فرزاد فروزان فر 97440190

تمرین سیستم های چند رسانه ای بخش صوت

به نام خدا

مقدمه

استخراج داده

حذف سكوت

استخراج ویژگی

پنجره گذاری

Dtw.plot

DTW

میخواهیم به کمك روش DTW یك سیستم تصدیق هویت بسازیم. براي این منظور:

1 - ابتدا نام خانوادگي خود را 10 بار ضبط كنيد.

2 - سپس کلمات دیگر را با صدای افراد دیگر نیز ضبط کنید.

3 - سپس با استخراج ویژگی از فایلها سعی کنید فاصله انها را با روش DTWمحاسبه نمایید. با این کار سعی کنید سطح استانه مناسبی پیدا کنید که سیستم صدای خودتان را در گفتن نام خانوادگی خود بشناسد و تصدیق کند اما در مقابل، صدای افراد دیگر را تایید نکند.

4 - تعدادي ازمایشات انجام داده و نتایج را در یك فایل pdf گزارش دهید. همچنین كدهاي خود را نیز در گزارش قرار دهید.

در ضمن براي استخراج ویژگي میتوانید از کدهاي آماده مانند voicebox در متلب یا هر کتابخانه دیگري مانند librosa در پایتون استفاده نماید.

این پروژه با زبان پایتون در محیط ژوپیتر - نوت بوک برنامه نویسی شده است و از کتابخانه هایی نظیر:

استخراج داده

• Librosa

حذف سكوت

Dtw

استخراج ویژگی

Dtaidistance

Matplotlib.pyplot

پنجره گذاری

Numpy

Dtw.plot

استفاده شده است که بطور خلاصه اعمالی چون خواندن فایل صوتی , رسم نمودار , سیگنال صوت , محاسبه فاصله

DTW

بین سیگنال های صدا و استخراج ویژگی ها مورد استفاده قرار گرفته اند.

برای خواندن فایل های صوتی بصورت زیر اعمال شده است:

استخراج داده

حذف سكوت

استخراج ویژگی

پنجره گذاری

Dtw.plot

DTW

منابع

```
my_audio = []
audio = []
for i in range(10):
    path = editFiles[i]
    my_audio.append(sr.AudioFile(path))
    with my_audio[i] as source:
        audio.append(r.record(source))
```

بعد از استخراج داده ها به کمک یکی از کتابخانه های مترجم گوگل توانستم صحت متن هر فایل صوتی را چک کنم که مغایرتی وجود نداشته باشد و اطمینان حاصل شود که فایل به درستی ضبط و ذخیره شده است :

استخراج داده

حذف سكوت

استخراج ویژگی

پنجره گذاری

Dtw.plot

DTW

بخش هایی از فایل صوتی که سیگنال سکوت هستند را حذف می کنیم تا اطلاعات اضافه و بی حاصل حذف شوند که باعث سبکتر و سریع تر شدن محاسبات می شوند.

برای انجام این کارر انرژی در هر فریم سیگنال را محاسبه می کنیم با توان رسیدن سیگنال، اعداد خیلی کوچک، کوچکتر و نز دیک به صفر خواهند شد.

for i in range(len(audio)):

for j in range(len(audio[i]):

audio[i][j] *= audio[i][j]

ویژگی های مورد استفاده:

مقدمه

• MFCC

استخراج داده

Mean

حذف سكوت

Windowing

استخراج ویژگی

Energy

پنجره گذاری

Dtw.plot

DTW

```
In [6]: train audio = []
        sr arr = []
        mfcc train = []
        for i in range(10):
            #define variable to save data and rate audio
            path = editFiles[i]
            y, sr = librosa.load(path)
            #resize each figure to show better
            fig = plt.gcf()
            fig.set size_inches(12.5, 19.5)
                                                           ضریب کیسترال مل:
            #show matplotlib speek
            plt.subplot(10, 1, i+1)
            plt.plot(y)
            IPython.display.Audio(data=y, rate=sr)
            #Add data to train list:
            train audio.append(y)
            sr arr.append(sr)
            #Convert the data to mfcc:
            mfccTest = librosa.feature.mfcc(y,sr)
            mfcc train.append(mfccTest)
```

استخراج داده

حذف سكوت

استخراج ویژگی

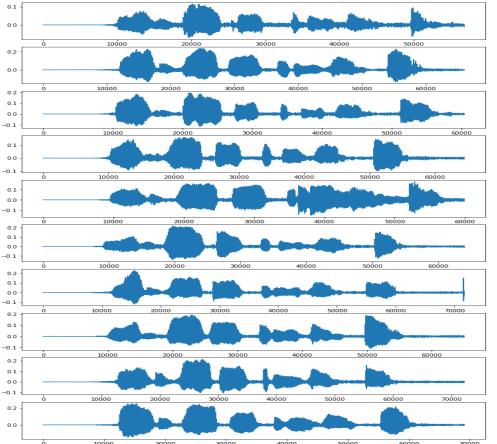
پنجره گذاری

Dtw.plot

DTW

منابع

بعد از استفاده از ویژگی ضریب کپسترال مل و ذخیره آنها در متغیری از جنس numpy میخواهیم برای درک بهتر از سیگنال های صدا آنها را نمایش داده تا بصورت نموداری قابل فهم تر باشند و حتی میتوان بصورت شهودی شباهت آنها را درک نمود.



استخراج داده

حذف سكوت

استخراج ویژگی

پنجره گذاری

Dtw.plot

DTW

منابع

و هم چنین تمام اعمال و پردازش هایی که در اسلاید قبلی توضیح داده شدند را برای صدا شخص دیگری که ضبط شده است را متقابلا انجام دادیم:

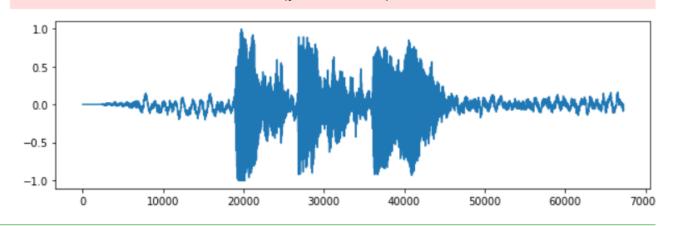
```
In [9]: # add test audio
    fig = plt.gcf()
    fig.set_size_inches(10.25, 2.95)
    yTest, srTest = librosa.load('Forouzanfar.wav')|
    plt.plot(yTest)

#Convert the data to mfcc:
    mfccTest = librosa.feature.mfcc(yTest,srTest)
    mfccTest = preprocess_mfcc(mfccTest)

C:\Users\win10\AppData\Local\Temp/ipykernel_10444/1072777795.py:8: FutureWarning
... -0.06607325 -0.07110196
```

... -0.06607325 -0.07110196

0.], sr=22050 as keyword args. From version 0.10 passing these as posi mfccTest = librosa.feature.mfcc(yTest,srTest)



استخراج داده

حذف سكوت

استخراج ویژگی

پنجره گذاری

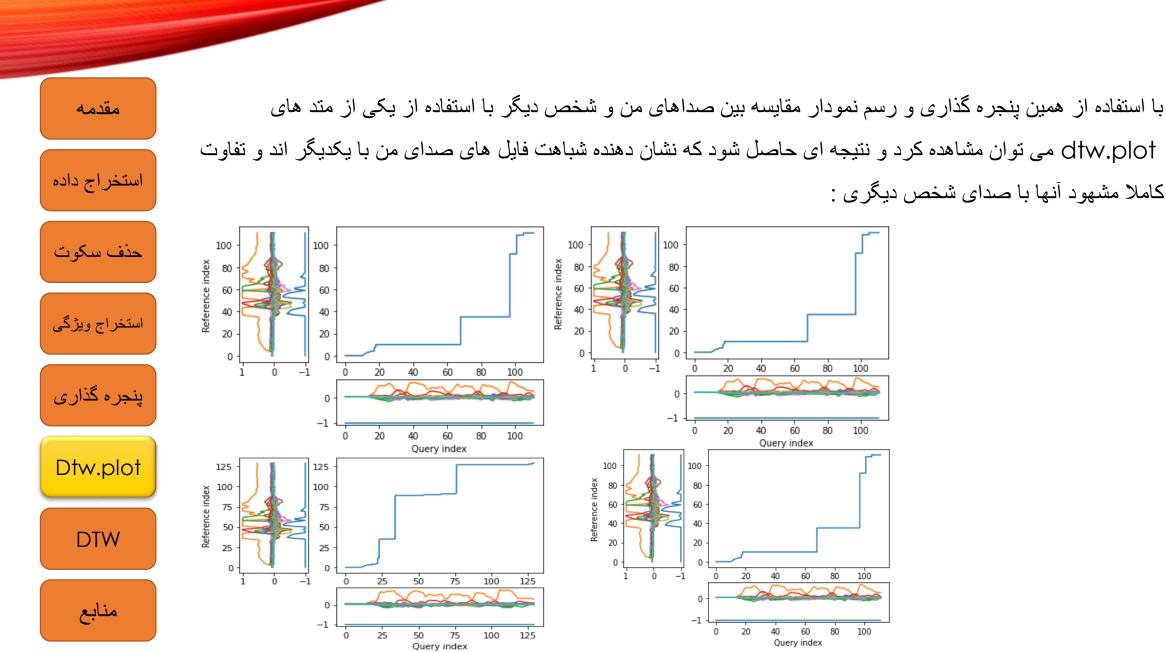
Dtw.plot

DTW

منابع

اکنون که داده های آزمایشی و داده های آموزشی خود را جمع آوری کرده ایم، آماده حل مشکل هستیم. با استفاده از اندازه پنجره ای برابر با طول اولین مثال آموزشی از جمله آزمایشی پنجره می گیریم (از این طول تا حدودی خودسرانه استفاده می کنیم). برای هر پنجره یک فاصله کا داده های آموزشی را محاسبه می کنیم و پنجره ای را با کمترین فاصله تا داده های آموزش انتخاب می کنیم. کنیم کنیم که از وزن نمایی به عنوان معیار تشابه در OTW استفاده کنیم.

```
In [14]: # have assembled our testing data and training data
         from dtw import *
         # Windowing
         window size = []
         dists = []
         dists secondary = []
         for i in range(len(mfcc final)):
             window elemnts = len(mfcc final[i][-1])
             dist = np.zeros(mfccTest.shape[1] - window elemnts)
             window size.append(window elemnts)
             dists.append(dist)
             for j in range(len(dists)):
                 mfcci = mfccTest[:,j:j+window size[j]]
                 dists temp = dtw(mfcc final[j].T, mfcci.T,keep internals=True)
                 dists secondary.append(dists temp)
             dists secondary[j].plot(type="threeway")
         print(dists secondary[1])
```



برای محاسبه فاصله سیگنال ها با روش ۱۵tw از تابع آماده dtw.distanceاستفاده می کنیم، به این شکل که فقط کافی است دو ماتریس مورد نظر را به عنوان پارامتر به آن بدهیم: در ابتدا فاصله سیگنال های صدای خودم را باهم مقابسه کردم:

استخراج داده

حذف سكوت

استخراج ویژگی

پنجره گذاری

Dtw.plot

DTW

منابع

```
In [17]: from dtaidistance import dtw
    from dtaidistance import dtw_visualisation as dtwvis
    import numpy as np
    temp = []
    for i in range(len(mfcc_final)):
        for j in range(len(mfcc_final[i])):
            temp.append(dtw.distance(mfcc_final[i][i], mfcc_final[i][j]))
        path_between_my_voice = np.array(temp)

path_between_my_voice = np.reshape(path_between_my_voice,(10,20))
```

سپس مقایسه صداهای خودم وصدای شخص دیگر با

همین ر و ش

DTW بین 10 صدای خودم با یکدیگر

مقدمه

استخراج داده

حذف سكوت

استخراج ویژگی

پنجره گذاری

	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
1	0	1451	1048	1208	1091	1104	1047	1106	1101	1105
2	549	0	342	496	472	484	497	508	464	473
3	487	149	0	560	751	512	857	663	831	870
4	1278	1601	923	0	688	816	855	899	675	736
5	490	389	328	331	0	305	388	350	503	377
6	574	849	369	419	377	0	407	355	391	409
7	781	822	438	291	179	237	0	248	138	122
8	547	917	324	205	186	223	156	0	192	185
9	367	324	205	186	223	156	192	185	0	249
10	983	927	495	301	166	133	197	159	163	0

Dtw.plot

List of users

DTW

صداهای ضبط شده	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
صدای شخص دیگر	1341	1560	963	1230	1056	1109	1153	1129	1139	1141

DTW بین 10 صدای خودم با صدای شخص دیگر

لینک کامل این تمرین را در ریپازیتوری گیت هاب قرار دادم.

استخراج داده

حذف سكوت

<u>Github</u>

استخراج ویژگی

Reference:

پنجره گذاری

Dtw.plot

DTW

- https://realpython.com/python-speech-recognition/
- https://www.simplilearn.com/tutorials/python-tutorial/speech-recognition-in-python
- https://pypi.org/project/dtaidistance/
- https://dtaidistance.readthedocs.io/en/latest/usage/dtw.html