

# Práctica 5 - TDS

Entrenamiento y testeo de la red neuronal

# Práctica 5

Están las instrucciones en el apartado 5.1, pero comentadas.  
Se dan los ficheros **train.mat** y **validation.mat**



## OBJETIVOS

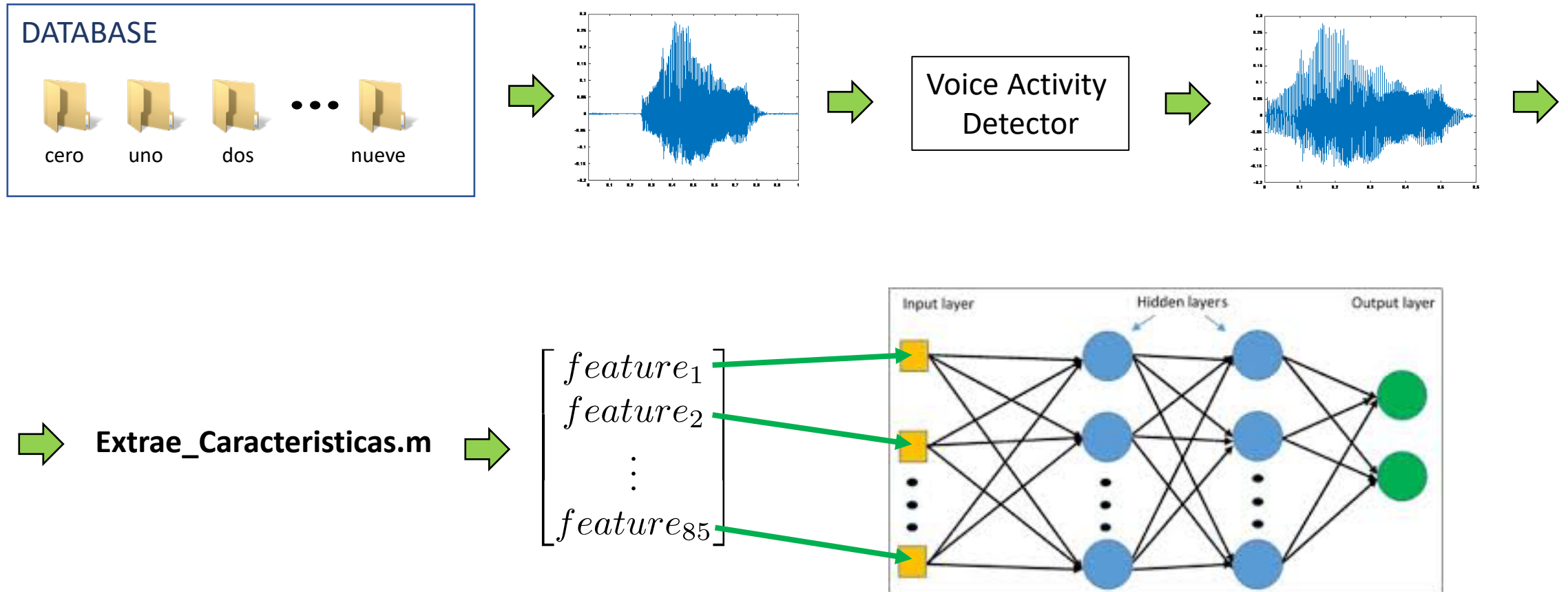
1. Extraeremos las características de toda nuestra base de datos. Para ello, primero construiremos los almacenes de datos necesarios para entrenar la red: *training* y *validation*.
2. A partir de la función Extrae Características, programada en la práctica 4, extraeremos las características de ambos conjuntos para entrenar la red.
3. Entrenaremos la red y experimentaremos la influencia que los diferentes hiperparámetros tienen en la precisión obtenida.
4. Testearemos la red con nuevos audios

## Importante:

- Se proporciona el fichero P5 alumno.mlx para realizar la práctica.
- Este fichero se debe entregar antes de la siguiente sesión junto con su impresión digital en pdf (se puede hacer desde Matlab). Se valorará que el fichero tenga comentarios explicativos
- Recordad que tenéis que tener instalada la “Audio Toolbox” y la “Deep Learning Toolbox” y la versión de Matlab debe ser 2021 o superior.

# Esquema del clasificador

La **Base de Datos** es la construida por vuestros audios en castellano



Prácticas 5 y 6

## 5.2: Normalización de características

- Una vez creados los dos set de datos, *train* y *validation*, hay que extraer las características de ambos conjuntos y almacenarlas en dos matrices, así como dos vectores con las etiquetas.
- Hemos utilizado la función *Extrae\_Características* programada en la práctica 4. Este proceso es costoso por lo que una vez extraídas, deben guardarse las matrices y vectores para su posterior uso. Para la realización de la práctica **os proporcionamos directamente las matrices de características** en dos ficheros .mat:
  - **train.mat**: contiene la matriz `features_train`, que contiene la matriz de características del conjunto de entrenamiento, y el vector `labels_train`, que contiene el vector de etiquetas.
  - **validation.mat** : contiene la matriz `features_validation`, que contiene la matriz de características del conjunto de validación, y el vector `labels_validation`, que contiene el vector de etiquetas.
- Normalización de características para train.mat

$$\begin{bmatrix} \vdots & \ddots & \vdots \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \vdots & \ddots & \vdots \end{bmatrix} = \text{features\_train} \quad \text{matriz de tamaño [12.808 x 85], hay que normalizarla por columnas}$$

- Se calcula la media  $M$  por columnas y la desviación típica  $S$  por columnas. Se obtendrán dos vectores de tamaño 1 x 85
  - Se normalizan las matrices de entrenamiento y validación con **la misma media y desviación**  
 $\text{features\_trainN} = (\text{features\_train} - M) ./ S$
- Normalización de características para validation.mat: ¡Se usa la media y varianza obtenida en train.mat!

## 5.3: Entrenamiento de la red

- En esta sección aprenderemos a definir la estructura de una red, se entrenará y se inspeccionará su funcionamiento.
- Definición de la arquitectura de red:

```
layers = [ ...  
imageInputLayer([1 1 nFeatures]);  
fullyConnectedLayer(n_1);  
batchNormalizationLayer  
reluLayer  
....  
softmaxLayer  
classificationLayer  
];
```

## 5.3: Entrenamiento de la red

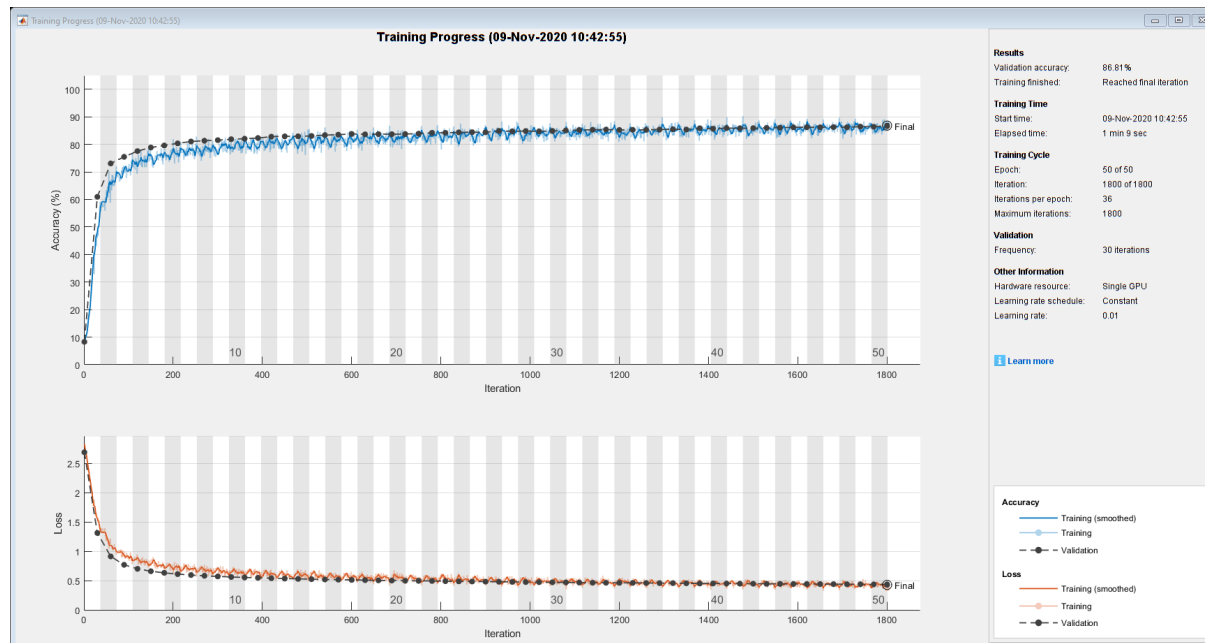
- Definición de las opciones del optimizador

```
options = trainingOptions('sgdm', ...  
    'InitialLearnRate',0.01, ...  
    'MaxEpochs',10, ...  
    'ValidationFrequency',30,...  
    'ValidationData',{X_val_new,labels_validation}, ...  
    'MiniBatchSize',miniBatchSize, ...  
    'Verbose',false, ...  
    'Plots','training-progress');
```

## 5.3: Entrenamiento de la red

- Entrenamiento de la red

```
trainedNet = trainNetwork(X_train, labels_train, layers, options);
```



		Validation Accuracy											
True Class	eight	361		2	7	11	5	40	29	14	1	76.8%	23.2%
	five	2	313	14	52	23	47	6	3	2	9	66.5%	33.5%
	four		20	385		33	7	6	1	15	7	81.2%	18.8%
	nine	3	61		311	45	18	4	22	1	8	65.8%	34.2%
	one	3	36	34	36	345	2	2	7	3	6	72.8%	27.2%
	seven	3	28	9	31	8	318	41	6	21	10	66.9%	33.1%
	six	47	1	4	1	1	46	357	4	11	2	75.3%	24.7%
	three	23	1		15	15	8	8	332	47	22	70.5%	29.5%
	two	5		22	2	5	25	27	27	335	27	70.5%	29.5%
	zero	2	7	3	14	5	11	1	26	39	367	77.3%	22.7%
		80.4%	67.0%	81.4%	66.3%	70.3%	65.3%	72.6%	72.6%	68.6%	80.0%		
		19.6%	33.0%	18.6%	33.7%	29.7%	34.7%	27.4%	27.4%	31.4%	20.0%		
		eight	five	four	nine	one	seven	six	three	two	zero		
		Predicted Class											

## 5.4: Efecto de la tasa de aprendizaje y el número de épocas

- En esta sección vamos a ver cómo afecta la tasa de aprendizaje y el número de épocas sobre al entrenamiento de la red
- Evaluaremos la *accuracy* final y el tiempo de procesamiento de cada nueva configuración de red (recuerda que la configuración de red también se cambia cada vez que cambiamos algún parámetro en options)
- Los ejercicios de esta sección van destinados a conseguir que la red acabe el aprendizaje de dos formas:
  - Haciendo que aprenda más rápido aumentando la tasa de aprendizaje.
  - Aumentando el número de épocas.



## 5.5: Efecto del tamaño del batch

- En esta sección vamos a estudiar qué influencia tiene el *batch size* en el tiempo de ejecución.
- Haremos una serie de ejercicios destinados a experimentar qué pasa con el tiempo de ejecución y la *accuracy* cuando aumentamos o disminuimos el tamaño del *batch*

## 5.6: Cambio en la estructura de la red

- En esta sección vamos a cambiar la estructura de la red con el fin de aumentar la *accuracy*:
  - Aumentando el número de capas para hacer una red más profunda.
  - Aumentando el número de neuronas por capa.
- Veremos los efectos de estos cambios y cómo solucionar los problemas que aparezcan.

## Ejercicio 5.7: Testeo de la red

- En este ejercicio se pretende testear nuestra red entrenada (trainedNet) en la predicción de la etiqueta de un nuevo audio de entrada según el siguiente esquema:

