Manuel Cretone, Emilio Silvestri Tutor: prof Marco Piangerelli Group project



#### **OUTLINE**

#### Introduzione

Epilessia

Il progetto: obiettivi

Workflow progetto

#### Reti Neurali

Reti Neurali

Reti Neurali Convoluzionali

#### Training

Dataset

## Tecnologie

Backend

Frontend

#### Il software

Tool analisi

Tool predizione

Tool training

#### **EPILESSIA**

Malattia neurologica che colpisce 50 milioni di persone nel mondo.

Caratterizzata da specifici eventi clinici: crisi epilettiche

- ► Alterazione del normale funzionamento dell'encefalo
- ► Tipi di crisi epilettiche:
  - Parziali: una singola parte
  - ► Generalizzate: entrambi gli emisferi

# EEG E EDF

Diagnosi epilessia tramite analisi elettroencefalogramma Segnali generati dalla differenza di potenziale degli elettrodi applicati allo scalpo

- Registra attività elettrica dell'encefalo
- Riproduce segnali su tracciati grafici

Uso di file .edf (European Data Format)

- Archiviazione dei segnali registrati
- Caratteristiche della registrazione (frequenza di campionamento, durata...)

## IL PROGETTO: OBIETTIVI



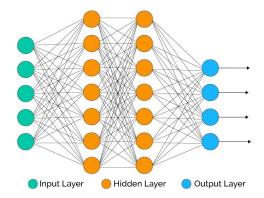
Il programma realizzato ha tre scopi principali:

- Offrire una visione grafica di file .edf contenenti tracciati elettroencefalografici
- Ridurre la fase di individuazione di crisi epilettiche all'interno di un tracciato EEG
- Offrire un ambiente di allenamento di reti neurali personalizzate per l'individuazione di crisi epilettiche

#### WORKFLOW PROGETTO

- studio EEG e crisi epilettiche
- studio teorico CNN
- studio tool di sviluppo
- creazione di un dataset di allenamento bilanciato
- creazione e allenamento rete per le predizioni
- costruzione di architettura web backend e frontend

## RETI NEURALI: OVERVIEW



- ▶ Modelli computazionali basati su neuroni
- ► Ispirate al funzionamento biologico del cervello
- ► Applicate nella risoluzione di problemi ingegneristici, informatici, di simulazione...

#### RETI NEURALI: OVERVIEW

#### Funzionamento neurone:

- Una o più connessioni in ingresso e uscita
- Somma dei segnali in ingresso moltiplicati per i pesi delle connessioni
- Aggiunta di un eventuale bias
- Funzione di attivazione e segnale in uscita

#### Tipologie di rete:

- Feedforward: layer di neuroni con connessioni in una sola direzione
- Ricorsive: connessioni con neuroni dello stesso livello o all'indietro

# RETI NEURALI: TRAINING

## Tipologie di allenamento:

- Supervised Learning
- Unsupervised Learning
- Semi-supervised Learning
- Apprendimento per rinforzo

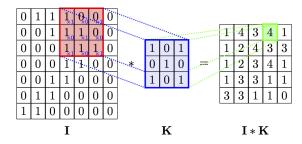
#### Passi allenamento supervisionato:

- Inizializzazione
- Feed-forward
- ▶ Loss function → Calcolo errore
- ▶ Differentiation → Diminuzione loss
- Backpropagation e weights update

Ripetuti per ogni *epoca* Validation e Test

## RETI NEURALI CONVOLUZIONALI

- Adatte ad input di grandi dimensioni
- ▶ Riconoscimento di pattern nell'architettura
- Applicazione di kernel per individuazione di features nei dati



## RETI NEURALI CONVOLUZIONALI

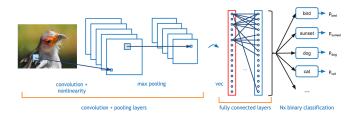
## Parametri layer convoluzionale:

- ► Input (I)
- ► Profondità (K)
- ► Stride (S)
- ► Zero-Padding (P)

## Dimensione del volume di output:

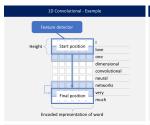
$$O = \frac{(I - K - 2P)}{S} + 1 \tag{1}$$

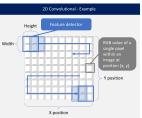
#### RETI NEURALI CONVOLUZIONALI



- Convolutional layers
- ▶ Pooling Layers (max, average...)
- ► Fully Connected Layers

## CONVOLUZIONI 1D





In this example for natural language processing, a sentence is made up of 9 words. Each word is a vector that represents a word as a low dimensional representation. The feature detector will always cover the whole word. The height determines how many words are considered when training the feature detector. In our example, the height is two. In this example the feature detector will iterate through the data 8 times.

In this example for computer vision, each pixel within the image is represented by its x- and y position as well as three values (RGB). The feature detector has a dimension of  $2 \times 2$  in our example. The feature detector will now slide both horizontally and vertically across the image.

#### Conv 1D (segnali, NLP...)

- ► Input bidimensionale (*C*, *W*)
- ► Il kernel scorre lungo la dimensione W

#### Conv 2D (immagini)

- ► Input tridimensionale (*C*, *H*, *W*)
- ► Il kernel scorre lungo le dimensioni H e W

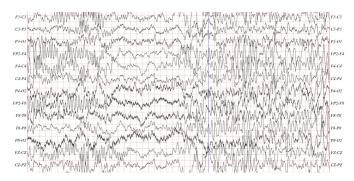
## MODELLO PROPOSTO

```
<bound method Module.state_dict of ConvNet(
  (layer1): Sequential(
    (0): Conv1d(23, 10, kernel_size=(10,), stride=(5,), padding=(9,))
    (1): ReLU()
    (2): MaxPoolld(kernel_size=15, stride=10, padding=0, dilation=1, ceil_mode=False)
  )
  (layer2): Sequential(
    (0): Conv1d(10, 5, kernel_size=(5,), stride=(4,), padding=(4,))
    (1): ReLU()
    (2): MaxPoolld(kernel_size=10, stride=5, padding=0, dilation=1, ceil_mode=False)
  )
  (drop_out): Dropout(p=0.5)
  (fc1): Linear(in_features=35, out_features=15, bias=True)
  (fc3): Linear(in_features=15, out_features=2, bias=True)
  (soft): Softmax()
}</pre>
```

- Sequential:
  - Convolution
  - ReLU activation
  - ► MaxPool

- Dropout
- ► Fully-connected
- Softmax

## **DATASET**



- Children's Hospital Boston database (22 pazienti totali)
- Pazienti 1,2,3,5,7 e 8
- ▶ File con almeno un evento di crisi
- ► Frequenza di campionamento 256Hz
- 23 canali di campionamento

#### TRAINING DELLA RETE

#### Preparazione del dataset:

- Isolamento dei segnali di crisi
- ▶ Suddivisione in finestre da 30 secondi, con stride di 1
- ► Eliminazione segnali pre e post ictali (5 minuti)
- Selezione finestre non di crisi

## Training:

- 30 epoche
- Cross Entropy Loss  $loss(x, class) = -x[class] + log(\sum_{j} exp(x[j]))$
- Adam Optimizer (Adaptive moment estimation)
- ▶ Validazione: 80% training set, 20% validation set
- Test su file esterni al training set

## BACKEND

- Python
- Django Web Framework
- ► PyTorch
- ► PyEdflib



#### **FRONTEND**

- ► Angular
- Ionic
- ► Highcharts



# IL SOFTWARE

- ► Tool Analisi
- ► Tool Predizione
- ► Tool Training

## TOOL ANALISI

#### Servizi offerti:

- Visualizzazione EEG singolo canale / intero tracciato
- Statistiche intero file
- Visualizzazione grafico distribuzione valori

## TOOL PREDIZIONE

#### Servizi offerti:

- Visulizzazione predizione crisi per ogni finestra
- Statistiche predizione
- Grafico EEG finestra selezionata

#### TOOL TRAINING

#### Servizi offerti:

- ► Inserimento file di training e creazione dataset
- Creazione rete personalizzata
- Training della rete creata

#### VANTAGGI

- visualizzazione tracciati EEG
- calcolo statistiche su EEG
- predizione di crisi epilettiche attraverso reti neurali preallenate
- creazione rete neurale personalizzata e predizione

## SVILUPPI FUTURI

- Deployment su server remoto
- Maggiore personalizzazione delle reti
- Ottimizzazione e diversificazione delle reti pre-allenate offerte

