



Grundlagen der automatischen Spracherkennung

Aufgabe 4 – MFCCs

22.11.2023

Wentao Yu



Planung

- **Heute:** Extraktion von MFCC-Merkmalen, siehe [Übungsblatt](#). Die Signalverarbeitung wird damit abgeschlossen.
- In der kommenden Woche können Sie in der Übung Ihre Merkmalsextraktion fertigstellen.
- **Vom 27 Nov. um 0 Uhr bis zum 30 Nov. um 24 Uhr** haben Sie dann die Möglichkeit, freiwillig Ihren Code zur Merkmalsextraktion **IN DER GRUPPE** abzugeben. Es erfolgt **KEINE** Bewertung; stattdessen erhalten Sie von uns Kommentare.



MFCCs

1. `compute_cepstrum(mel_spectrum, num_ceps)`
2. `get_delta(x)`
3. `append_delta(x, delta)`

Erweitern Sie schließlich die Funktion `compute_features()`.

Hinweise zur Implementierung, finden Sie im Übungsblatt Aufgabe4.pdf im ISIS-Kurs.

Benötigte Funktionen in feature_extraction.py

```
def compute_cepstrum(mel_spectrum, num_ceps):  
    ...
```

$$x_{CEP}[\tau] = \text{DCT}(\log\{|x_{MEL}[\tau]|\})$$

Diese Funktion berechnet das reele Cepstrum aus einem gegebenen Mel-Spektrum. Um numerische Probleme zu vermeiden, sollten Nullen im Mel-Spektrum durch den kleinsten darstellbaren Wert ersetzt werden.

- `mel_spectrum`: x_{MEL} , wird von Funktion `apply_mel_filters()` zurückgegeben.
- `num_ceps`: Anzahl der zurückzugebenden Koeffizienten.



Benötigte Funktionen in feature_extraction.py

```
def get_delta(x):
```

```
    ...
```

Diese Funktion berechnet die erste zeitliche Ableitung von einem Merkmalsvektor. zum Beispiel vom Cepstrum \mathbf{x}_{CEP} .

$$\Delta \mathbf{x}_{\text{CEP}}[\tau] = \frac{1}{2} \left(\mathbf{x}_{\text{CEP}}[\tau + 1] - \mathbf{x}_{\text{CEP}}[\tau - 1] \right)$$

$$\Delta \mathbf{x}_{\text{CEP}}[0] = \mathbf{x}_{\text{CEP}}[1] - \mathbf{x}_{\text{CEP}}[0]$$

$$\Delta \mathbf{x}_{\text{CEP}}[T - 1] = \mathbf{x}_{\text{CEP}}[T - 1] - \mathbf{x}_{\text{CEP}}[T - 2]$$



Benötigte Funktionen in feature_extraction.py

```
def append_delta(x, delta):  
    . . .
```

Diese Funktion konkateniert einen Merkmalsvektor x mit dessen erster Ableitung δ .



Erweitern von `compute_features()`

```
def compute_features(audio_file, window_size=25e-3, hop_size=10e-3,  
                    feature_type='STFT', n_filters=24, fbank_fmin=0,  
                    fbank_fmax=8000, num_ceps=13):
```

...

Erweitern Sie die `compute_features()` Funktion:

- Wenn `feature_type` gleich MFCC, sollten die MFCCs zurückgegeben werden.
- Wenn `feature_type` gleich MFCC_D, sollten MFCCs und deren erste zeitliche Ableitung konkateniert & zurückgegeben werden.
- Wenn `feature_type` gleich MFCC_D_DD, sollten MFCCs, erste und zweite zeitliche Ableitung konkateniert und als Ausgabe zurückgegeben werden.



Erstellen des Hauptskripts: `uebung4.py`

Verwenden Sie die `compute_features()` Funktion, um die MFCCs sowie deren erste und zweite zeitliche Ableitung für die Audiodatei 'TEST-MAN-AH-3O33951A.wav' zu berechnen. Plotten Sie die extrahierten MFCC-Merkmale unter Verwendung der Standardeinstellungen der Funktion `compute_features()`.



Abgabe

In der nächsten Woche können Sie Ihren Code in einer ZIP-Datei in ISIS hochladen.

Die Abgabe sollte die folgende Struktur haben:

- ./recognizer/__init__.py
- ./recognizer/feature-extraction.py
- ./recognizer/tools.py
- ./uebung1.py
- ./uebung2-3.py
- ./uebung4.py



Melden Sie sich gerne bei Fragen