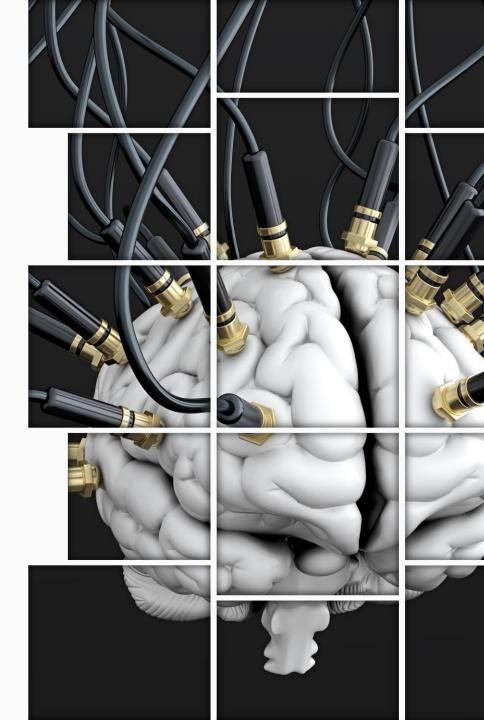


Taller N°2

Introducción a la adquisición y procesamiento de SSVEP

Mgr. Bioing. Baldezzari Lucas *Profesor Encargado Ingeniería Biomédica*









Objetivos del taller



• Entender qué son y cómo se producen los SSVEP y así sentar las bases para que puedan aprender de manera autónoma.



 Comentar en qué región del cerebro se generan los SSVEP y cómo los registramos.



Comentar cuales son sus características básicas.



• Realizar un procesamiento básico para visualizar la presencia de SSVEPs en un set de datos disponible.





Introducción teórica

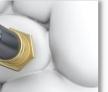
¿Qué son los potenciales evocados?

Los Potenciales Evocados (EPs) consisten en cambios estereotipados en la actividad eléctrica de las neuronas generados por estímulos externos y que pueden ser registrados desde el cuero cabelludo.

Existe una relación entre el estímulo, la actividad cerebral y el estado cognitivo de la persona, por estas razones los EPs han sido y son objeto de estudio.

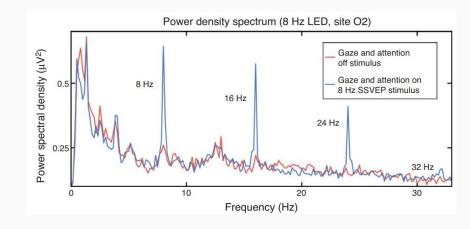
Encontramos **Potenciales Evocados Visuales (VEPs),** Potenciales Evocados Somatosensoriales (SEPs) y Potenciales Evocados Auditivos (AEPs).













Potenciales Evocados Visuales



Los VEPs ocurren sobre la corteza visual luego de recibir estímulos visuales repentinos —flash, aparición de una imagen, cambios de colores-. El cerebro puede responder a cada estímulo visual, por esto, el procesamiento cerebral esta sincronizado con ellos.



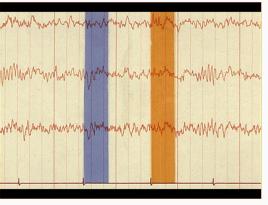
Los VEPs se clasifican según tres criterios

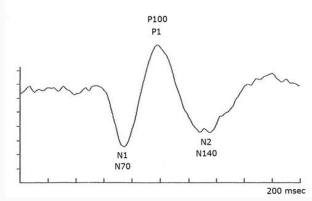
- i. Las características morfológicas y físicas del estímulo.
- ii. La frecuencia del estímulo.
- iii. El campo de estimulación.



Según la frecuencia del estímulo podemos encontrar *VEPs Transientes* (TVEPs) y *VEPs de Estado Estacionario (SSVEPs).*

















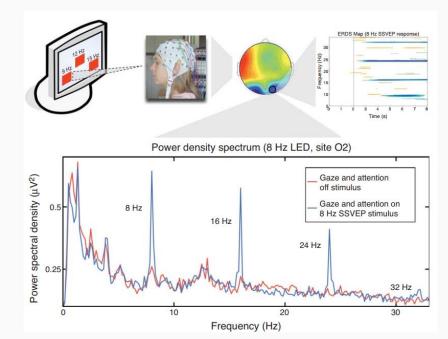


Potenciales Evocados Visuales de Estado Estacionario (SSVEPs)

Los SSVEPs son oscilaciones de voltaje que se generan debido a un estímulo rápido y repetitivo – como un grupo de LEDs parpadeando-.

Los sucesivos estímulos producen respuestas evocadas similares, las cuales se solapan entre sí y generan oscilaciones estacionarias en el tiempo.

Los SSVEPs poseen una ventaja fundamental respecto de los TVEPs y es que poseen una mejor relación señal ruido.





Paradigmas de estimulación







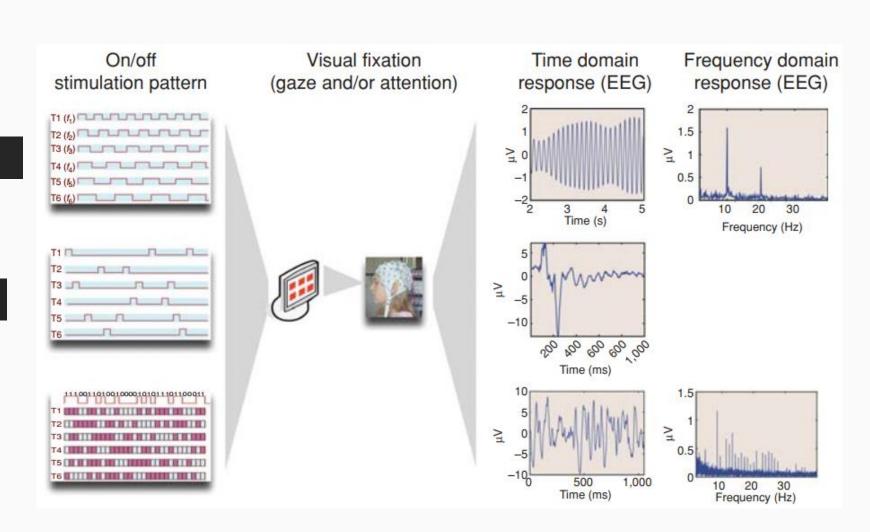




(f-VEP)

c-VEP o m-VEP

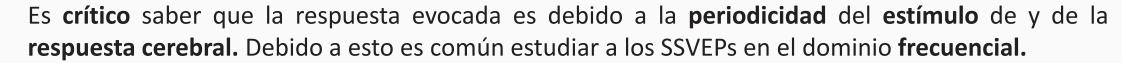
t-VEP







Paradigma *f-VEP*



Debemos considerar que el CNS es un sistema no lineal.

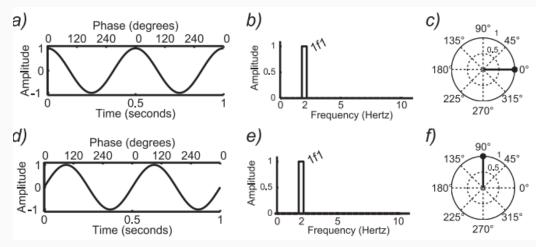
Un estímulo senoidal con frecuencia F y fase $\phi = 0$, producirá una salida formada por bandas estrechas correspondientes a una frecuencia central f y varios armónicos dados por 2f, 3f, etc, con una fase $\phi \neq 0$ debido a retrasos en el procesamiento del estímulo por parte del CNS.

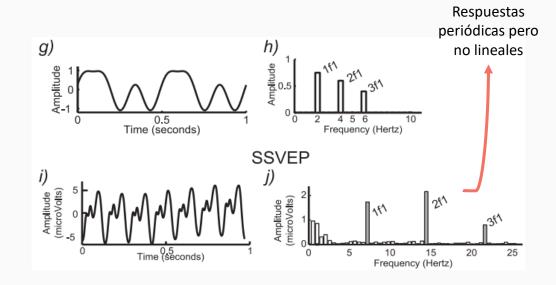
























Consideraciones

- ¿Es lo mismo prender todos los leds del Módulo de Control o Joystick de una sola vez o es mejor que los grupos de LEDs de cada comando no se prendan todos juntos sino de manera alternada?
- ¿Importa cómo se dispongan los LEDs? ¿Importa la distancia entre LDEs?
- ¿Es importante estar enfocados y prestando atención?
- Si generamos estímulos senoidales de la misma frecuencia, pero corridos en fase, ¿es posible diferenciar sus respuestas?
- Y mas!





Registro de SSVEPs

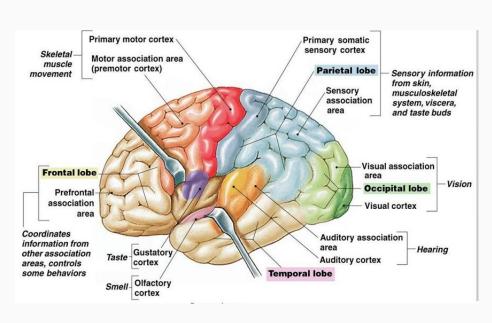


El procesamiento de la visión se realiza en los lóbulos occipitales de cada hemisferio.



La corteza visual recibe información proveniente de la retina y la procesa. El área de asociación visual es la encargada de asociar e interpretar lo que vemos.









Registro de SSVEPs

¿Dónde vamos a colocar los electrodos de registro?

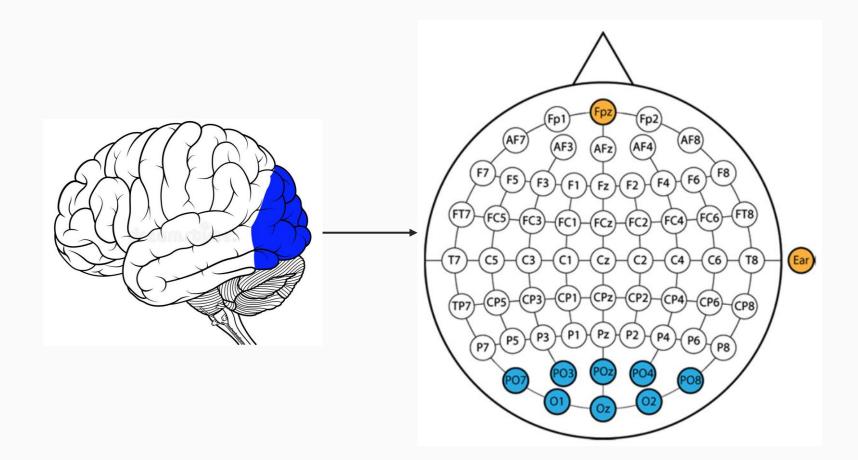
















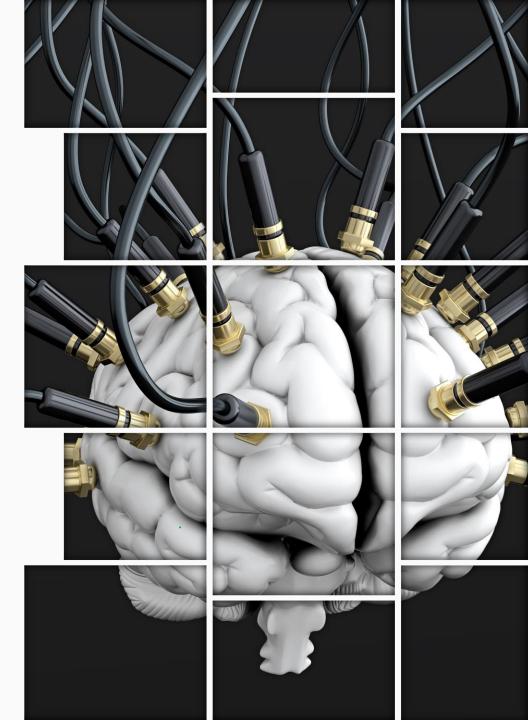




Diagrama de bloques

Desde la adquisición hasta la clasificación.

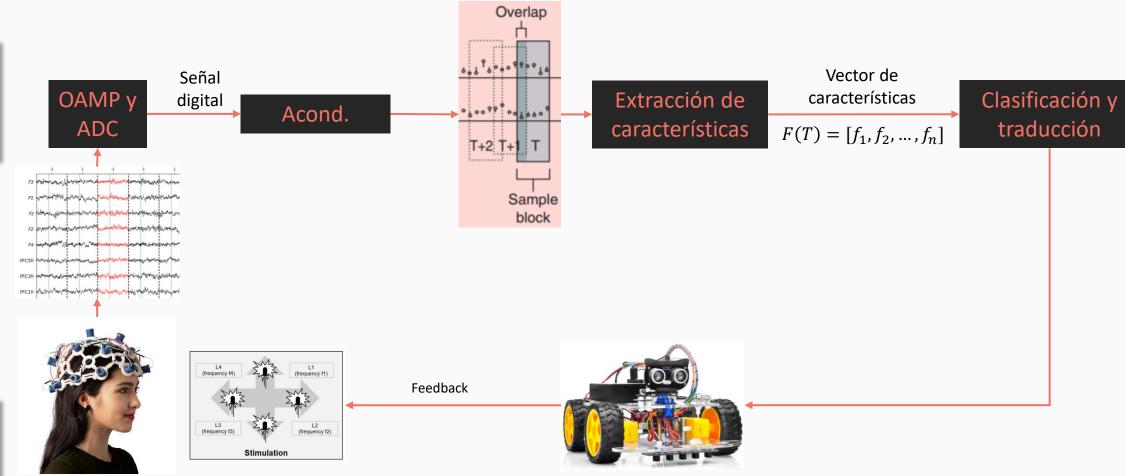














Acondicionamiento



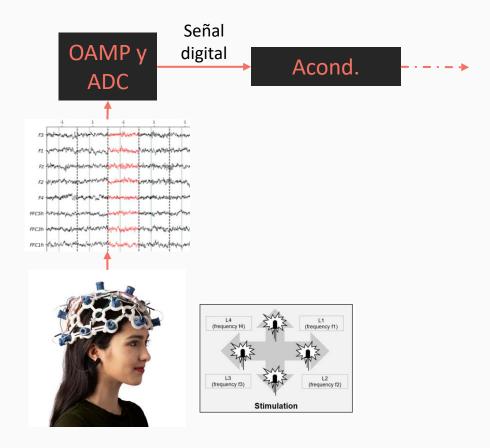
El acondicionamiento consiste en tomar nuestra señal digitalizada y procesarla para acotar su ancho de banda, eliminar posibles artefactos de movimientos, ruido de línea, entre otros.















Acondicionamiento



$$y[n] = \sum_{k=0}^{M} b_l x[n-k] - \sum_{k=1}^{N} a_l y[n-k]$$

- FIR: No utiliza información del pasado.
- IIR: Utiliza información de muestras pasadas.













Veamos algo de código

¿Cómo esta organizada la información?



 $EEG[Blancos \times Canales \times Muestras \times Trials]$

Donde,

- Blancos: Son los target a donde se enfocó el usuario. [9.25, 11.25, 13.25, 9.75, 11.75, 13.75, 10.25, 12.25, 14.25, 10.75, 12.75, 14.75][Hz]. Son 12 blancos.
- Canales registrados: Son 8 en total.
- Muestras: Cantidad de muestras registradas. Multiplicando la cantidad de muestras por el período de adquisición obtenemos el tiempo (en segundos) que dura mi señal.
- Trials: Hace referencia a la corrida. En este experimento se realizaron 15 trials por cada blanco o target.

¿Si quisiera graficar la señal de EEG correspondiente al blanco de 11.25Hz, del canal 5 y el trial 6?



∂ python[™]

Filtrando y graficando mi señal de EEG

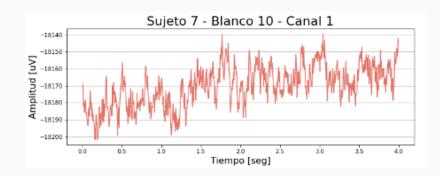


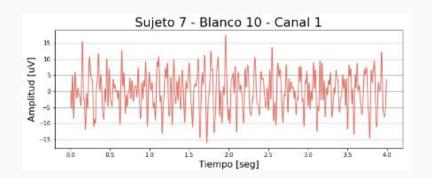
Vamos a cargar nuestro set de datos y a filtrarlo mediante un filtro Butterworth de 4to orden mediante el paquete *scipy.signal* de Python. Frecuencias de corte a probar, [0.5Hz, 40.0Hz] y [5.0Hz, 80.0Hz], también pueden probar otras frecuencias de corte.



- Cargar datos para sujeto 2 y 8.
- Graficar los canales de EEG para ambos sujetos con y sin filtro. Comentar qué características y qué diferencias tienen.
- Si se aumenta el orden del filtro, ¿mejora el filtrado de la señal? ¿Se ve alguna diferencia significativa?

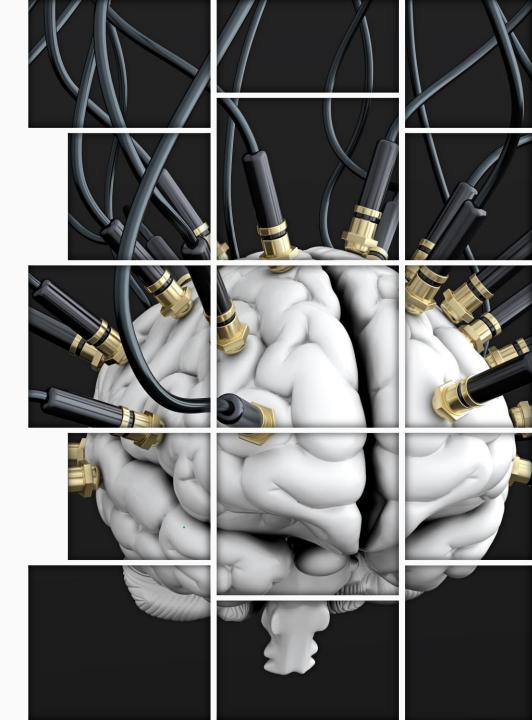














FFT y gráfica del espectro de la señal de EEG



Para observar el contenido frecuencial de una señal en tiempo discreto podemos aplicar la Transformada de Fourier Discreta (DFT) –u otra técnica, como Wavelet-.



$$X_k = \sum_{n=0}^{N-1} x_n e^{-j\frac{2\pi}{N}kn} = \sum_{n=0}^{N-1} x_n \left[\cos\left(\frac{2\pi}{N}kn\right) - j \sin\left(\frac{2\pi}{N}kn\right) \right]$$



Para aplicar la DFT deben cumplirse algunas condiciones, entre la más importante tenemos que nuestra señal sea periódica, estacionaria, discreta y finita en el tiempo.



La señal de EEG es **no estacionaria**. ¿Entonces?





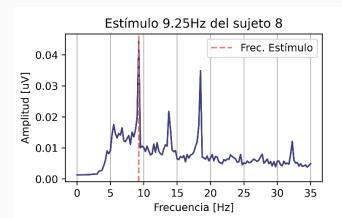
FFT y gráfica del espectro de la señal de EEG

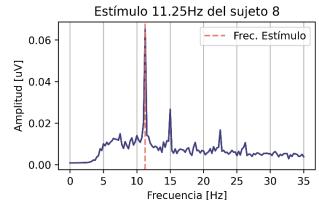
Para obtener el espectro de frecuencias de las señales utilizaremos la, la cual computa la DFT en una dimensión.

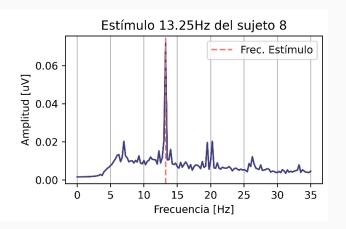


El algoritmo que utilizaremos aplica un "ventaneo" en el dominio temporal con solapamiento para obtener una cierta cantidad de "segmentos" de mi señal original, luego a cada segmento se le aplica numpy.fft.fft. Esto lo realizamos con el método *segmentingEpochs()* el cual lo encontrarán en los repositorios de cada equipo.





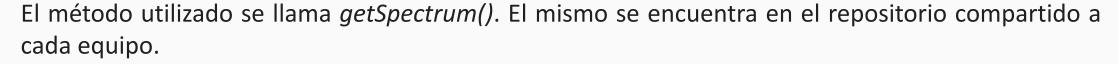








FFT y gráfica del espectro de la señal de EEG





¿Cuáles son las diferencias que pueden verse?

¿Es posible discriminar entre cada estímulo?

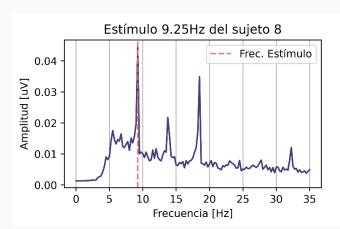
¿Qué observaciones se pueden hacer respecto de los armónicos?

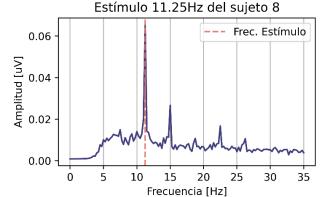
¿Es nítida la diferencia entre estímulos para ambos sujetos? ¿Y entre canales?

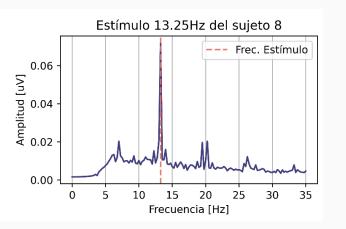










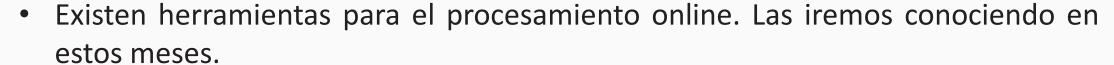






¿What next?







• Es recomendable indagar en repositorios ya existentes. Es clave poder adquirir y graficar la señal de EEG obtenida por la placa de adquisición OpenBCI, para esto utilizaremos la librería *OpenBCI_Python*.



• Luego de adquirida la señal, debemos pre procesarla en tiempo online –no tiene mayores inconvenientes-.



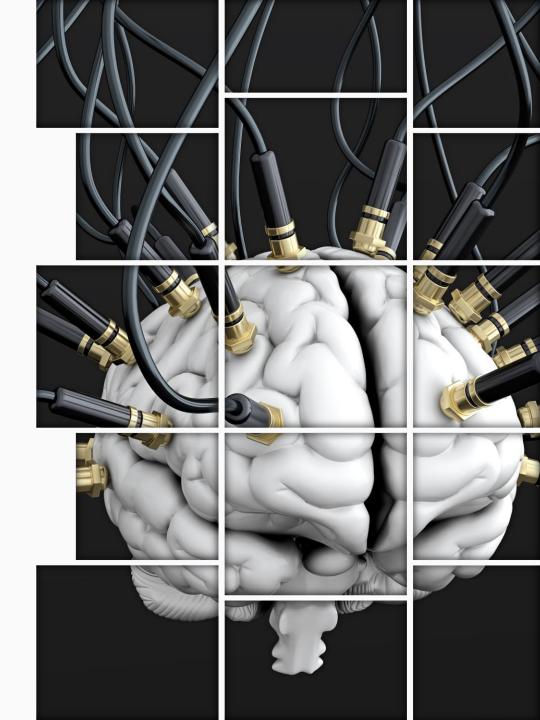
 Una vez pre procesada deberán ver cuales métodos aplicar para obtener las características de las señales obtenidas para poder clasificarlas y obtener un comando.







¿Preguntas?





Bibliografía



"Brain Computer Interfaces, a Review". Luis Fernando Nicolas-Alonso and Jaime Gomez-Gil. Department of Signal Theory, Communications and Telematics Engineering, University of Valladolid, Valladolid 47011, Spain;



- "Brain Computer Interfaces: Principles and Practice". Wolpaw Jonathan. Oxford. Published by Oxford University Press, Inc. 2012.
- "How many people could use an SSVEP BCI?". Christoph Guger, at all. Front. Neurosci., 19 November 2012.



"Transient and steady-state VEPs". Shozo Tobimatsu. Department of Clinical Neurophysiology, Neurological Institute, Graduate School of Medical Sciences, Kyushu University. Japan. 2002.



"The steady-state visual evoked potential in vision research: A review". Anthony M. Norcia y otros. Journal of Vision (2015) 15(6):4, 1-46.





Taller N°2

Introducción a la adquisición y procesamiento de SSVEP

Mtr. Bioing. Baldezzari Lucas *Profesor Encargado Ingeniería Biomédica*

