- 音频基础
  - 。 基本概念
    - 声波三要素
    - 时域与频域
    - 音调(基频)
      - F0的应用范围
  - 。 编码
    - PCM
      - 量化格式或数据格式(sampleFormat)
      - 采样率(sampleRate)
      - 声道数(channel)
    - WAV
    - MP3
    - AAC
    - Ogg
  - 。 傅里叶变换
  - 。 窗函数
  - 。 短时能量分析
  - 。 短时相关分析
  - · MFCC倒谱系数
  - 。 基因提取算法
  - 。 python端音频处理库
  - 。 人声提取,伴奏提取

# 音频基础

## 基本概念

声音就是波,是由物体震动产生的, 物体震动时对周围的空气产生挤压,所以产生的声音,当物体停止 震动声音随即消失

### 声波三要素

• 频率:

频率表示音阶的高低,频率越高波长越小,反之则波长越大,这样更容易绕过障碍物,使得声音传 递的更远

#### • 振幅:

振幅表示声音的响度,响度表示能量大小的反应,用不同力度敲击桌子,声音的大小是不同的,分贝常用于描述响度的大小

• 波形:

波形表示声音的音色,在同样的音调(频率)和响度(振幅)下,钢琴和小提琴的声音也是不一样的,因为它们自身介质所产生的波形是不一样的;

### 时域与频域

时域和频域都是针对信号来说的

所谓信号,可以理解为自然界中作为信息载体的各类波,比较常见的是正玄波,余弦波,由于二者只是 在时间上存在偏移,即可以通过一个波平移到另一个波,因此一般都统称为正玄波;

• 时域

对于波形来说其横轴是 t 时间单位, 纵轴是随着时间变化的值, 因此这类波形称为时域波形

频域(频率域)

自变量是频率,即横轴是频率,纵轴是该频率信号的幅度,也就是通常说的频谱图。频谱图描述了信号的频率结构及频率与该频率信号幅度的关系

### 音调(基频)

音调是声音的主要特征之一,基频与我们称之为语调的内容直接相关,语调又与语音的表达特征相关 联;

基频也称为F0,是人发出浊音时韧带的振动频率;

当发出清音时,是通过窃窃私语或发出嘶嘶声和哨声,韧带不会振动;

基频的变化在不同的人之间范围比较大,对于较低的平均男性声音,频率为70-200Hz,对于女性,它可以达到400Hz;

#### 音高

音高频率表

音高频率表 [編輯]

| 频率,单位为赫兹。括号内为距离中央C(261.63赫兹)的半音距离。 |              |              |              |              |              |              |              |              |              |              |  |  |
|------------------------------------|--------------|--------------|--------------|--------------|--------------|--------------|--------------|--------------|--------------|--------------|--|--|
| 八度→<br>音名↓                         | 0            | 1            | 2            | 3            | 4            | 5            | 6            | 7            | 8            | 9            |  |  |
| С                                  | 16.352 (-48) | 32.703 (-36) | 65.406 (-24) | 130.81 (-12) | 261.63 (0)   | 523.25 (+12) | 1046.5 (+24) | 2093.0 (+36) | 4186.0 (+48) | 8372.0 (+60) |  |  |
| C#/Db                              | 17.324 (-47) | 34.648 (-35) | 69.296 (-23) | 138.59 (-11) | 277.18 (+1)  | 554.37 (+13) | 1108.7 (+25) | 2217.5 (+37) | 4434.9 (+49) | 8869.8 (+61) |  |  |
| D                                  | 18.354 (-46) | 36.708 (-34) | 73.416 (-22) | 146.83 (-10) | 293.66 (+2)  | 587.33 (+14) | 1174.7 (+26) | 2349.3 (+38) | 4698.6 (+50) | 9397.3 (+62) |  |  |
| D#/E♭                              | 19.445 (-45) | 38.891 (-33) | 77.782 (-21) | 155.56 (-9)  | 311.13 (+3)  | 622.25 (+15) | 1244.5 (+27) | 2489.0 (+39) | 4978.0 (+51) | 9956.1 (+63) |  |  |
| E                                  | 20.602 (-44) | 41.203 (-32) | 82.407 (-20) | 164.81 (-8)  | 329.63 (+4)  | 659.26 (+16) | 1318.5 (+28) | 2637.0 (+40) | 5274.0 (+52) | 10548 (+64)  |  |  |
| F                                  | 21.827 (-43) | 43.654 (-31) | 87.307 (-19) | 174.61 (-7)  | 349.23 (+5)  | 698.46 (+17) | 1396.9 (+29) | 2793.8 (+41) | 5587.7 (+53) | 11175 (+65)  |  |  |
| F#/G♭                              | 23.125 (-42) | 46.249 (-30) | 92.499 (-18) | 185.00 (-6)  | 369.99 (+6)  | 739.99 (+18) | 1480.0 (+30) | 2960.0 (+42) | 5919.9 (+54) | 11840 (+66)  |  |  |
| G                                  | 24.500 (-41) | 48.999 (-29) | 97.999 (-17) | 196.00 (-5)  | 392.00 (+7)  | 783.99 (+19) | 1568.0 (+31) | 3136.0 (+43) | 6271.9 (+55) | 12544 (+67)  |  |  |
| G#/A♭                              | 25.957 (-40) | 51.913 (-28) | 103.83 (-16) | 207.65 (-4)  | 415.30 (+8)  | 830.61 (+20) | 1661.2 (+32) | 3322.4 (+44) | 6644.9 (+56) | 13290 (+68)  |  |  |
| Α                                  | 27.500 (-39) | 55.000 (-27) | 110.00 (-15) | 220.00 (-3)  | 440.00 (+9)  | 880.00 (+21) | 1760.0 (+33) | 3520.0 (+45) | 7040.0 (+57) | 14080 (+69)  |  |  |
| A#/B♭                              | 29.135 (-38) | 58.270 (-26) | 116.54 (-14) | 233.08 (-2)  | 466.16 (+10) | 932.33 (+22) | 1864.7 (+34) | 3729.3 (+46) | 7458.6 (+58) | 14917 (+70)  |  |  |
| В                                  | 30.868 (-37) | 61.735 (-25) | 123.47 (-13) | 246.94 (-1)  | 493.88 (+11) | 987.77 (+23) | 1975.5 (+35) | 3951.1 (+47) | 7902.1 (+59) | 15804 (+71)  |  |  |

#### • 人声音频率范围

男: 低音82~392Hz,基准音区64~523Hz 男中音123~493Hz,164~698Hz

女: 82~392Hz,基准音区160~1200Hz 女低音123~493Hz,220~1.1KHz

#### F0的应用范围

- 情感识别
- 区分性别
- 语音分割(将一句语音分割成几句短的声音)

提取pitch的时候,一定要保证人声清唱中不混杂其他背景音 否则提取出来的pitch不准确 目前开源的提取人声的算法(spleeter,采用深度学习网络来处理,效果非常不错)

#### 估测F0

- 1. 基于时域 算法: YIN
- 2. 基于频域 倒谱分析,倒谱是估计功率谱的对数的傅里叶变换
- 二者的混合
  YYAPT(Yet Another Algorithm of Pitch Tracking)
- 4. PredominantPitchMelodia 算法库Eessentia中的提取主旋律pitch的算法 目前我们karaoke打分中使用了这种

### 编码

就是对模拟信号进行量化、压缩存储的过程

### **PCM**

脉冲编码调制,是音频的原始二进制数据,通常PCM数据需要有一些概念来描述

### 量化格式或数据格式(sampleFormat)

就是用多少bit里描述一个采样点、通常8bit、16bit、32bit

### 采样率(sampleRate)

每秒采样多少个点,采样点越多,采样后的数字信号越趋近与原始模拟信号,越能真实的描述原始声音常用的,通常44.1Khz

### 声道数(channel)

有多少声道,单通道,双通道

### **WAV**

WAV,是一种不压缩的编码格式,直接封装pcm原始数据,在头部加了44字节,用来描述pcm的采样率,数据格式,声道数

特点:音质非常好,大量软件都支持,常用于音效素材,开发中中间音频文件的保存

### MP3

有损压缩,具有不错的压缩比,听感上非常接近wav, 特点:128Kbit/s的采样率上表现不错,压缩比比较高,大量软件都支持,兼容性较好

### **AAC**

现在主流的有损压缩编码,

特点: 在小于128Kbit/s的码率下表现优异,多用于视频中音频编码

### Ogg

有损编码,在各种码率下都有比较优秀的表现,尤其中低码率,128kbit/s的ogg效果比192kbit/s的MP3还好

缺点: 业界支持不够好,播放兼容性不好 试用场景: 语音聊天的音频消息场景

## 傅里叶变换

傅里叶FFT变换就是将周期的信号从时域变换到频域的过程 详细理解过程

本质就是对于任何一个周期性的波形, 将其

## 窗函数

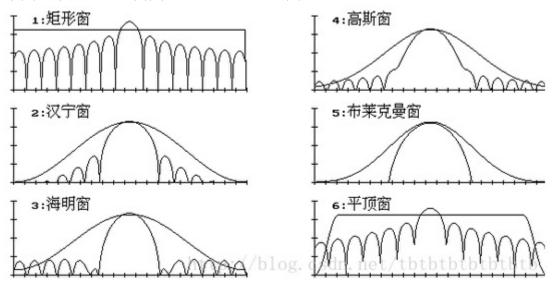
#### 详细参考这里

由于FFT变化主要是适用范围,**要么是从-∞到+∞,要么为周期信号**,现实世界中,不可能采集时间从-∞到+∞的信号,只能是有限时间长度的信号;

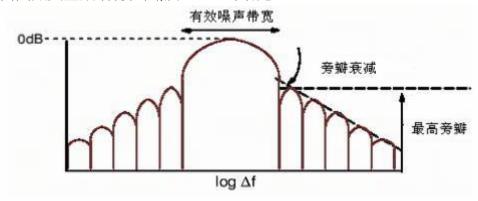
虽然这些有限长度信号可能是周期信号,但是在实际一些应用中,可能需要实时去处理这类信号的时候,只取到了其中一部分信号;如果取到的这部分是周期信号,那么其频谱与原始信号的频谱是完全一样的;但是如果取到的这部分信号时非周期信号,那么做FFT变换得到的频谱与原来相比,频谱会存在拖尾现象,这种现象称为泄漏;窗函数的作用就是为了减少这种泄漏而设计的;

具体做法是将 原始非周期信号 与 窗函数信号 在时域上做乘积,然后这段得到的信号将会是周期为1的周期信号; 再对混合后的周期信号做FFT变换, 就可以减少 频谱 与 原始频谱的误差

下图是常见的一些窗函数 的 时域与频域图



窗函数典型频谱特征图,及一些基本概念



常见窗函数特征:

| 窗类型   | 主瓣<br>ENBW | 主瓣<br>3dB 带宽 | 幅值误差/dB      | 最高旁瓣/dB | 旁瓣衰减/dB/<br>每 10 个倍频程 |  |
|-------|------------|--------------|--------------|---------|-----------------------|--|
| 矩形窗   | 1.0        | 0.89         | -3.92(36.3%) | -13.3   | -20                   |  |
| 汉宁窗   | 1.50       | 1.44         | -1.42(15.1%) | -31.5   | -60                   |  |
| 哈明窗   | 1.36       | 1.30         | -1.78(20.6%) | -43.2   | -20                   |  |
| 平顶窗   | 3.77       | 3.72         | -0.01(0.1%)  | -93.6   | 0                     |  |
| 凯塞窗   | 1.80       | 1.71         | -1.02(11.1%) | -66.6   | -20                   |  |
| 布莱克曼窗 | 2.0        | 1.68         | -1.10(12.5%) | -92.2   | -20                   |  |

## 短时能量分析

语音信号特性随时间变化是非平稳随机过程,因此语音信号具有时变特性,但短时间内其特性却基本不变,具备短时平稳性;

在此基础上,对语音信号流进行分段处理,即帧。语音通常在10~30 ms内保持相对平稳,因而帧长一般取10~30 ms。

短时能量分析,一般采取加窗分析,用特定的窗函数去截取原有信号看这里

短时能量的定义,公式如下

$$E_n = \Sigma_{m=-\infty}^{\infty} [x(m)w(n-m)]^2 = \Sigma_{m=n-N+1}^n [x(m)w(n-m)]^2$$

E(n)为语音信号一个短时间段内的能量,其中w(n)是窗函数,x(m)表示原始语音信号,N为窗口内采样的总数(10~30ms)

下面给出一个java实现版本

```
/**
 * 短时能量计算
 * 公式参考这里(https://zhuanlan.zhihu.com/p/39025752)
 * @param org 原始数据
 * @param window 窗函数 (默认窗函数的长度远小于数据长度)
 * @return
 */
 public static double[] shortTimeEnergy(double[] org, double[] window) {
    int step = window.length;
     int orgLength = org.length;
    int energyLength = orgLength / step;
    if ( 0 != orgLength % step){
        energyLength += 1;
     }
    double[] result = new double[energyLength];
    double current = 0;
     int index = 0;
     for (int i = 0; i < energyLength; i++) {
        current = 0;
        index = i * step;
        if (index > orgLength){
             index = orgLength;
        }
        for (int j = 0; j < step; j++) {
            current += org[j+index] * window[j] * window[j];
         result[i] = current;
     return result;
}
```

## 短时相关分析

相关分析是常用的时域波形分析方法,分自相关和互相关两种,分别用自相关函数和互相关函数表示。相关函数用于测定两个信号的时域相似性,如用互相关函数可以测定两信号的时间滞后或从噪声中检测信号;如两个信号完全不同,则互相关函数接近于零,如两个信号波形相同,则在超前、滞后处出现峰值,由此可以得到两个信号的相似度。

而自相关函数用于研究信号自身,如波形的同步性、周期性等

## MFCC倒谱系数

https://blog.csdn.net/zouxy09/article/details/9156785 https://blog.csdn.net/xmdxcsj/article/details/51228791 http://www.speech.cs.cmu.edu/15-492/slides/03\_mfcc.pdf

# 基因提取算法

https://zh.wikipedia.org/wiki/基音檢測算法

# python端音频处理库

#### librosa

一个纯python实现的音频处理库

# 人声提取,伴奏提取

#### spleeter

优点: 这个算法效果非常好, 能将大部分歌曲的人声很好的提取出来

缺点:对于有的音频,会卡死,只能杀掉进程