)
   np.savetxt("过零率\\" + str(i + 1) + "_zero.txt", zcr,
fmt="%.8f")
   return zcr
```

三、 端点检测算法

- 3.1 给出端点检测算法,给出概要性介绍,标明所采用的开发工 具
- 1) 开发工具 PyCharm Community Edition 2021.2.2; Windows 10; Python 3.9
- 2) 端点检测

本次实验使用的是双门限法进行端点检测,对语音进行"浊音/清音/无音"的判断,在汉语中,浊音处于音节的末尾容易通过短时能量区别,但在音节的前端,清音和环境噪声很难区分。浊音能量高于清音,清音的过零率高于无音。

在实际操作中,我让**能量的高门限为(所有帧平均能量/4),能量的低门限为(高门限能量/4),过零率门限为(所有帧过零率平均值-前五帧平均值/5)**至于为什么这样选择,是因为实践试出来的。

```
enHighThr = np.average(en) / 4 # 高能量阈值
enLowThr = enHighThr / 4 # 低能量阈值
zcrThr = np.average(zcr) - 0.2 * np.average(zcr[:5]) # 过零率阈值

new = []
labels = np.zeros(fn) # 值为status
status = 0 # 0:无声段, 1:清音段, 2:语音段
```

然后对每一帧能量进行筛选,先找到能量高于高门限的部分,标签记为2,然后分别向前和向后遍历,找到门限高于低门限的部分,也标为2。最后就是区别出清音和无音部分,继续向前和向后遍历,过零率高于门限的为清音部分,标为1,其他均为0。

```
for i in range(fn):
    if en[i] >= enHighThr:
        k = j = i
        # 语音部分
    while (en[j] >= enLowThr and j < fn):
        labels[j] = 2
        j += 1
    while (en[k] >= enLowThr and k >= 0):
        labels[k] = 2
        k -= 1
    # 清音
    while (j < fn):
        if zor[j] >= zorThr:
        labels[j] = 1
        j += 1
    while (zor[k] >= zorThr and k >= 0):
        k -= 1
    labels[k] = 1
```

最后将标签非0的部分连接在一起,得到新的语音段,即端点检测的结果。

3) 写入文件

本次实验的写入文件花了我很多时间,主要是因为在得到新的帧数组后设置同样的参数以 wave 格式写入文件发现声音变得奇怪,只有将采样频率调成两倍才正常,或者将单声道调成双声道声音在正常。

仔细分析发现这都和占的字节有关。根据查阅资料发现好像写入的时候是按照字节流写入,如果我将端点检测后的数据简单转换成 int 类型那就是占 16 位的整数,而单声道,16000 采样频率的 wave 文件应该是占 8 位的整数,既然整体所占的位数多了一倍,那确实会出现音频频率不正常的情况,所以在转成 int 类型的时候注意要转成 int16。

4) 代码

```
# 端点检测
```

```
def endPointCheck(frames, en, zcr):
   fn, wlen = frames.shape
   enHighThr = np.average(en) / 4 # 高能量阈值
   enLowThr = enHighThr / 4 # 低能量阈值
   zcrThr = 1 * np.average(zcr[:5]) # 过零率阈值
   new = []
   labels = np.zeros(fn) # 值为status
   status = 0 # 0: 无声段, 1: 清音段, 2: 语音段
   for i in range(fn):
      if en[i] >= enHighThr:
         k = j = i
          # 语音部分
         while (en[j] >= enLowThr and j < fn):</pre>
             labels[j] = 2
             j += 1
         while (en[k] >= enLowThr and k >= 0):
             labels[k] = 2
             k = 1
          # 清音
         while (j < fn):
```

```
if zcr[j] >= zcrThr:
                labels[j] = 1
             j += 1
          while (zcr[k] >= zcrThr and k >= 0):
             k = 1
             labels[k] = 1
   # print(labels)
   for i in range(fn):
      if labels[i] != 0:
          new.append(frames[i])
   new = np.array(new)
   return new
# 写入文件
def outputWaveData(frames, i, nchannels, sampwidth, framerate):
   # wave data = []
   frames = frames.flatten().astype('int16')
   # frames = np.frombuffer(frames, dtype=np.short)
   # for n in range(len(frames)):
        if (frames[n] > 0):
           wave data.append(frames[n])
   wave data = np.array(frames)
   # wave data.dtype = 'int32'
   print(wave_data, len(wave_data))
   f = wave.open("新语料\\" + str(i + 1) + ".wav", "wb")
   # f.setnchannels(nchannels)
   # f.setsampwidth(sampwidth)
   # f.setframerate(framerate)
   f.setparams((nchannels, sampwidth, framerate, len(wave data),
'NONE', 'HIT-1190201215'))
   f.writeframes(wave data)
   f.close()
```

四、 计算检测正确率

4.1 "1. wav"语料去除静音后的时域波形截图



4.2 正确率

正确检出文件的个数: 10

正确率 = 100%

五、总结

5.1 请总结本次实验的收获

- 1. 学会了使用 Cool Edit 软件,知道了怎么查看波形图和语谱图,同时会一点剪辑操作。
- 2. 学会了如何提取 wave 文件, wave 格式文件的头部参数分别有意义
- 3. 学会了如何对音频数据进行分帧,计算能量,过零率
- 4. 学会了如何利用能量和过零率进行端点检测,去除语音的静音和噪音部分
- 5. 学会了以 wave 格式写入文件,特别是转换数据类型时一定要注意。

5.2 请给出对本次实验内容的建议

希望不要用 Cool Edit 软件,改用 Adobe Audition,毕竟前者有点老,后者更新功能也更强大。