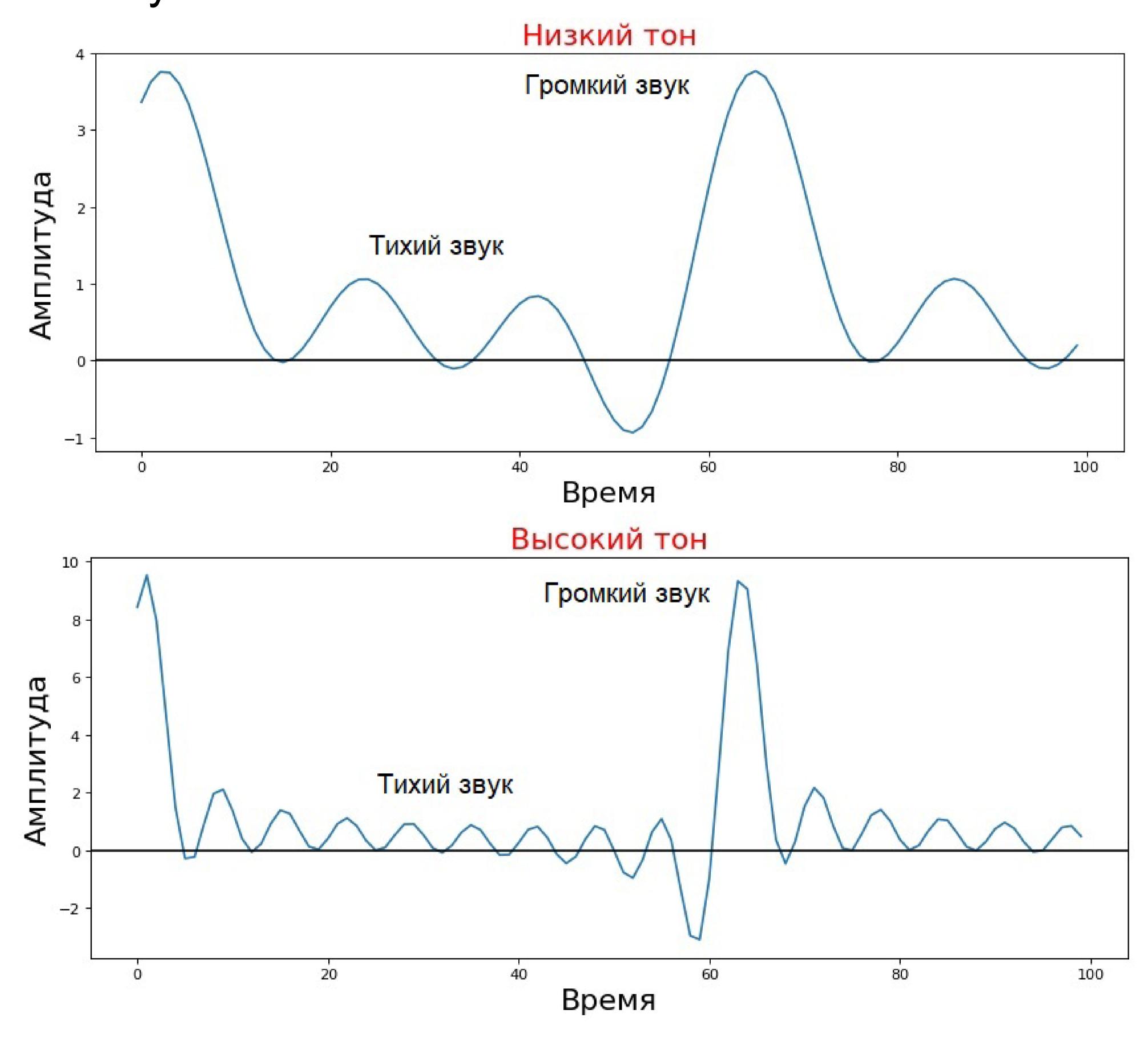


**Звук** – физическое явление, представляющее собой распространение в виде упругих волн механических колебаний в твёрдой, жидкой или газообразной среде.

Как и любая волна, звук характеризуется амплитудой и частотой. Амплитуда характеризует громкость звука. Частота определяет тон и высоту.



Чем больше амплитуда звуковой волны, тем громче звук.

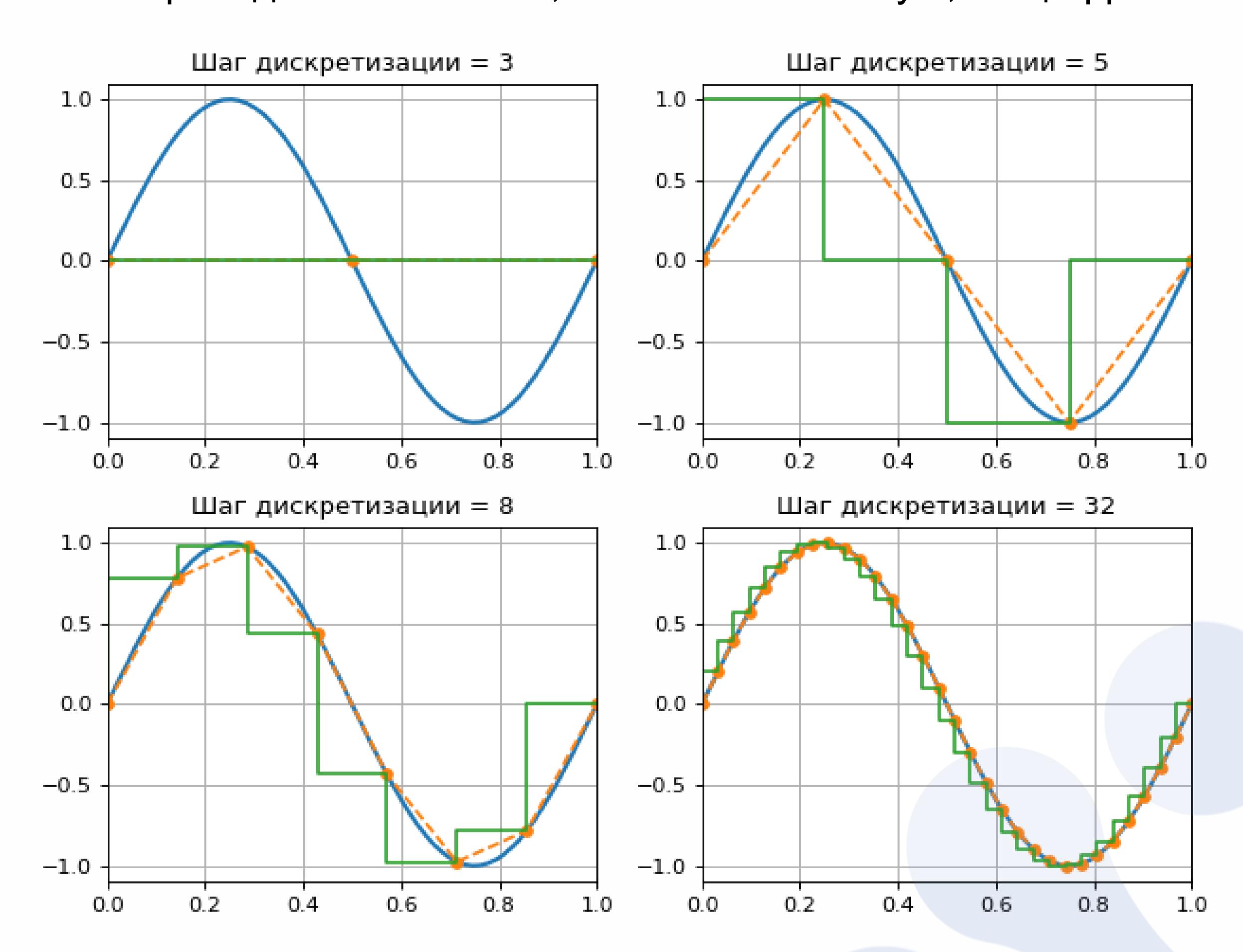
Чем больше частота колебаний, тем выше тон звука.

Единицы измерения:

- дБ (децибел) ГРОМКОСТЬ
- Гц (герц) ЧАСТОТА

### Дискретизация

Дискретизация (оцифровка) – процесс перевода звуковых сигналов от непрерывной формы представления к дискретной, цифровой форме, то есть перевод вашей записи, записанной вживую, на цифровой носитель.



Важной характеристикой при кодировании звука является частота дискретизации — количество измерений уровней сигнала за 1 секунду: одно измерение в секунду соответствует частоте 1 Гц; 1000 измерений в секунду соответствует частоте 1 кГц. Частота дискретизации звука — это количество измерений громкости звука за одну секунду.

### Теорема Котельникова

При кодировании звука важно знать теорему Котельникова.

Теорема Котельникова (Уиттакера — Найквиста — Шеннона)

Если непрерывный сигнал  $x_a(t)$  имеет спектр, ограниченный частотой Fmax, то он может быть однозначно и без потерь восстановлен по своим **дискретным** отсчётам, взятым с частотой: FrADC >= 2\* Fmax,

где Fmax — максимальная частота гармонической составляющей в спектре исходного непрерывного сигнала  $x_a(t)$ .

$$x_a(t) = \sum_{k=-\infty}^{\infty} x(k) \cdot \frac{\sin[(\pi/T) \cdot (t-kT)]}{[(\pi/T) \cdot (t-kT)]}.$$

Простыми словами, нужно брать частоту дискретизации таким образом, чтобы она была не меньше двух максимальных (sr>=2\*Fmax) частот взятого аудиосигнала.

### Библиотеки для работы с аудио

- **PyAudio** кроссплатформенная библиотека для форматирования и синтеза аудио информации.
- Speech Recognition библиотека, являющаяся оберткой над многими популярными сервисами/библиотеками распознавания речи.
- Google Text To Speech (sTTS) библиотека для преобразования строки в mp3 файл с речью.
- LibROSA библиотека для анализа аудиоинформации.

Мы в основном будем использовать LibROSA. Рассмотрим некоторые инструменты этой библиотеки.

LibROSA – это модуль Python для анализа звуковых сигналов, предназначенный для работы с музыкой. Он включает все необходимое для создания системы MIR (поиск музыкальной информации) и подробно задокументирован вместе со множеством примеров и руководств.

Для работы нейронной сети с аудио, ей нужны какие-то признаки аудиосигнала, чтобы на основе этих признаков построить обучение. Далее мы рассмотрим наиболее используемые и полезные признаки.

#### 1. Спектрограмма (сонограмма).

Чтобы загрузить аудиосигнал, используем библиотеку librosa, функцию load():

```
x, sr = librosa.load('audio_path')
x - длина звуковой дорожки,
sr - частота дискретизации.
```

Далее, чтобы определить спектр сигнала, используем функцию librosa. stft():

```
# Вычисляем спектр сигнала X = \text{librosa.stft}(x)
```

И выводим при помощи библиотеки matplotlib:

```
# Меняем шкалу на децибелы(для удобного отображения)

Xdb = librosa.amplitude_to_db(abs(X))

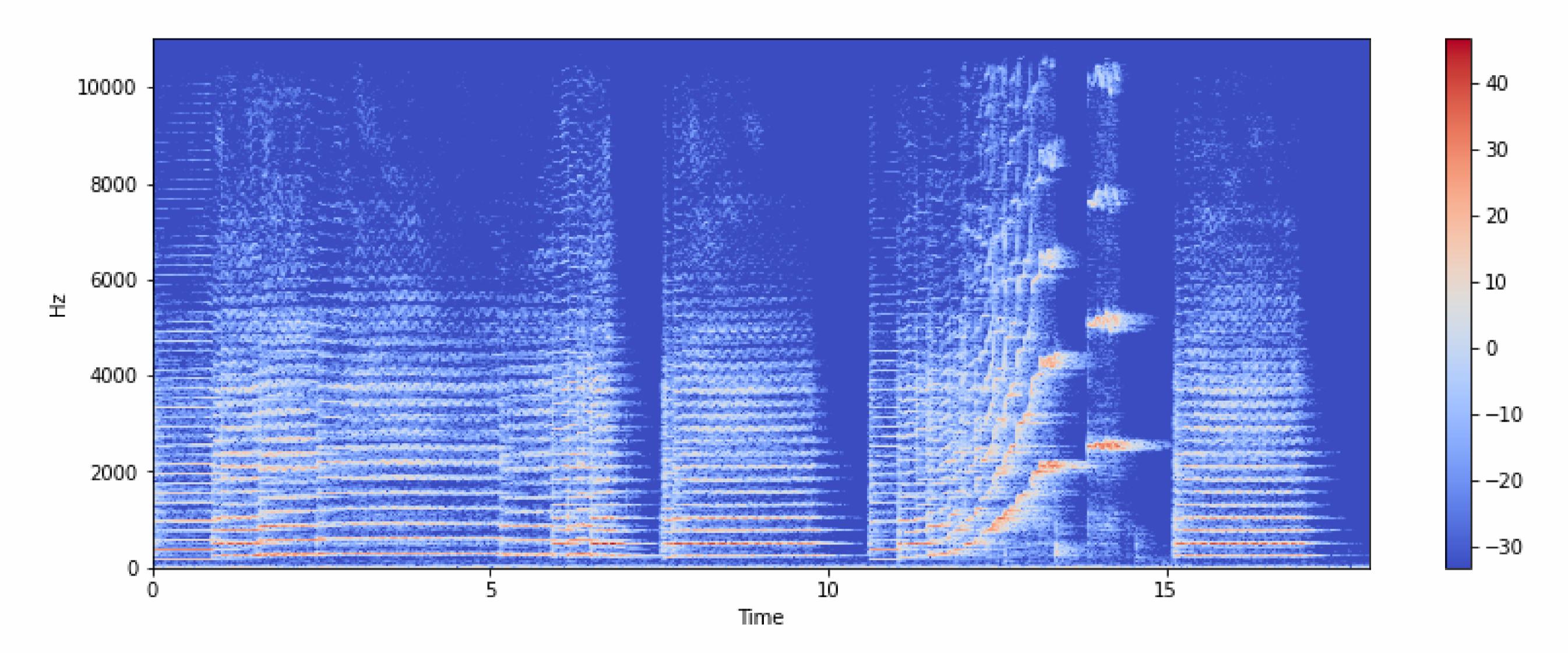
# Выводим спектрограмму на экран

plt.figure(figsize=(14, 5)) #задаем размер

librosa.display.specshow(Xdb, sr=sr, x_axis='Time', y_axis='Hz') #Отобразим спектрограммы

plt.colorbar() #выведем цветовую шкалу

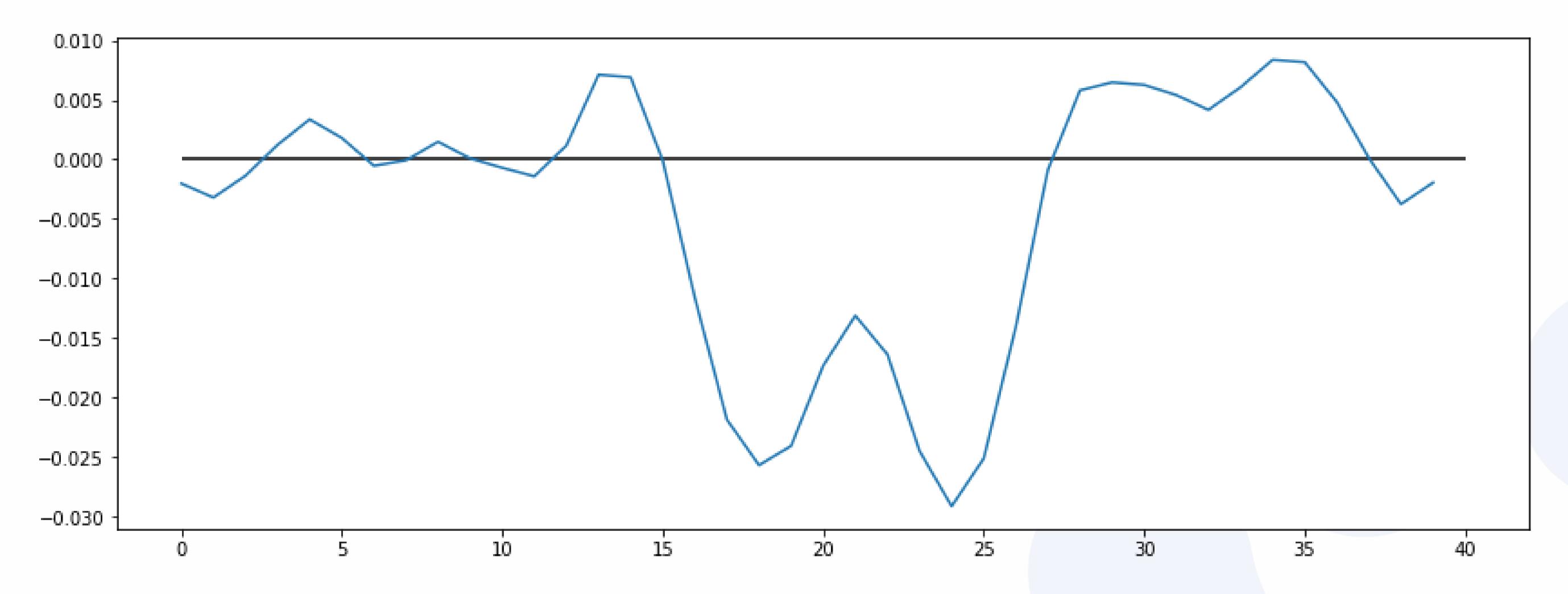
plt.show() #выводим график
```



Спектрограмма показывает зависимость спектральной мощности сигнала от времени.

### 2. Частота пересечения нуля (zero crossing rate)

Частота пересечения нуля – это частота изменения знака сигнала, т. е. частота, с которой сигнал меняется с положительного на отрицательный и обратно.



#### Для подсчетов пересечения нуля используем функцию zero\_crossings():

```
# Рассчитываем пересечения нуля
zero_crossings = librosa.zero_crossings(x[0:40],
pad=False)
# Отображаем результаты
print(sum(zero_crossings)) # Суммарное количество
пересечений
```

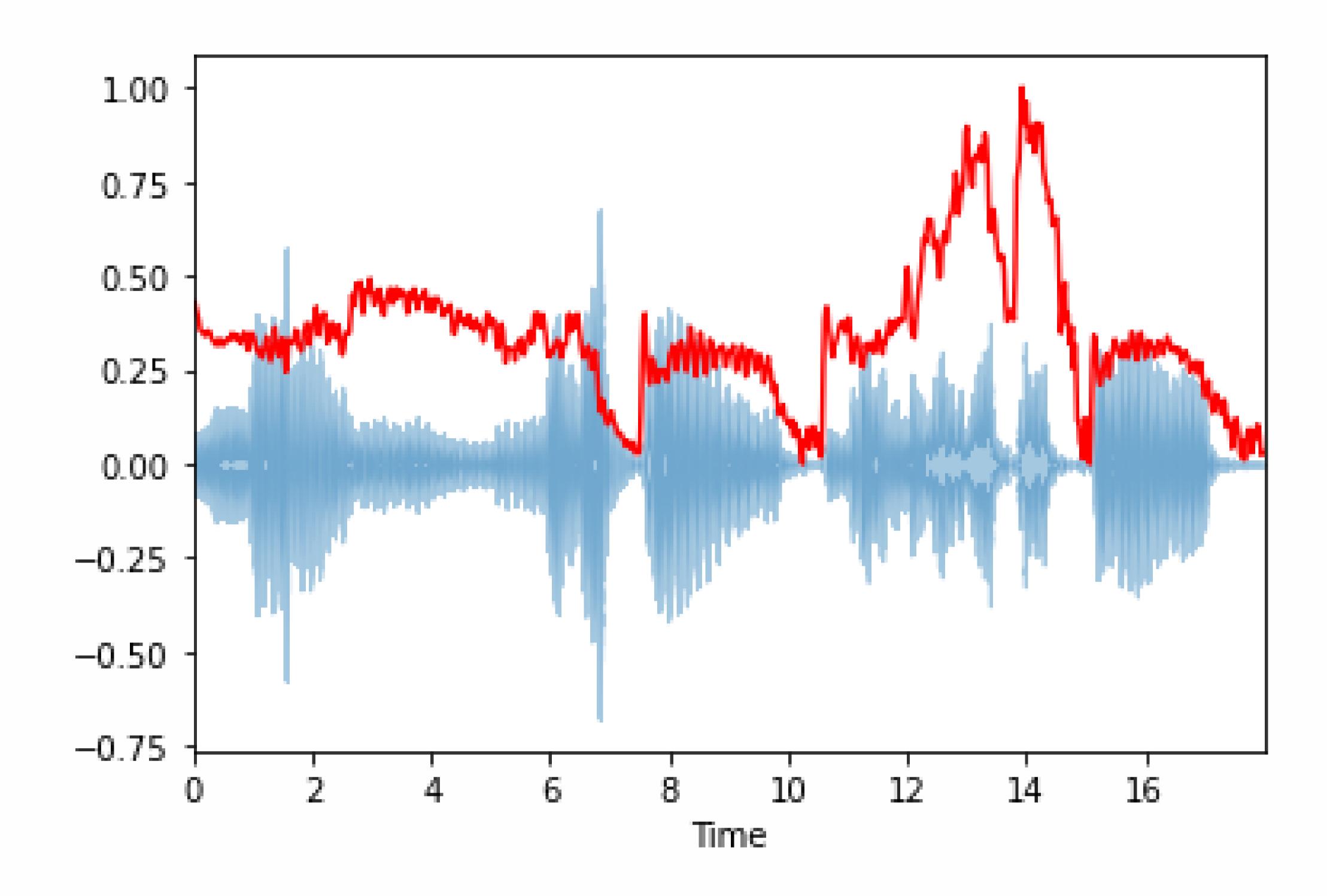
```
print(zero_crossings) # Наличие пересечения в каждой точке

8
[False False False True False False True False True False True False True False F
```

и рассчитывается как средневзвешенное значение всех частот.

Для вычисления спектрального центроида используем функцию librosa. feature.spectral\_centroid():

```
import sklearn # Для нормирования
# Вычисляем спектральный центроид
spectral centroids = librosa.feature.spectral centroid(x,
sr=sr)[0]
# Вычисляем время для визуализации
frames = range(len(spectral centroids))
t = librosa.frames to time (frames)
# Нормализуем спектральный центроид к отрезку 0-1
def normalize (x, axis=0):
 return sklearn.preprocessing.minmax scale(x, axis=axis)
# Строим график сигнала и спектрального центроида
librosa.display.waveplot(x, sr=sr, alpha=0.4) # Построим
амплитуду сигнала
plt.plot(t, normalize(spectral centroids), color='r') #
Построим график нормализованного спектрального центроида
plt.show() # Выводим графики
```

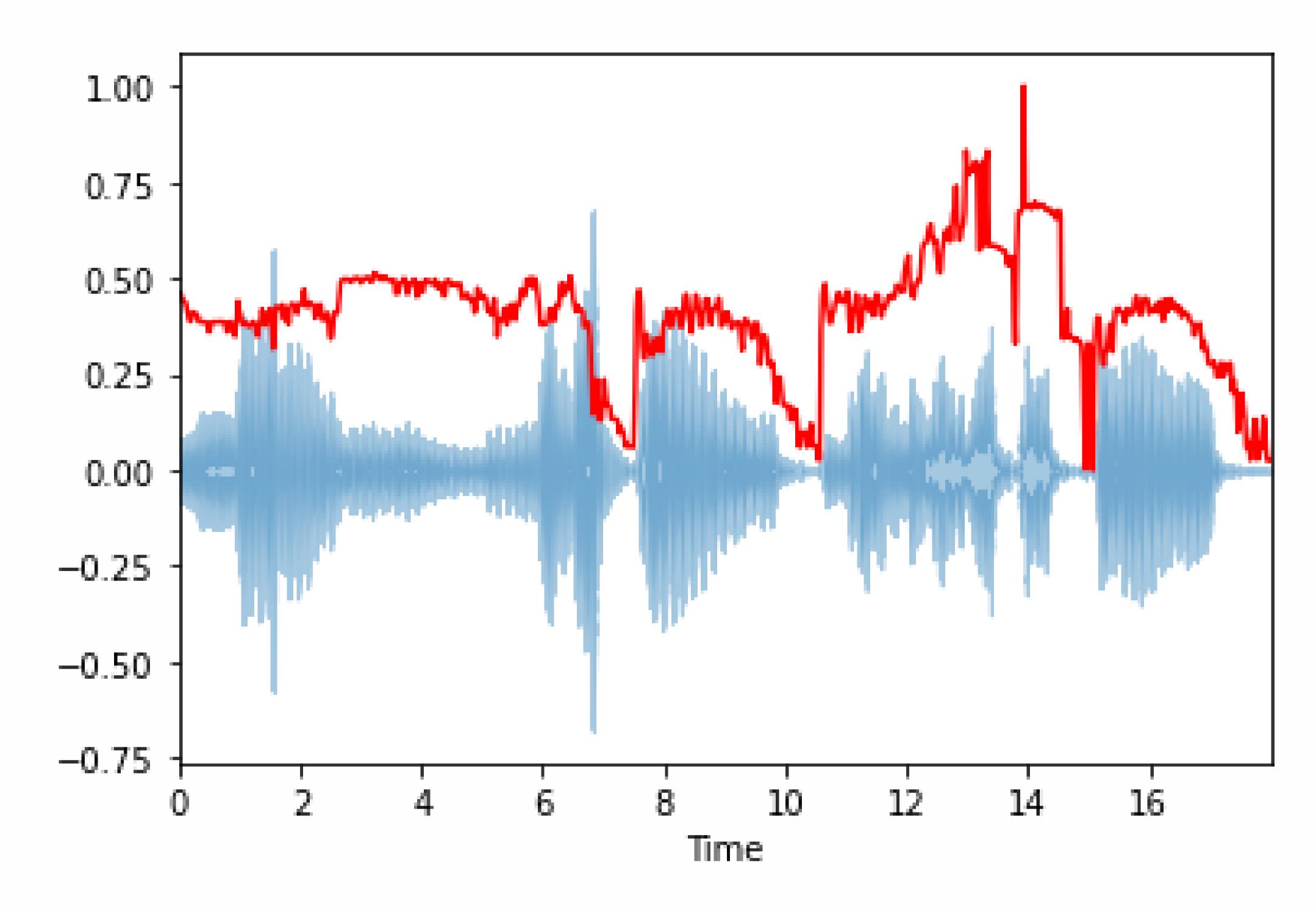


### 4. Спектральный спад частоты

Это мера формы сигнала, представляющая собой частоту, ниже которой лежит определенный процент от общей спектральной энергии, например, 85%.

Для вычисления спектрального спада частоты используем функцию librosa.features.spectral\_rolloff():

```
# Вычисляем и отображаем спектральный спад частоты spectral_rolloff = librosa.feature.spectral_rolloff(x, sr=sr, roll_percent=0.85)[0] librosa.display.waveplot(x, sr=sr, alpha=0.4) # Построим амплитуду сигнала plt.plot(t, normalize(spectral_rolloff), color='r') # Построим график нормализованного спектрального спада частоты plt.show() # Выводим график
```



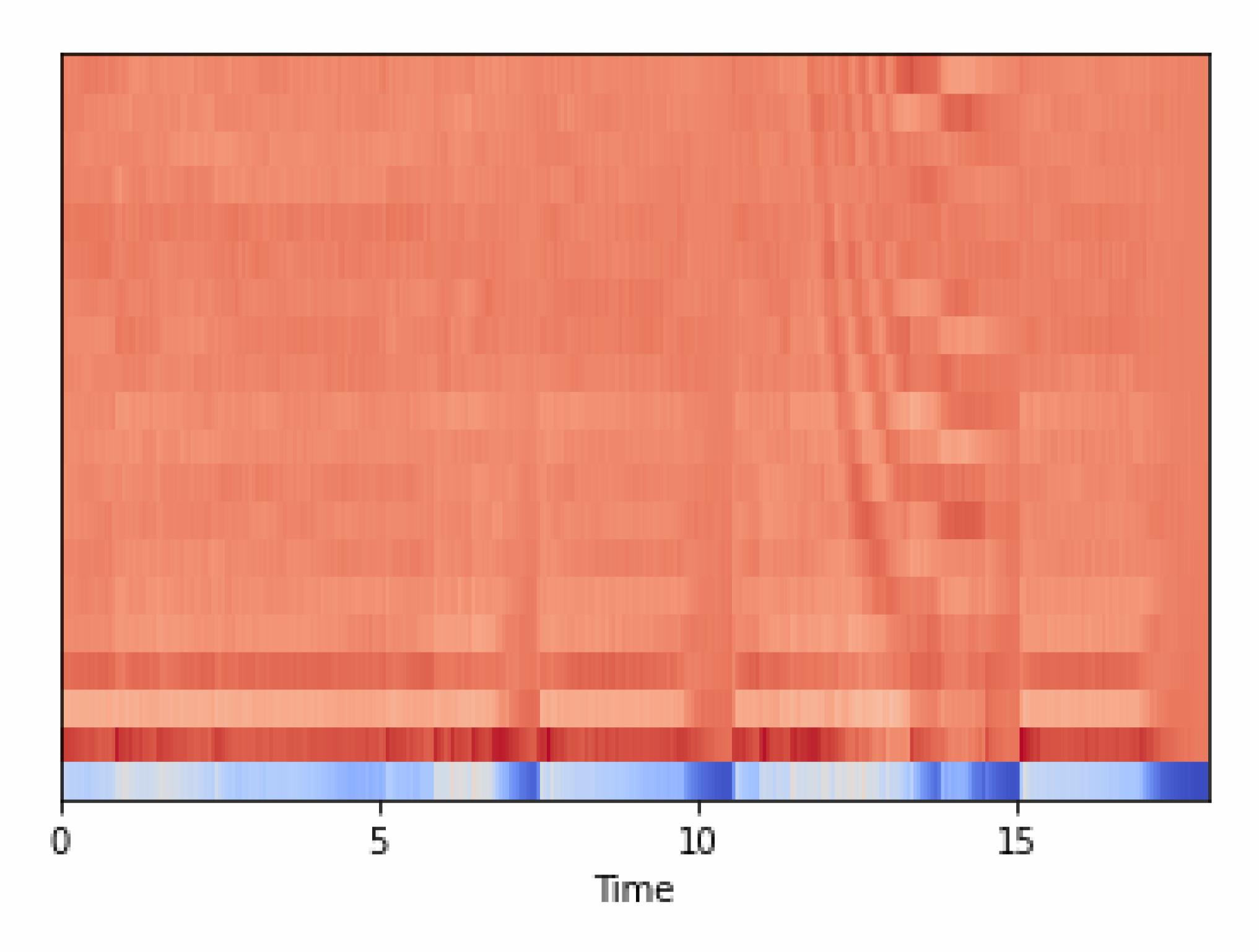
Параметром roll\_percent=0.85 (по умолчанию) мы и указываем этот определенный процент.

### 5. Мел-частотные спектральные коэффициенты (mfcc)

Мfcc представляет собой картинку из 20 строк (20 фильтров), где каждым фильтром (с соответствующей частотой) будет пропущен аудиосигнал. Каждая строка — это обработанный звуковой сигнал какимто частотным фильтром.

Mfcc вычисляется при помощи функции librosa.feature.mfcc():

```
# Вычисляем и отображаем Мел-частотные кепстральные коэффициенты mfccs = librosa.feature.mfcc(x, sr=sr) librosa.display.specshow(mfccs, sr=sr, x_axis='time') # Отобразим спектрограммы plt.show()# Выведем график
```



Mfcc вносит больший вклад в нейронную сеть (относительно других признаков).

#### 6. Частота цветности

Функция цветности – это представление для музыкального звука, при котором весь спектр звука проецируется на 12 участков, представляющих 12 различных полутонов музыкальной октавы.

Для построения частоты цветности используем функцию librosa.feature. chroma\_stft():

```
# Загружаем сигнал

x, sr = librosa.load(audio_path)

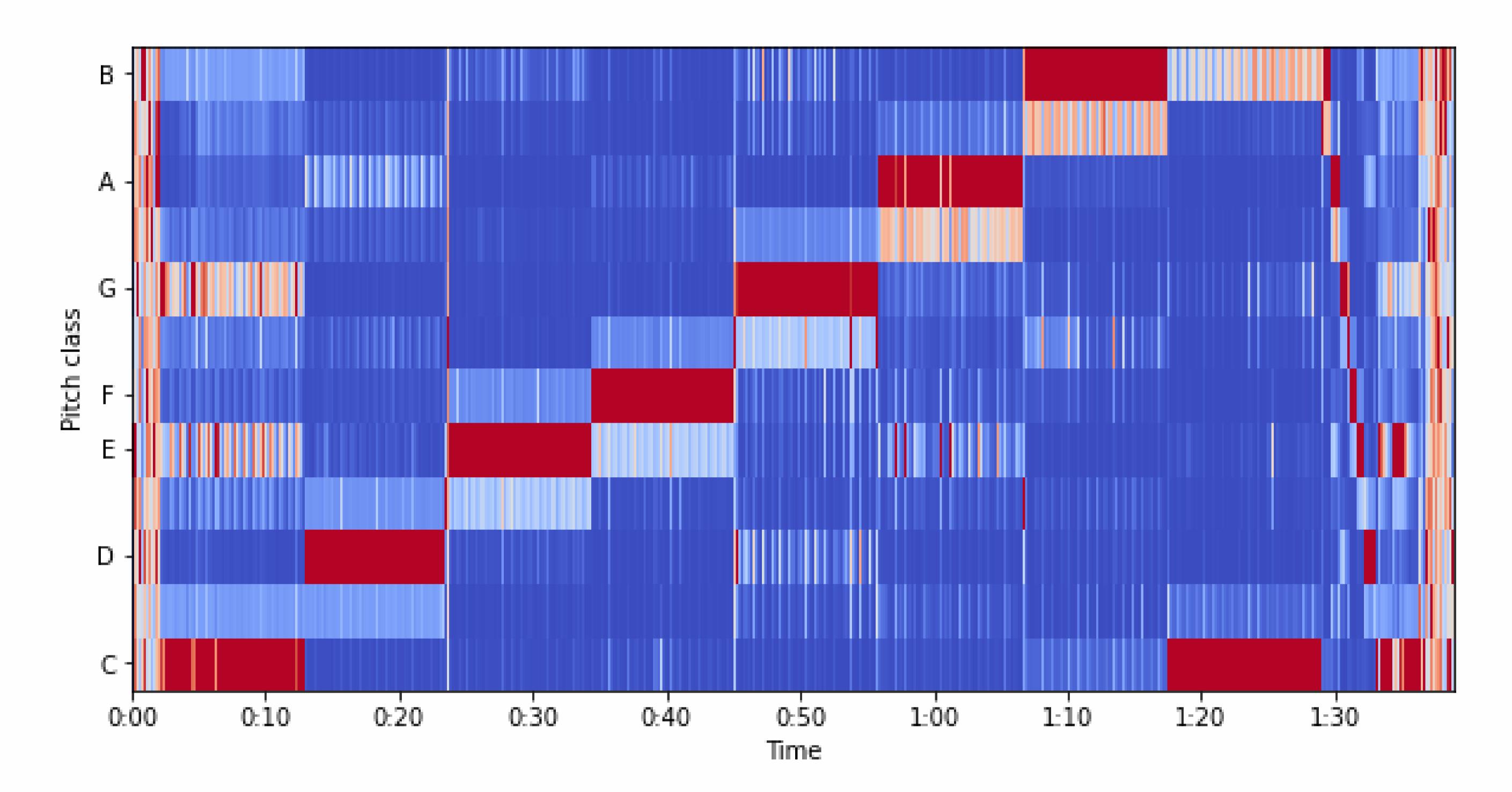
hop_length = 512 # Задаем размер отрезка сигнала, по
которому рассчитывается частоты цветности

# Рассчитываем и отображаем частоту цветности

chromagram = librosa.feature.chroma_stft(x, sr=sr, hop_
length=hop_length)

plt.figure(figsize=(10, 5))# Зададим размер графика
```

librosa.display.specshow(chromagram, x\_axis='time', y\_ axis='chroma', hop\_length=hop\_length, cmap='coolwarm') # Отобразим спектрограммы plt.show()# Выведем график



A, B, C, D, E, F, G – это ноты и между ними полутона. На картинке представлена запись поочередного звукового сигнала 7 нот, примерно по 10 секунд каждой.

Комбинируя перечисленные признаки, можно выполнять такие задачи, как распознавание речи, цифровая обработка сигналов, а также классификация, тегирование и генерация музыки.