

SONIDO Y PROCESAMIENTO

Andres Felipe Quebrada Agudelo
1225091462

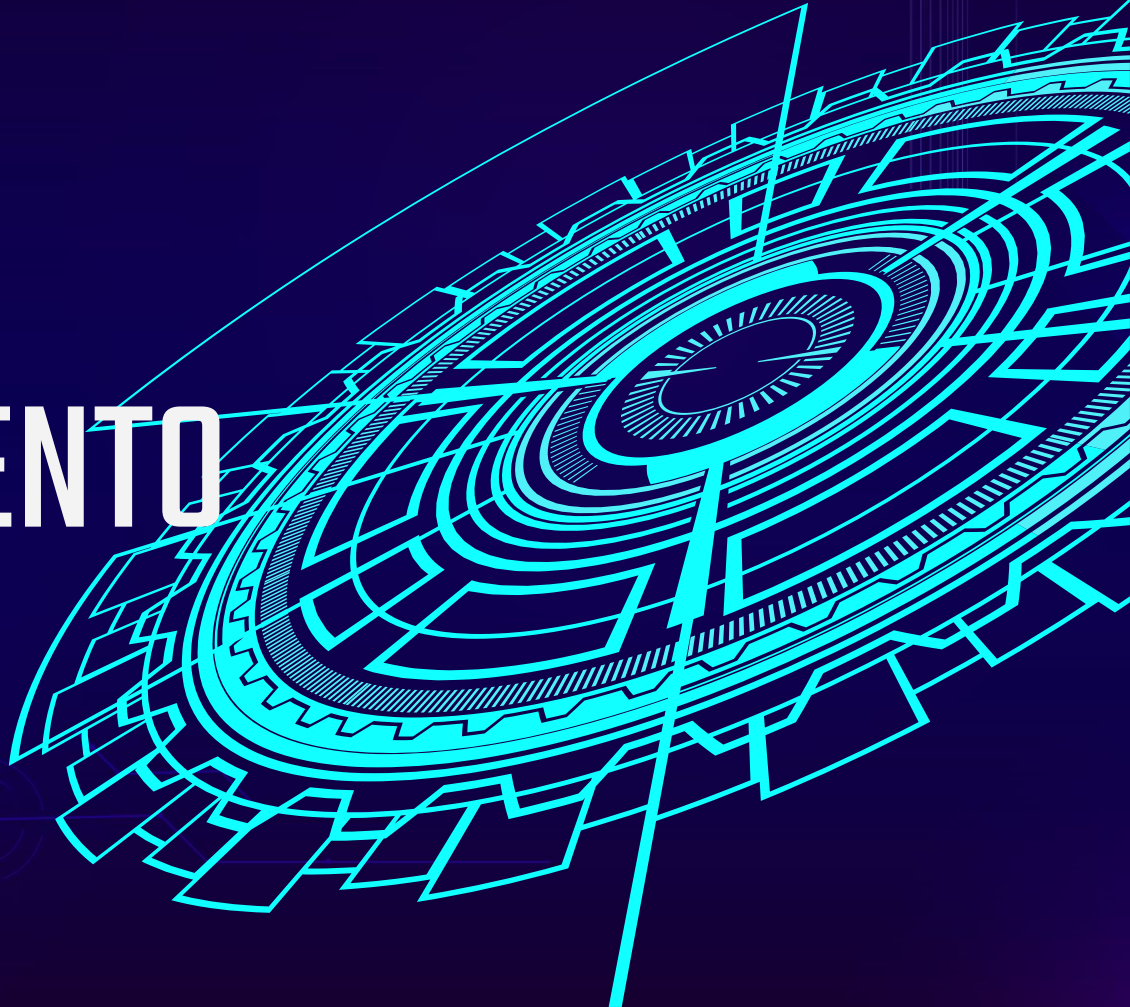




TABLA DE CONTENIDO

01

Graficar archivo de audio

02

Transformar frecuencia

03

Generar audio

04

Sintetizar tonos

05

Reconocer palabras



GRAFICAR AUDIO

Leer un archivo de audio (.wav), tomar los datos de este archivo y graficarlos (Amplitud, tiempo)

Librerías:

```
import numpy as np  
import matplotlib.pyplot as plt  
from scipy.io import wavfile
```

¿CÓMO LO HACEMOS?

01 Leer archivo de audio

Normalizar la señal 02

03 Extraemos un conjunto de valores

Generamos el eje de las X (tiempo) 04

05 Graficamos



01

```
# Lee el archivo de audio  
frecuencia_muestreo, senial = wavfile.read('prueba.wav')
```

02

```
# Normalizar la señal  
senal = senial / np.power(2, 15)
```

03

```
# Extraer los primeros 50 valores  
senal = senial[:50]
```

04

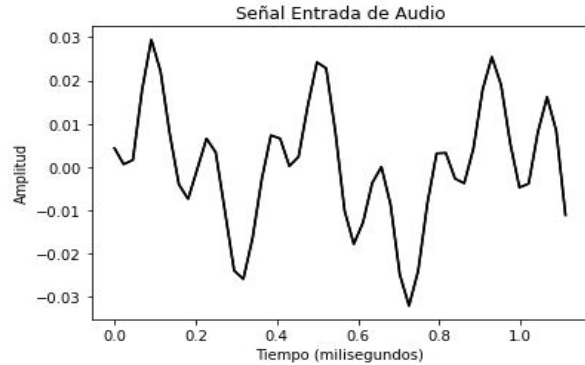
```
# Construir el eje de tiempo en milisegundos  
eje_del_tiempo = 1000 * np.arange(0, len(senal), 1) / float(frecuencia_muestreo)
```

05

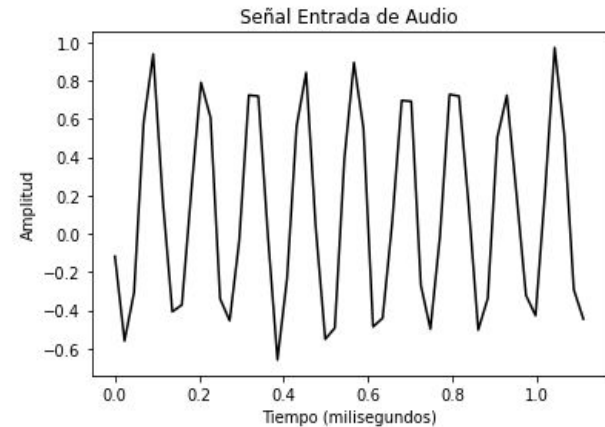
```
# Dibujar la señal de audio  
plt.plot(eje_del_tiempo, senial, color='black')  
plt.xlabel('Tiempo (milisegundos)')  
plt.ylabel('Amplitud')  
plt.title('Señal Entrada de Audio')  
plt.show()
```

EJEMPLOS

Tamaño señal: (1386306, 2)
Tipo de dato: int16
Duración de la señal: 31.44 seconds
Frecuencia de muestreo: 44100



Tamaño señal: (132300,)
Tipo de dato: int16
Duración de la señal: 3.0 seconds
Frecuencia de muestreo: 44100



TRANSFORMAR A FRECUENCIA

Transformamos la señal en función del tiempo en una señal en función de la frecuencia.

Librerías:

```
import numpy as np  
import matplotlib.pyplot as plt  
from scipy.io import wavfile
```



¿CÓMO LO HACEMOS?

Leer archivo
de audio

Normalizar la
señal

Extraemos la longitud
completa y media

Transformada de
Fourier

Ajustar señal

Eje X, eje Y
y graficar

$$f(t) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{+\infty} F(\omega) e^{j\omega t} d\omega \rightarrow \text{Antitransformada de Fourier}$$

$$F(\omega) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(t) e^{-j\omega t} dt \rightarrow \text{Transformada de Fourier}$$

01

```
# Leer el archivo de audio
frecuencia_de_muestreo, senial = wavfile.read('palabra_hablada.wav')
```

02

```
# Normalizar los valores
senial = senial / np.power(2, 15)
```

03

```
# Extraer la longitud de la señal de audio
longitud_senial = len(senial)

# Extraer la mitad de la longitud
mitad_longitud = np.ceil((longitud_senial + 1) / 2.0).astype(int)
```

04

```
# Aplicar la Transformada de Fourier
frecuencia_senial = np.fft.fft(senial)

# Normalización
frecuencia_senial = abs(frecuencia_senial[0:mitad_longitud]) / longitud_senial

# Cuadrado
frecuencia_senial **= 2

# Extrae la longitud de la señal de frecuencia transformada
len_fts = len(frecuencia_senial)
```

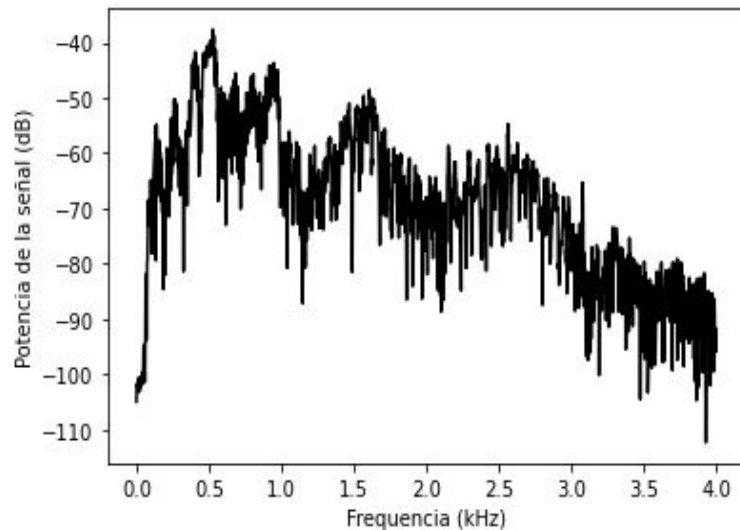
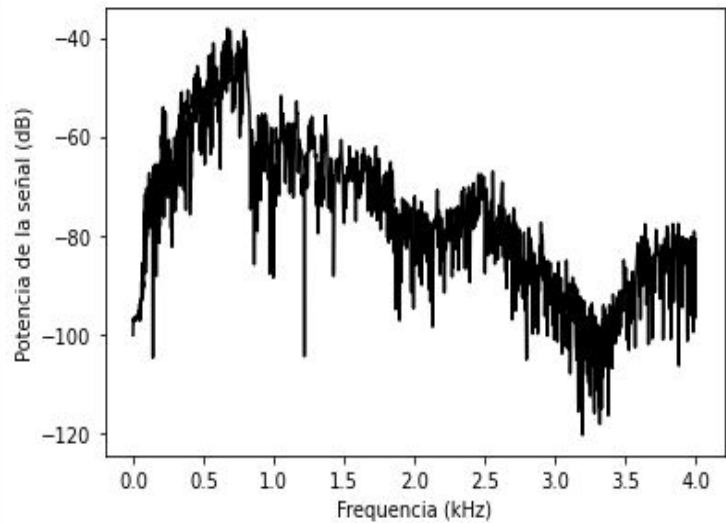
05

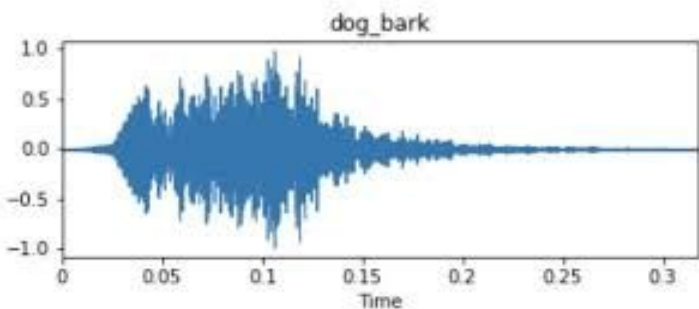
```
# Ajustar la señal para casos pares e impares  
if longitud_senial % 2:  
    frecuencia_senial[1:len_fts] *= 2  
else:  
    frecuencia_senial[1:len_fts-1] *= 2
```

06

```
# Extraer el valor de potencia en dB  
potencia_senial = 10 * np.log10(frecuencia_senial)  
  
# Construir el eje X  
eje_x = np.arange(0, mitad_longitud, 1) * (frecuencia_de_muestreo / longitud_senial) / 1000.0  
  
# Graficar la figura  
plt.figure()  
plt.plot(eje_x, potencia_senial, color='black')  
plt.xlabel('Frecuencia (kHz)')  
plt.ylabel('Potencia de la señal (dB)')  
plt.show()
```

EJEMPLOS





```
# Especificar los parámetros del audio
duracion = 4 # in seconds
frecuencia_muestreo = 44100 # in Hz
frecuencia_tono = 784
valor_minimo = -4 * np.pi
valor_maximo = 4 * np.pi
```

GENERAR AUDIO

Librerías:

```
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
from scipy.io.wavfile import write
```

Parámetros de entrada:

- duración (s).
- frecuencia de muestreo(hz).
- frecuencia de tono.
- valor mínimo.
- valor máximo.

¿CÓMO LO HACEMOS?

01

Generar archivo
de audio

02

Generar la señal

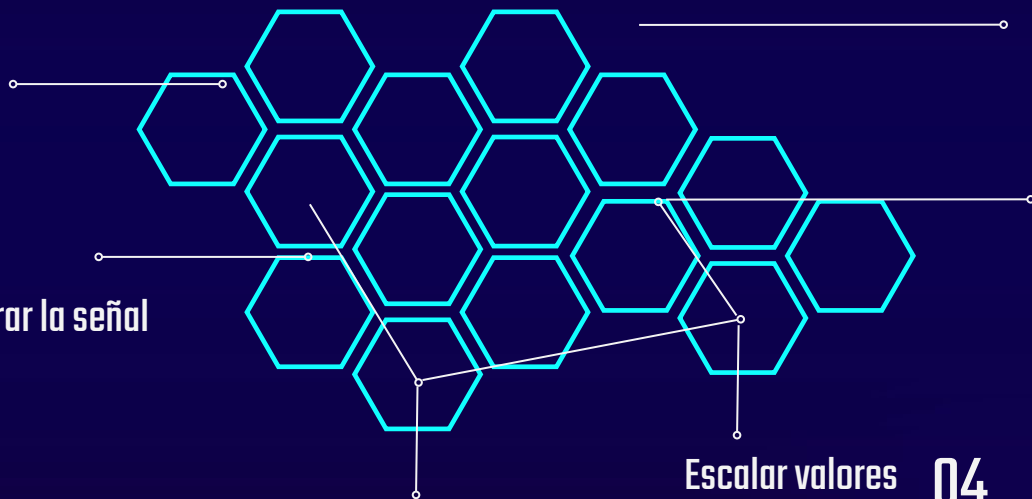
03

Agregar algún ruido

Escalar valores 04

Guardamos la señal 05

Graficar audio 06



01

```
# Archivo de salida en el cual se grabará el audio  
archivo_salida = 'audio_generado.wav'
```

02

```
# Generar la señal de audio  
t = np.linspace(valor_minimo, valor_maximo, duracion * frecuencia_muestreo)  
senal = np.sin(2 * np.pi * frecuencia_tono * t)
```

03

```
# Agregar algún ruido a la señal  
ruido = 0.5 * np.random.rand(duracion * frecuencia_muestreo)  
senal += ruido
```

04

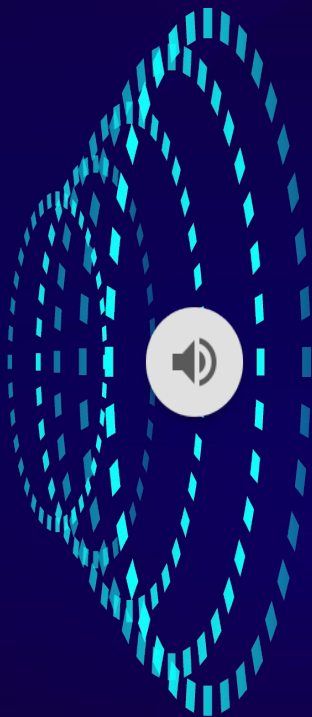
```
# Escalar a valores enteros de 16 bits  
factor_escalamiento = np.power(2, 15) - 1  
senal_normalizada = senal / np.max(np.abs(senal))  
senal_escalada = np.int16(senal_normalizada * factor_escalamiento)
```


05

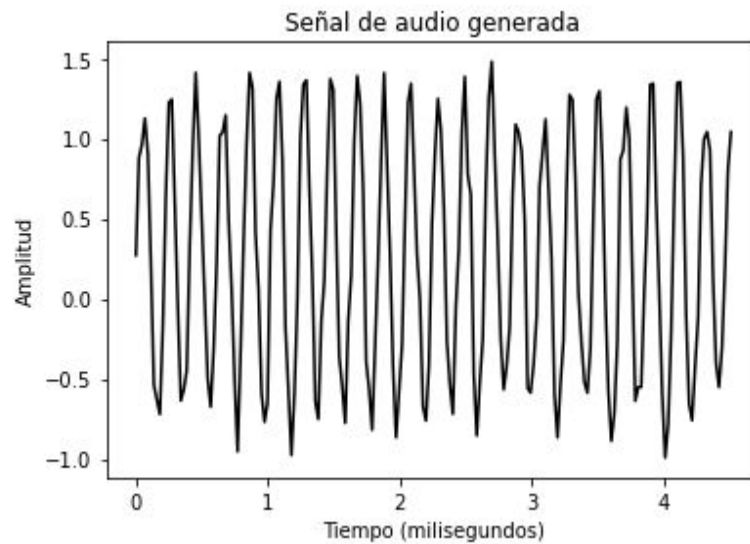
```
# Almacenar la señal de audio en el archivo de salida  
write(archivo_salida, frecuencia_muestreo, senial_escalada)
```

06

```
# Extraer los primeros 200 valores de la señal de audio  
senal = senial[:200]  
  
# Construir el eje del tiempo en milisegundos  
eje_tiempo = 1000 * np.arange(0, len(senial), 1) / float(frecuencia_muestreo)  
  
# Graficar la señal de audio  
plt.plot(eje_tiempo, senial, color='black')  
plt.xlabel('Tiempo (milisegundos)')  
plt.ylabel('Amplitud')  
plt.title('Señal de audio generada')  
plt.show()
```



EJEMPLOS



SINTETIZAR TONOS



¿Qué es sintetizar?

- Juntar elementos para crear un nuevo conjunto
- Generar sonido a partir de medio no acústico.

Librerías:

```
import json  
import numpy as np  
import matplotlib.pyplot as plt  
from scipy.io.wavfile import write
```

Función para sintetizar

```
# Sintetizar el tono basado en los parámetros de entrada
def sintetizador_tono(frecuencia, duracion, amplitud=1.0, frecuencia_muestreo=44100):
    # Construir el eje de tiempo
    eje_tiempo = np.linspace(0, duracion, duracion * frecuencia_muestreo)

    # Construir la señal de audio
    senal = amplitud * np.sin(2 * np.pi * frecuencia * eje_tiempo)

    return senal.astype(np.int16)
```

01

```
# Nombres de los archivos de salida
archivo_tono_generado = 'tono_generado.wav'
archivo_secuencia_tono_generada = 'secuencia_de_tono_generada.wav'
```

02

```
# Source: http://www.phy.mtu.edu/~suits/notefrecuencias.html
archivo_mapeo = 'tone_mapping.json'

# Cargue el mapa de tono a frecuencia desde el archivo de mapeo
with open(archivo_mapeo, 'r') as f:
    mapa_tonos = json.loads(f.read())
```

03

```
# Configure los parámetros de entrada para generar el tono 'F'
nombre_tono = 'F'
duracion = 3      # segundos

amplitud = 12000
frecuencia_muestreo = 44100    # Hz
```

04

```
# Extrae la frecuencia del tono
frecuencia_tono = mapa_tonos[nombre_tono]

# Genere el tono usando los parámetros anteriores
tono_sintetizado = sintetizador_tono(frecuencia_tono, duracion, amplitud, frecuencia_muestreo)

# Escribe la señal de audio en el archivo de salida.
write(archivo_tono_generado, frecuencia_muestreo, tono_sintetizado)
```

```
# Defina la secuencia de tonos junto con las duraciones correspondientes en segundos
tono_secuencia = [('G', 1), ('D', 1), ('F', 1), ('C', 1), ('A', 1)]

# Construya la señal de audio basándose en la secuencia anterior
senal = np.array([])
for item in tono_secuencia:
    # Obtiene el nombre del tono
    nombre_tono = item[0]

    # Extrae la frecuencia correspondiente del tono.
    frecuencia = int(mapa_tonos[nombre_tono])

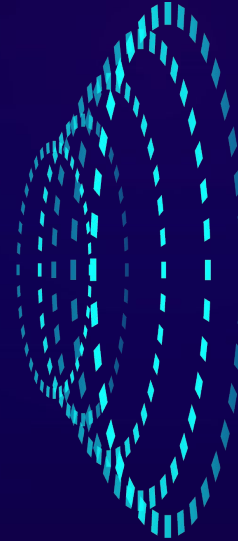
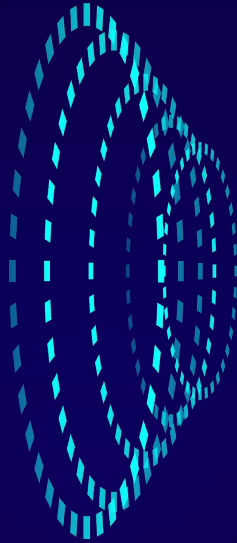
    # Extrae la duración
    duracion = item[1]
    duracion = int(duracion)

    # Sintetizar el tono
    tono_sintetizado = sintetizador_tono(frecuencia, duracion, amplitud, frecuencia_muestreo)

    # Añadir la señal de salida
    senal = np.append(senal, tono_sintetizado, axis=0)

# Guarda el audio en el archivo de salida
write(archivo_secuencia_tono_generada, frecuencia_muestreo, senal)
```

EJEMPLOS



A white line graphic starting from the left edge, extending horizontally, then diagonally down and to the right, and finally vertically down to a small square.

RECONOCER PALABRAS

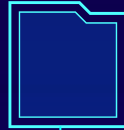
A blue line graphic starting from the left edge, extending horizontally, then diagonally down and to the right, and finally vertically down to a small square.

LIBRERÍAS



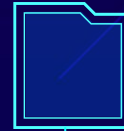
os

Nos provee
funcionalidades
dependientes del
sistema operativo



argparse

facilita la
escritura de
interfaces de
línea de comandos



warnings

Alerta de algunas
condiciones el
programa

LIBRERÍAS



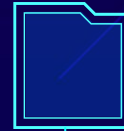
numpy/scipy

Fundamentales
para el manejo de
datos



hmmlearn

Aprendizaje e
inferencia no
supervisados de
modelos ocultos
de Markov.



python speech features

Coefficientes
cepstrales de
frecuencia de mel


```
args = build_arg_parser().parse_args()
input_folder = args.input_folder
```

```
# Define una función para analizar los argumentos de entrada
def build_arg_parser():
    parser = argparse.ArgumentParser(description='Entrena la voz basada en HMM: \
        sistema de reconocimiento')
    parser.add_argument("--input-folder", dest="input_folder", required=True,
        help="Carpeta de entrada que contiene los archivos de audio para entrenamiento.")
    return parser
```

```
# python reconocer_texto.py --input-folder data
```

```
# Define una clase para entrenar el HMM
class ModelHMM(object):
    def __init__(self, num_components=4, num_iter=1000):
        self.n_components = num_components
        self.n_iter = num_iter

        self.cov_type = 'diag'
        self.model_name = 'GaussianHMM'

        self.models = []

        self.model = hmm.GaussianHMM(n_components=self.n_components,
                                     covariance_type=self.cov_type, n_iter=self.n_iter)

# 'training_data' es un array numpy 2D donde cada fila es 13-dimensional
    def train(self, training_data):
        np.seterr(all='ignore')
        cur_model = self.model.fit(training_data)
        self.models.append(cur_model)

# corre el modelo HMM para realizar inferencia sobre la entrada de datos
    def compute_score(self, input_data):
        return self.model.score(input_data)
```

```
# Construye el modelo HMM para cada palabra
speech_models = build_models(input_folder)
```

```
# Define una función para construir un modelo para cada palabra
def build_models(input_folder):

    # Inicializar la variable para almacenar todos los modelos
    speech_models = []

    # Analiza el directorio de entrada
    for dirname in os.listdir(input_folder):

        # Obtiene el nombre del subfolder
        subfolder = os.path.join(input_folder, dirname)

        if not os.path.isdir(subfolder):
            continue

        # Extrae la etiqueta
        label = subfolder[subfolder.rfind('/') + 1:]

        # Inicializa las variables
        X = np.array([])

        # Crea una lista de archivos a ser utilizados para el entrenamiento
        # Se deja un archivo por folder para validación
        training_files = [x for x in os.listdir(subfolder) if x.endswith('.wav')][:-1]

        # Se itera a través de los archivos de entrenamiento y se construyen los modelos
        for filename in training_files:

            # Se extrae el path actual
            filepath = os.path.join(subfolder, filename)

            # Se lee la señal lde audio desde el archivo de entrada
            sampling_freq, signal = wavfile.read(filepath)

            # Se extraen las características MFCC
            with warnings.catch_warnings():
                warnings.simplefilter('ignore')
                features_mfcc = mfcc(signal, sampling_freq)

            # Se agrega a la variable X
            if len(X) == 0:
                X = features_mfcc
            else:
                X = np.append(X, features_mfcc, axis=0)

        # Se crea el modelo HMM
        model = ModelHMM()

        # Se entrena el HMM
        model.train(X)

        # Se almacena el modelo para la palabra actual
        speech_models.append((model, label))

        # Se reinicia la variable
        model = None
```

```

# Verifica los archivos -- el archivo 15 en cada subfolder
test_files = []
for root, dirs, files in os.walk(input_folder):
    for filename in (x for x in files if '15' in x):
        filepath = os.path.join(root, filename)
        test_files.append(filepath)

run_tests(test_files)

```

```

# Define una función para ejecutar pruebas sobre los archivos de entrada
def run_tests(test_files):

    # Clasifica los datos de entrada
    for test_file in test_files:

        # Lee el archivo de entrada
        sampling_freq, signal = wavfile.read(test_file)

        # Extrae las características MFCC
        with warnings.catch_warnings():
            warnings.simplefilter('ignore')
            features_mfcc = mfcc(signal, sampling_freq)

        # Define variables
        max_score = -float('inf')
        output_label = None

        # Ejecuta el vector de características actual a través
        # de todos los modelos HMM y elige el que tenga el
        # puntaje más alto
        for item in speech_models:
            model, label = item
            score = model.compute_score(features_mfcc)
            if score > max_score:
                max_score = score
                predicted_label = label

        # Muestra la salida prevista
        start_index = test_file.find('/') + 1
        end_index = test_file.rfind('/')
        original_label = test_file[start_index:end_index]
        print('\nOriginal: ', original_label)
        print('Predicción:', predicted_label)

```



GRACIAS