# Recuperación de Información Multimedia

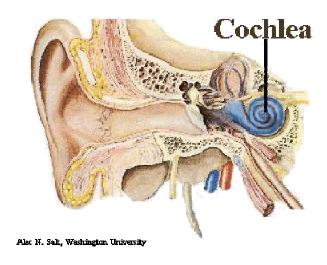
#### Descriptores de Audio

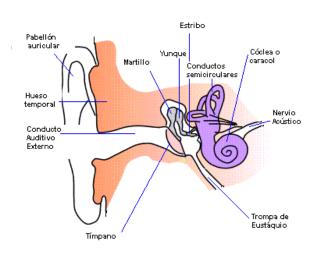
#### CC5213 – Recuperación de Información Multimedia

Departamento de Ciencias de la Computación Universidad de Chile Juan Manuel Barrios – https://juan.cl/mir/ – 2020

## Oído Humano

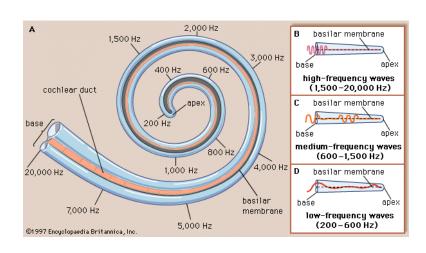
- La onda de aire ingresa por el canal auditivo externo hasta el tímpano, el que mueve una serie de pequeños huesos en el oído medio
- El oído medio golpea el vestíbulo del oído interno moviendo su fluido (perilinfa)
- La Cóclea o Caracol tiene dos ductos por donde va y vuelve la perilinfa y un tercer ducto (rampa coclear) relleno con endolinfa que contiene sensores (estereocilios)
- La Membrana Basilar activa los diferentes estereocilios según las frecuencias del movimiento de la perilinfa.

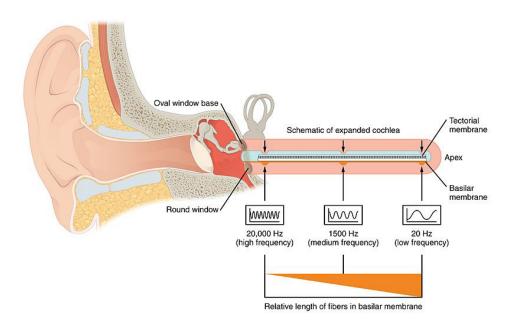




## Órgano de Corti

- La Membrana Basilar varía en rigidez y ancho, para tener diferentes frecuencias de resonancia: delgada y rígida (frecuencias altas) hasta ancha y flexible (frecuencias bajas)
- El movimiento de los más de 10 mil estereocilios produce el impulso nervioso que viaja por el nervio auditivo

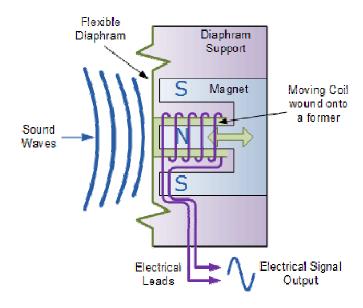






#### Micrófonos

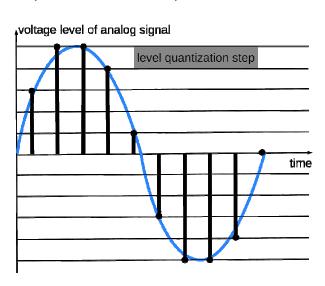
 La onda de sonido hace vibrar el diafragma del micrófono, que mueve una bobina sobre un imán y produce un impulso eléctrico (inducción electromagnética)





#### Codificación del audio

- Codificación PCM (pulse-code modulation) consiste en capturar la señal (amplitud) cada cierto tiempo fijo
  - □ Frecuencia (sampling rate): La tasa a la que se mide la amplitud: 8kHz (voz), 16kHz, 44.1kHz (CD), 48kHz, 96kHz
  - □ Profundidad (bit depth): La resolución usada para cada valor de amplitud (sample): s16le (entero 16 bits -32768 a 32767), s24le (entero 24 bits), f32le (float 32 bits)



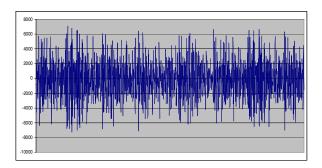


#### Decodificación del Audio

Los primeros samples de un audio decodificado:

12	160 2	207 -	-36	-651	-976	-796	-642	-458	-50	104	-161	-31	774	1257	1010	535	
	1														l		

 Graficando los samples de 1 segundo de audio:



Convertir un audio en su versión decodificada:

ffmpeg -i video.mp4 -ac 1 -vn -sn -ar 16000 -acodec pcm\_s16le -f s16le audio.raw

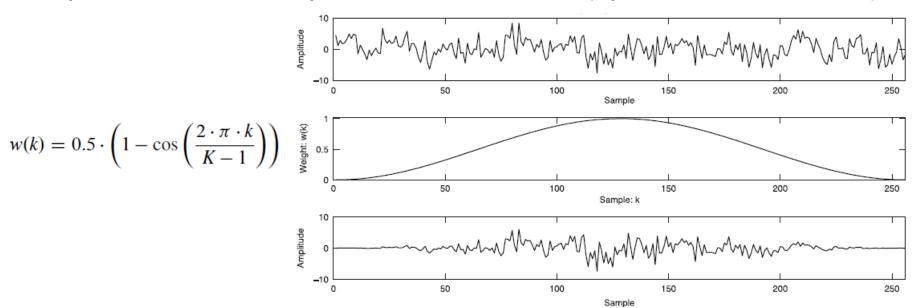
Escuchar un audio decodificado:

```
ffplay -f s16le -acodec pcm_s16le -ar 16000 audio.raw
vlc --demux=rawaud --rawaud-channels 1 --rawaud-samplerate 16000 --rawaud-fourcc=s16l audio.raw
```



## Windowing

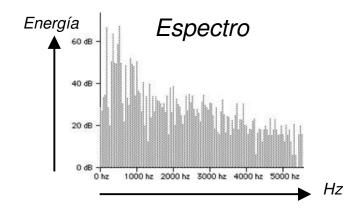
- Dividir pista de audio en ventanas pequeña, usualmente entre 10 a 100 ms, unos 256-8192 samples (potencia 2)
- Se calcula la FFT sobre la ventana de samples para obtener la energía de cada frecuencia
- Para evitar saltos, previo a la FT se multiplica la ventana por una función que suavice bordes (ej. función de Hann)

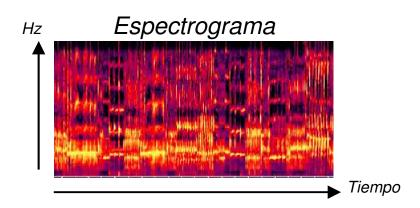




## Espectro del Audio

- La Transformada de Fourier (FT) sobre la ventana entrega el espectro de frecuencias
  - Cada coeficiente muestra la energía o el aporte de esa frecuencia al audio
  - □ 300 Hz a 2 kHz es el rango audible más relevante







## Descriptores de Bajo Nivel

- Dominio Temporal:
  - □ **Amplitude Envelope**: Máxima amplitud  $AE_t = \max_{k=t \cdot K}^{(t+1) \cdot K-1} s(k)$  en la ventana (sample máximo)
    - Representar un ritmo
  - Root-Mean-Square energy: Raíz de la suma de los cuadrados de las amplitudes

$$RMS_t = \sqrt{\frac{1}{K} \cdot \sum_{k=t \cdot K}^{(t+1) \cdot K - 1} s(k)^2}$$

- Mide el "loudness" (intensidad del sonido, volumen)
- □ **Zero-Crossing Rate**: Cantidad de cambios de positivo a negativo  $ZCR_t = \frac{1}{2} \cdot \sum_{k=1}^{(t+1) \cdot K-1} |\operatorname{sgn}(s(k)) \operatorname{sgn}(s(k+1))|$



## Descriptores de Bajo Nivel

- Dominio de Frecuencias:
  - □ Band Energy Ratio: Razón entre energías de frecuencias bajas vs frecuencias altas
  - □ Spectral Centroid: Centro de masa de las energías de las frecuencias
  - Spectral Spread o Bandwidth: Variación de las energías con respecto al Spectral Centroid
  - Spectral Flux: Suma de diferencias de energías entre ventanas consecutivas

$$BER_{t} = \frac{\sum_{n=1}^{F-1} m_{t}(n)^{2}}{\sum_{n=F}^{N} m_{t}(n)^{2}}$$

$$SC_t = \frac{\sum_{n=1}^{N} m_t(n) \cdot n}{\sum_{n=1}^{N} m_t(n)}$$

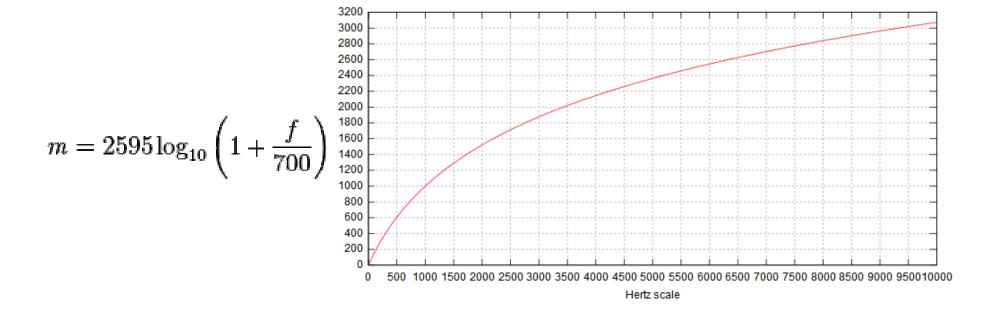
$$BW_t = \frac{\sum_{n=1}^{N} |n - SC_t| \cdot m_t(n)}{\sum_{n=1}^{N} m_t(n)}$$

$$SF_t = \sum_{n=1}^{N} (D_t(n) - D_{t-1}(n))^2$$

## M

#### **Escala Mel**

- La sensibilidad del oído no es lineal con las frecuencias
- Convertir frecuencias a escala Mel (escala logarítmica)





## **Descriptor MFCC**

- Mel-frequency cepstral coefficients (MFCC)
  - □ Convertir cada frecuencia de la FT a la escala Mel
  - Utilizar el logaritmo de los coeficientes de cada frecuencia Mel
  - □ Codificar los coeficientes usando DCT
  - □ Los coeficientes de la DCT forman el descriptor
- El "Espectro del Espectro" es llamado el "Cepstro"
- MFCC es el descriptor de audio más usado para reconocimiento de voz y análisis de audio en general



## Más Descriptores

- Descriptor OSC (Octave-Based Spectral Contrast) similar al MFCC
- Otros descriptores son las estadísticas en el tiempo de los low-level o MFCC para calcular el Rhythm, Pitch, Chroma
- Se usan como base para problemas de más alto nivel como clasificación de géneros, artistas, grupos musicales, identificar instrumentos, etc.



## Descriptor para Duplicados

- Descriptor binario para detectar duplicados:
  - □ Tamaño de venta a 25 ms
  - □ Frecuencias entre 300 Hz a 3 kHz, se calculan 16 frecuencias o sub-bandas
  - □ Representa el perfil de las frecuencias, si hay aumento o disminución entre bandas consecutivas
  - □ Descriptor binario de 15 bits
  - □ Para una ventana n y sub-banda m, el m-ésimo bit del n-ésimo descriptor vale 1 si:

$$E(n,m) > E(n,m+1)$$



## Descriptor de Audio (Phillips)

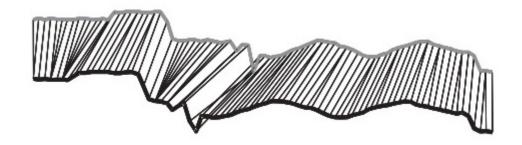
- Otro descriptor binario para duplicados:
  - □ Usa los coeficientes de cada frecuencia Mel
  - Se comparan las diferencias de energía entre canales consecutivos entre dos ventanas consecutivas
  - □ Descriptor binario 32 bits
  - □ Para una ventana n y sub-banda m, el m-ésimo bit del n-ésimo descriptor vale 1 si la diferencia de energías aumenta:

$$E(n,m) - E(n,m+1) > E(n-1,m) - E(n-1,m+1)$$

## M

### Comparación de series temporales

- Dynamic Time Warping busca la mejor alineación entre entre dos secuencias
  - □ Función de costo entre ventanas (ground-distance)



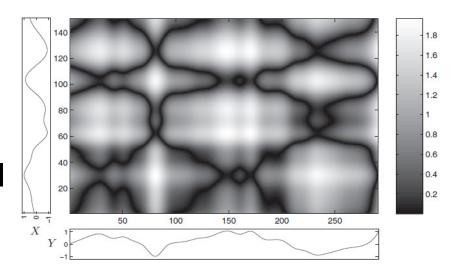
Definición recursiva (largos n y m):

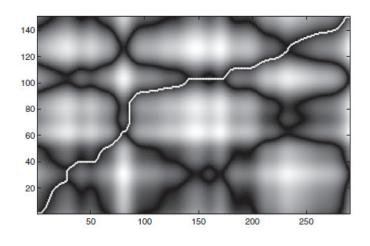
$$D(n,m) = \min\{D(n-1,m-1), D(n-1,m), D(n,m-1)\} + c(x_n, y_m)$$



## **Dynamic Time Warping**

- Calcular matriz de costos entre las componentes de ambas secuencias
  - □ Distancia entre descriptores
- El valor de la DTW(x,y) es el costo del camino óptimo (menor suma total)
- Restricciones:
  - Debe iniciar en (0,0) y finalizar en (n,m)
  - Camino continuo, sin saltos ni devolverse
  - Se puede fijar un desfase máximo entre secuencias







## Implementación DTW

- Implementación eficiente usa programación dinámica
  - □ Costo de evaluación: O(n m)
- Propiedades:
  - □ Puede comparar secuencias de largo distinto
  - Puede encontrar varios caminos óptimos (mismo costo)
  - □ Es simétrica si la ground-distance es simétrica
  - □ NO es métrica aunque la ground-distance sea
- Ejemplo en Python:
  - □ https://librosa.github.io/librosa/auto\_examples/plot\_music\_sync.html



#### Librerías

- LibROSA: <a href="https://librosa.github.io/librosa/">https://librosa.github.io/librosa/</a>
- Marsyas: <a href="http://marsyas.info/">http://marsyas.info/</a>
- HTK: <a href="http://htk.eng.cam.ac.uk/">http://htk.eng.cam.ac.uk/</a>
- Sphynx: <a href="https://cmusphinx.github.io/">https://cmusphinx.github.io/</a>
- Spro: <a href="http://www.irisa.fr/metiss/guig/spro/">http://www.irisa.fr/metiss/guig/spro/</a>
- CLAM: <a href="http://www.clam-project.org">http://www.clam-project.org</a>
- Calcular MFCC:
  - □ Versión C: <a href="https://github.com/jsawruk/libmfcc">https://github.com/jsawruk/libmfcc</a>
  - □ Versión C++: <a href="https://github.com/tlacael/MFCC">https://github.com/tlacael/MFCC</a>



## **Papers**

- Z. Fu, G. Lu, K. Ming, and D. Zhang. A Survey of Audio-Based Music Classification and Annotation. IEEE Transactions on Multimedia, 2011.
- A. Saracoglu et al. Content based copy detection with coarse audio-visual fingerprints. In Proc. of the int. workshop on Content-Based Multimedia Indexing (CBMI), 2009.
- J. Haitsma and T. Kalker. A highly robust audio fingerprinting system. In Proc. of the int. symp. on Music Information Retrieval (ISMIR), 2002.



## Bibliografía

Music Similarity and Retrieval.

Knees et al. 2016

- □ Cap 2.3 (descriptores low-level)
- □ Cap 3 (Mel, MFCC)

