





## Grundlagen der automatischen Spracherkennung

Aufgabe 5 – PyTorch-Einführung

13.12.2023

Wentao Yu





## VoxCeleb-Gender-Korpus

Female	Male
2311	3682

- Ziel: das Geschlecht des Sprechers durch die entsprechende Sprachaufnahme zu identifizieren.
- Herunterladen: <a href="https://tubcloud.tu-berlin.de/s/Banx6DmqNMArGbq">https://tubcloud.tu-berlin.de/s/Banx6DmqNMArGbq</a>





## Vorbereitung

Laden die Datei Aufgabe5.zip aus dem ISIS-Kurs herunter. Entpacken Sie den Inhalt des Archivs in folgender Struktur:

```
./my-repository/torch_intro/dataset/train.json
```

./my-repository/torch\_intro/dataset/dev.json

./my-repository/torch\_intro/dataset/test.json

./my-repository/torch\_intro/local/train.py

./my-repository/torch\_intro/local/utils.py

./my-repository/torch\_intro/local/model.py

./my-repository/uebung5.py





## Vorbereitung

Der VoxCeleb-Gender-Korpus soll NICHT im ./my-repository Ordner gespeichert werden.

Konfigurieren Sie den Pfad zum VoxCeleb-Gender-Korpus in der Funktion get args() in der Datei ./my-repository/uebung5.py mit der Variable --sourcedatadir.

Kopieren Sie die Dateien feature\_extraction.py und tools.py aus Ihrem Repository in die Verzeichnisse ./my-repository/torch\_intro/local/.





## Aufgaben

- 1. "Dataloader" konstruieren.
- 2. Einfache neuronale Netze entwerfen.
- 3. Klassifikator trainieren und evaluieren





#### Datenlader

**In** ./my-repository/ torch\_intro/ local/utils.py:

- get\_data() Funktion: Metainformationen in Python als Dictionary einlesen
- \_\_getitem\_\_(self, index) Funktion in Dataloader() Klasse: lädt die Metainformationen einer Sprachaufnahme und extrahiert die Merkmale. Alle Ausgangsdateien sollen in Tensoren umgewandelt werden.
- padding() Funktion: um Zero-Padding anzuwenden und die akustischen Merkmale eines Batches auf die gleiche Länge (maximale Batchgröße) zu bringen.





## Einfaches Feedforward-Netzwerk mit PyTorch

```
In ./my-repository/ torch_intro/ local/model.py:
```

```
class Classification(torch.nn.Module):
def __init__(self, idim, odim, hidden_dim):
    ...
def forward(self, audio_feat):
    ...
```

#### Ergänzen Sie Classification() Klasse:

- Implementieren Sie bitte ein Feedforward-Netzwerk mit drei vollständig verbundenen Schichten, auf jede vollständig verbundene Schicht sollte eine ReLU-Aktivierungsfunktion folgen.
- 2. Implementieren Sie zusätzlich eine vollständig verbundene Klassifizierungsschicht, gefolgt von Sigmoid-Aktivierungsfunktion.





#### Training und Evaluierung eines Klassifikators

```
In ./my-repository/ torch_intro/local/train.py:
def train(dataset, model, optimizer=None, criterion=None):
def evaluation(dataset, model):
```

Ergänzen Sie die train() und evaluation() Funktionen, um den Klassifikator zu trainieren und evaluieren.

#### train():

- Modell -> Trainingsmodus
- Trainingsdatensatz
- Posterior-Wahrscheinlichkeiten berechnen
- Loss-Wert berechnen
- Gradienten berechnen und Modellparameter aktualisieren
- Genauigkeit berechnen

#### evaluation():

- Modell -> Evaluierungsmodus
- Evaluierungsdatensatz
- Posterior-Wahrscheinlichkeiten berechnen
- Ergebnisse speichern
- Genauigkeit berechnen





# Melden Sie sich gerne bei Fragen