A.A. 2020/21

# ELABORAZIONE DI DATI E SEGNALI BIOMEDICI - MATLAB

SILVIA FRANCESCA STORTI

FABS:)

Questi appunti/sbobinatura/versione "discorsiva" delle slides sono per mia utilità personale, quindi pur avendole revisionate potrebbero essere ancora presenti typos, commenti/aggiunte personali (che anzi, lascio di proposito) e nel caso peggiore qualche inesattezza!

Comunque spero siano utili! 🎡 🛠



Questa sbobina fa parte della mia collezione di sbobinature, che è disponibile (e modificabile!) insieme ad altre in questa repo:

https://github.com/fabfabretti/sbobinamento-seriale-uniVR

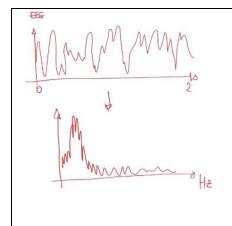
# Table of Contents

NOTA	1
Frasformata di Fourier (DFT)	3
ecture #6 : Funzioni relative a sistemi LTI e filtri (lecture 6)	4
ecture #6: Utilizzo e sintesi di filtri	5
ab #3: EEGlab – Analisi completa via GUI	12
ab #4: EEGlab – Analisi completa via scripting	17
ab #5: FSL e FSLeves – elaborazione di mappe statistiche via GLM	19

# Trasformata di Fourier (DFT)

L'intervallo che distanzia due campionamenti è l'intervallo di campionamento, e il suo reciproco la frequenza di campionamento.

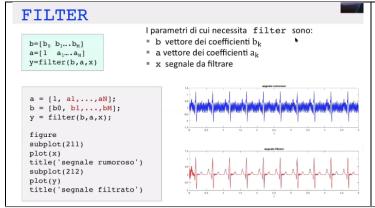
In matlab esiste solo la trasformata discreta (obv non possiamo lavorare su sequenze infinite in un calcolatore!)



Poi tradurremo questo segnale in un segnale in frequenza, ovvero una figura che rappresenta a trasformata di fourier e quindi il contenuto spettrale.

```
N = length(signal); -> numero di campioni
Fs = 256; -> frequenza di campionamento
L = N/Fs; -> finestra di osservazione (in secondi)
T = (0 : 1/Fs : L-1/Fs);
FTx=fft(signal,N) -> prende il segnale e il numero di campioni
S=(abs(FTx).^2)/N -> formula della potenza spettrale
Anche qui non vogliamo plottare "da solo" ma mettere su x il vettore delle frequenze
f_FT = (0:Fs/N:Fs-Fs/N)
Non è necessario plottarlo tutto: lo spettro è a specchio, quindi posso prelevare solo la metà dei campioni
S=s(1:N/2)
f_ft=f_ft(1:N/2)
plot(f_FT,s)
```

# Lecture #6: Funzioni relative a sistemi LTI e filtri (lecture 6)



Usiamo la funzione filter per creare e applicare un filtro. Dato in input vettori coi coefficienti + segnale di input, butta fuori il segnale filtrato.

Usiamo Filter anziché Conv in quanto Conv.

# ROOTS e POLY

x = roots(C) si calcolano le radici del polinomio i cui coefficienti, in ordine di grado decrescente, sono contenuti nel vettore C. In uscita si ottiene il vettore delle radici.

Es. Si consideri il sistema ARMA

$$y(n) = 0.8y(n-1) + x(n)$$
poli = roots(a)
zeri = roots(b)

$$H(z) = \frac{1}{1 - 0.8z^{-1}} = \frac{z}{z - 0.8} \Rightarrow \begin{array}{c} \text{zeri = roots([1 \ 0])} \\ \text{poli = roots([1 \ -0.8])} \end{array} \Rightarrow \begin{array}{c} \text{zeri = 0} \\ \text{poli = 0.8} \end{array}$$

**y = poly(A)** si convertono le radici contenute nel vettore A in polinomio. In uscita si ottiene il vettore dei coefficienti del polinomio.

Es. Si considerino le radici contenute nei vettori zeri e poli

zeri = [0 1 1]; poli = [0];  
num = poly(zeri) 
$$\Rightarrow$$
 num = [1 -2 1 0]  $\Rightarrow$  H(z) =  $\frac{z^3 - 2z^2 + z}{z}$   
den = poly(poli)

La funzione root estrude le soluzioni dai coefficienti ak e bk. Attenzione a metterli in ordine decrescente!

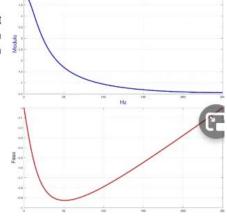
# FREQZ

[H,F] = freqz(b,a,N,Fs) calcola H(f) corrispondente ai polinomi b e a su N campioni, equispaziati fra 0 e Fs/2, della risposta in frequenza del sistema ARMA a coefficienti in B ed A

Es. N = 1024, Fs = 500 Hz

**freqz** crea un **vettore reale F** e un **vettore complesso H** che contengono 1024 valori equispaziati fra 0 e 250 (= metà della frequenza di campionamento) e i relativi campioni della risposta in frequenza del sistema ARMA

$$y(n) = -0.8y(n-1) + x(n)$$



La funzione freqz permette di calcolare la risposta in frequenza dell'ARMA dando campioni e coefficienti. Restituisce un dato H che permette di estrarre modulo e fase della risposta in frequenza, usando rispettivamente **abs** e **angle**.

## 1. SINTESI FILTRO DI BUTTERWORTH

- a. Definisco le specifiche del filtro analogico:  $\omega_p$ ,  $\omega_s$ ,  $r_p$ ,  $r_s$
- b. Cerco l'ordine minimo *n* ideale da utilizzare nel filtro per rendere l'errore fra filtro ideale e reale, usando la funzione **buttord**

```
[n,Wn] = buttord(Wp,Ws,Rp,Rs)
```

- > **Input**: banda passante, banda oscura, ripple in banda passante, ripple in banda oscura.
- > **Output**: ordine del modello, frequenza di taglio naturale (=mi fa abbassare il tutto di 3 dB)
- c. Applico la funzione **butter** per ottenere i parametri dell'equazione alle differenze.

```
[b,a] = butter(n,Wn)
```

- > Input: ordine e frequenza di taglio naturale (calcolati da buttord)
- > Output: vettori dei coefficienti dell'eq alle differenze del filtro.
- d. Visualizzo l'approssimazione del filtro analogico

# 2. SINTESI FILTRO DI CHEBYSHEV

- a. Definisco le specifiche del filtro analogico:  $\omega_p$ ,  $\omega_s$ ,  $r_p$ ,  $r_s$
- b. Cerco l'ordine minimo *n* ideale da utilizzare nel filtro per rendere l'errore fra filtro ideale e reale, usando la funzione **cheb1ord**

- > **Input**: banda passante, banda oscura, ripple in banda passante, ripple in banda oscura.
- > Output: ordine del modello, frequenza di taglio naturale, che è un polinomio
- c. Applico la funzione cheby1 per ottenere i parametri dell'equazione alle differenze.

$$[b,a] = cheby1(n,Rp,Wp)$$

- > Input: ordine e frequenza di taglio naturale (calcolati da cheb1ord), ripple passante
- > Output: vettori dei coefficienti dell'eq alle differenze del filtro.
- d. Visualizzo l'approssimazione del filtro analogico

# 3. SINTESI FILTRO ELLITTICO

- a. Definisco le specifiche del filtro analogico:  $\omega_p$ ,  $\omega_s$ ,  $r_p$ ,  $r_s$
- b. Cerco l'ordine minimo *n* ideale da utilizzare nel filtro per rendere l'errore fra filtro ideale e reale, usando la funzione **ellipord. Posso anche non utilizzarla e fornirlo manualmente secondo le specifiche.**

- > **Input**: banda passante, banda oscura, ripple in banda passante, ripple in banda oscura.
- > Output: ordine del modello, frequenza di taglio naturale, che è un polinomio
- c. Applico la funzione **cheby1** per ottenere i parametri dell'equazione alle differenze.

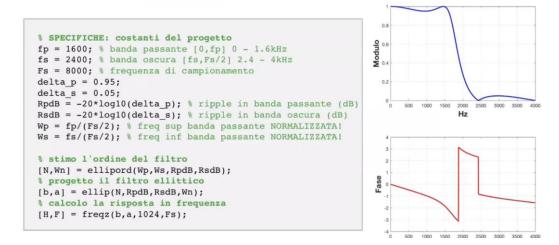
- > Input: ordine e frequenza di taglio naturale (calcolati da ellipord), ripple passante
- > Output: vettori dei coefficienti dell'eq alle differenze del filtro.
- d. Visualizzo l'approssimazione del filtro analogico

# Esempio – Esercizio 1

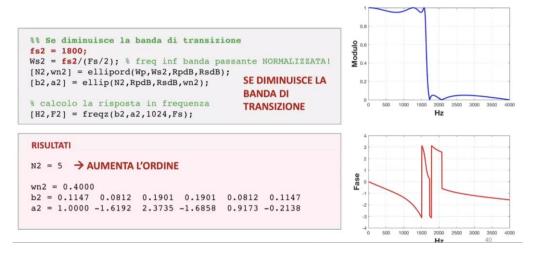
(delta\_p e delta\_s sono i ripple massimi; dovrò convertirli in decibel)

(Le frequenze di taglio andranno normalizzate)

Otteniamo un ordine ottimo = 3; il filtro è il filtro migliore possibile con le mie richieste.



Proviamo a modificare la banda di transizione, stringendola:



L'ordine del modello aumenta, e aumentano sempre di più le oscillazioni in banda passante e oscura. In generale se voglio diminuire la transizione devo aumentare l'ordine.

Proviamo a ricalcolare per diminuire il ripple:

```
#% Se diminuisce anche il ripple in banda passante

delta p2 = 0.99;

RpdB2 = -20*log10(delta_p2);

[N3,wn3] = ellipord(Wp,Ws2,RpdB2,RsdB);

[b3,a3] = ellip(N3,RpdB,RsdB,wn3);

% calcolo la risposta in frequenza

[H3,F3] = freqz(b3,a3,1024,Fs);

RISULTATI

N3 = 6  AUMENTA L'ORDINE

wn3 = 0.4000
b3 = 0.1168  0.687  0.2696  0.1488  0.2696  0.0687  0.1168
a3 = 1.0000 -1.6341  2.7348 -2.1624  1.5326 -0.5330  0.1317
```

Anche qui aumenta l'ordine! Questo comporta un peggioramento della fase.

### 1. SINTESI FILTRO PARKS MCCLELLAN

- a. Definisco le specifiche del filtro analogico:  $\omega_p$ ,  $\omega_s$ ,  $r_p$ ,  $r_s$
- b. Cerco l'ordine minimo *n* ideale da utilizzare nel filtro per rendere l'errore fra filtro ideale e reale, usando la funzione **firpmord** o imponendolo noi.

```
[n,fo,ao,w] = firpmord(f,a,dev)
```

- > Input: f frequenza di taglio, a ampiezze desiderate, dev =  $[(10^{rp/20}-1)/(10^{rp/20}+1)$  $10^{-rs/20}]$  con rp passband ripple in dB e rs stopband ripple in dB.
- > **Output**: ordine del modello, frequenza normalizzata fo, ampiezza della banda in frequenza ao, pesi .
- c. Applico la funzione firmp per ottenere i parametri dell'equazione alle differenze.

```
b = firpm(n,f,a)
```

Ha diverse opzioni possibili, fra cui quella di restituire un parametro err che fornisce l'errore massimo.

- > **Input**: ordine calcolato da firpmord, un vettore f che contiene le frequenze [0  $\omega_p$ ,  $\omega_s$ , pi], vettore a che contiene le ampiezze [1 1 0 0] in
- > Output: vettore dei coefficienti dell'eq alle differenze del filtro.
- d. Visualizzo l'approssimazione del filtro analogico

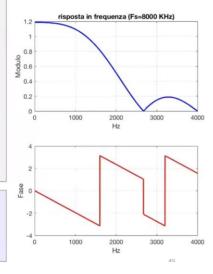
# Esempio – Esercizio 2

In questo caso abbiamo scento manualmente l'ordine del modello.

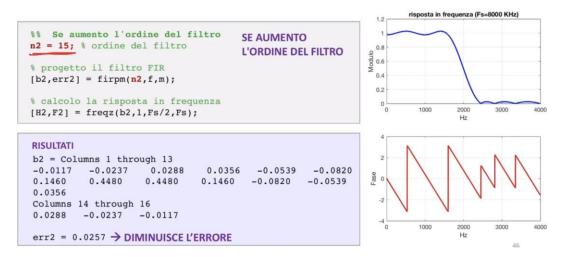
```
% SPECIFICHE: costanti del progetto
 fp = 1600; % banda passante [0,fp] 0 - 1.6kHz
 fs = 2400; % banda oscura [fs,Fs/2] 2.4 - 4kHz
Fs = 8000; % frequenza di campionamento
 delta_p = 0.95;
delta_s = 0.05;
 RpdB = -20*log10(delta_p); % ripple in banda passante (dB)
 RsdB = -20*log10(delta_s); % ripple in banda oscura (dB)
 Wp = fp/(Fs/2); % freq sup banda passante normalizzata
 Ws = fs/(Fs/2); % freq inf banda passante normalizzata
 f = [0 Wp Ws 1];
 m = [1 1 0 0];
 n = 5; % ordine del filtro
 % progetto il filtro FIR
 [b,err] = firpm(n,f,m);
 % calcolo la risposta in frequenza
 [H,F] = freqz(b,1,Fs/2,Fs);
```

```
% visualizzo modulo e fase della risposta in frequenza
figure(1)
subplot(211)
   plot(F,abs(H),'b')
   xlabel('Hz')
   ylabel('Modulo')
   title(['risposta in frequenza (Fs=' num2str(Fs) '
KHz)']);
   grid on
subplot(212)
   plot(F,angle(H),'r')
   ylabel('Fase')
   xlabel('Hz')
   grid on
```

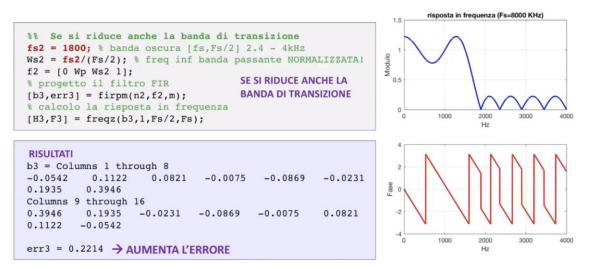
```
RISULTATI
b = -0.0807 0.1967 0.4777 0.4777 0.1967 -0.0807
err = 0.1874
```



Se provo ad aumentare l'ordine del filtro noto che diminuisce l'errore.



Se provo a diminuire la banda di trasmissione, a parità di ordine del filtro noto un aumento dell'errore (per farla venire più ripida devo generare più ripple tipo:



Provo a dare più peso ai ripple in banda passante (= lo riduco di più) che a quelli in banda oscura:



Aumenta il ripple in banda oscura! Vale il viceversa.

# Filtraggio F-B (=senza cambio di fase)

```
b=[b_0 \ b_1....b_M]
a=[1 \ a_1....a_N]
y=filtfilt(b,a,x)
```

È sufficiente utilizzare la funzione filtfilt.

Esempio - Esercizio 3

Applicare il filtro FIR y(n) = x(n) + x(n-1) + x(n-2) + x(n-3) + x(n-4) alla traccia di un ECG fornito [DatiEs3\_ecg\_hf\_calgaryuni.mat]

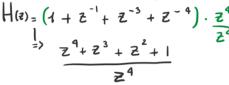
# 1. Caricare il segnale ECG e visualizzarlo

Fs = 1000 Hz

%% 1. Carico il tracciato ECG da filtrare
load('DatiEs3\_ecg\_hf\_calgaryuni.mat');
Fs = 1000; % frequenza di campionamento
Tc = 1/Fs; % periodo di campionamento
t = (1:numel(ecg))/Fs; % vettore dei tempi
% visualizzo il tracciato ECG grezzo
figure(1)
plot(t,ecg)
xlabel ('Time (s)','fontsize',16)
ylabel ('ECG','fontsize',16)
grid on

# 2. Scrivere la funzione di trasferimento e verificare la stabilità del sistema

Risorio il filtro come rapporto



```
zeri = roots[1 1 1 1 1];
poli = roots[1 0 0 0 0];
figure(2)
zplane(zeri,poli)
```

I poli sono tutti in 0 e hanno quindi modulo  $< 1 \rightarrow SISTEMA STABILE$ .

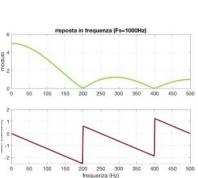
# 3. Valutare modulo e fase della risposta in frequenza

# [H,F]=freqz(B,A,N,Fs)

!!! ATTENZIONE: Freqz prende il vettore dei coefficienti valutati come rapporto di polinomi in z^-1. Roots, invece, vuole polinomi in z.

```
B = [1 1 1 1 1];
A = 1;
N = 500;
[H,F] = freqz(B,A,N,Fs);

figure (3)
subplot(211)
   plot(F,abs(H))
   title(['risposta in frequenza','
(Fs=' num2str(Fs) 'Hz)' ]);
   ylabel('modulo')
subplot(212)
   plot(F,angle(H));
   ylabel('fase (radianti)')
   xlabel('frequenza (Hz)')
```



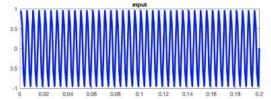
→ Notiamo che il filtro amplifica le frequenze basse e attenua le frequenze alte. Si annulla esattamente a 200 e 400 Hz.

4. Capire dalla risposta in frequenza il motivo della risposta nulla (a regime) al segnale sinusoidale per certe frequenze critiche, tipo 200 Hz.

```
%% 4. Filtraggio di un segnale
sinusoidale
Fn = 200; % frequenza critica
x_sin = sin(2*pi*Fn*t);
y_sin = filter(B,A,x_sin);

figure (4)
subplot(211)
    plot(t(1:200),x_sin(1:200))
    title('input')
    xlabel('t (s)')
subplot(212)
    plot(t(1:200),y_sin(1:200))
    title('output')
    xlabel('t (s)')
```

Consideriamo la frequenza critica Fn = 200Hz.



Se la passiamo attraverso il filtro succede l'impensabile:

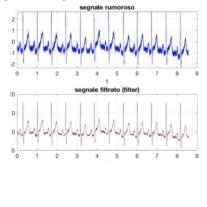


È colpa dei ripple del filtro che ci mandano a 0 in quella frequenza :(

5. Applicare il filtro all'ECG e confrontare i segnali in ingresso e uscita

È d'uopo, per abitudine, togliere la baseline(media) dal segnale d'ingresso.

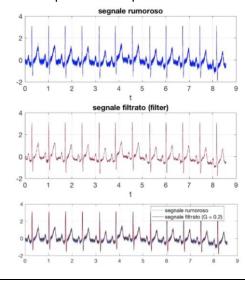
```
%% 5. Filtraggio del segnale ECG
% tolgo la media al segnale
ecg2 = ecg - mean(ecg);
y = filter(B,A,ecg2);
figure (4)
subplot(211)
    plot(t,ecg)
    title('segnale rumoroso')
    xlabel('t')
subplot(212)
    plot(t,y)
    title('segnale filtrato (filter)')
    xlabel('t')
```



6. Ottenere segnale filtrato con guadagno unitario

Notiamo a destra che le scale di ampiezza del segnale sono differenti: poiché il **guadagno al centro della banda passante è pari a 5**, l'uscita varia su una scala maggiore [+10 -10] dell'ingresso [-2 +2]. Per avere guadagno unitariobasta moltiplicare tutto per 0.2.

```
G = 0.2;
ecgfilt1 = filter(G*B,A,ecg2);
figure (5)
subplot(211)
    plot(t,ecg2)
    title('segnale rumoroso')
    xlabel('t')
subplot(212)
    plot(t,ecgfilt1)
    title('segnale filtrato (filter)')
    xlabel('t')
figure(6)
    hold on
    plot(t,ecg2)
    plot(t,ecgfilt1)
    xlabel('t')
    legend('segnale rumoroso', 'segnale
filtrato (G = 0.2)')
    grid on; box on;
```



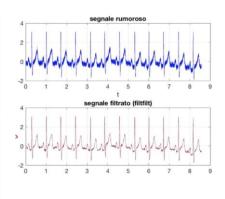
7. Implementiamo il filtro in versione F-B e confrontiamo col filtro normale

Tutto uguale ma uso filtfilt anziché filter.

```
%% 7. filtraggio del segnale usando F
filtfilt

G = 0.2;
ecgfilt2 = filtfilt(G*B,A,ecg2);

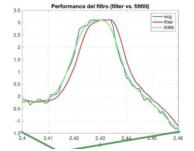
figure (7)
subplot(211)
    plot(t,ecg2)
    title('segnale rumoroso')
    xlabel('t')
subplot(212)
    plot(t,ecgfilt2)
    title('segnale filtrato (filtfilt)')
    xlabel('t')
```



# Valutazione nel tempo

Capire esattamente la differenza con quello di prima può essere complesso; analizziamo la performance del filtro filter vs filtfilt prelevando una piccola finestra e zoommandola.

```
% Valutazione della performance del filtro
(filter vs. filtfilt)
figure (8)
    plot(t,ecg2,t,ecgfilt1,'r',t,ecgfilt2,'g')
    title('Performance del filtro (filter vs.
filtfilt)'),
    xlabel('t'),
    xlim([2.4 2.46]),
    legend('ecg','filter','filtfilt');
```



Notiamo che il filtro filtfilt evita che il segnale filtrato risulti ritardato rispetto all'originale.

## Valutazione nella risposta in frequenza

Calcoliamo la risposta in frequenza come prodotto fra H e il suo coniugato. Notiamo la fase

```
H_FB=H.*conj(H);

figure (9)
subplot(211),
    plot(F,abs(H),F,abs(H_FB),'r')
    ylabel('modulo'),
    legend('filter','filtfilt');
subplot(212),
    plot(F,angle(H),F,angle(H_FB),'r'),
    xlabel('frequenza Hz)'),
    ylabel('fase (radianti)'),
    legend('filter','filtfilt');
```

https://univr.cloud.panopto.eu/Panopto/Pages/Viewer.aspx?id=99a7c76e-aa0f-4125-8ac4-ac8700e75279

# Lab #3: EEGlab – Analisi completa via GUI

# Es.1: Estrarre epoche da segnale simulato.

Segnale simulato vuol dire che si parte da un segnale di fondo a cui si aggiunge una componetne a 10 Hz su alcuni canali (in questo caso solo il C3, quinta traccia, su alcune porzioni). Il file ha una matrice di 16x46080 canali, dove 16 è il numero di canali e il resto il numero di campioni. La frequenza di campionamento è 256 Hz

Estrajama la anacha	Time lacking event type: à un'impestazione che si viene data
Estraiamo le epoche	- Time-locking event type: è un'impostazione che ci viene data
Tools → Extract epochs	<ul> <li>Epoch limits: determina gli intervalli di tempo da amntenere prima e dopo il marker selezionato (noi mettiamo 0,3.75 quindi partiamo dal marker e guardiamoo i successivi 3.75 secondi)         <ul> <li>Name: sarà un nuovo dataset in cui sono presenti i nuovi trial.</li> </ul> </li> <li>Epoch limits: possiamo specificare dove c'è la parte di pausa pre-task; serve a rimuovere la baseline, ovvero la media del segnale da ogni singola epoca         <ul> <li>Baseline: è l'attività di base di riferimento. Qui sono millisecondi!!</li> <li>Con lo script possiamo anche toglierla da tuttoil segnale anziché solo da una eèpca-</li></ul></li></ul>
Visualizzazione plot	- Ora che abbiamo estratto le epoche, la visualizzazione via mostrerà il
	tempo diviso in epoche (e non solo in ms).
Plot→channel data	Osservando le epoche noto che solo alcune epoche hanno la modulazione in
scroll	banda alfa.
301011	O D D D D D D D D D D D D D D D D D D D
	Fp)
	F3 was the control of
	CS WWW.WWW.WWW.
	P. A. The contract of the cont
	CBS however, commence and an experimental com
	F2 International resource in the control of the con
	Oz 0005007501000250550075000022505007500002250 0 250 500 750 10002555007500002505
Distinzione epoche	Abbiamo delle epoche in posizione 1 o 2;
•	1= no attività
Edit→select epoch or	2= sì attività
event	Le salvo in due dataset separati (quindi quando estraggo i 2 devo tornare a
event	lavorare sul dataset intero)
	1: solo epoche no banda alfa 2: solo epoche con banda alfa
	regel Code  regel Code  regel Code
	Fp:
	[5]
	C
	To be a second of the second o
	[2] International Control of the Con
	P. P. T. C. T. C.
	0 25/95/07/59/10/03/29/59/07/59/00/22/95/03/7/59/00/22/95/00/22/95/03/7/59/00/22/95/03/7/59/00/22/95/00/2

# Analisi in frequenza

# Plot→channel spectra and maps

- Siamo interessati solo alla parte eseguita, quindi vogliamo eliminare il pretrial.
- Le mappe non sono normalizzate, ma mettendo il limite con 'maplimits' posso dare lo stesso limite ad entrambe e renderle confrontabili.

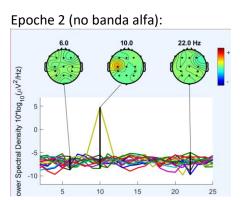
**Epoch time range to analyze (ms):** [1250 3746] (to remove the baseline activity before the cursor appears)

Percent data to sample: 100

Frequencies to plot as scalp maps (Hz): 6 10 22

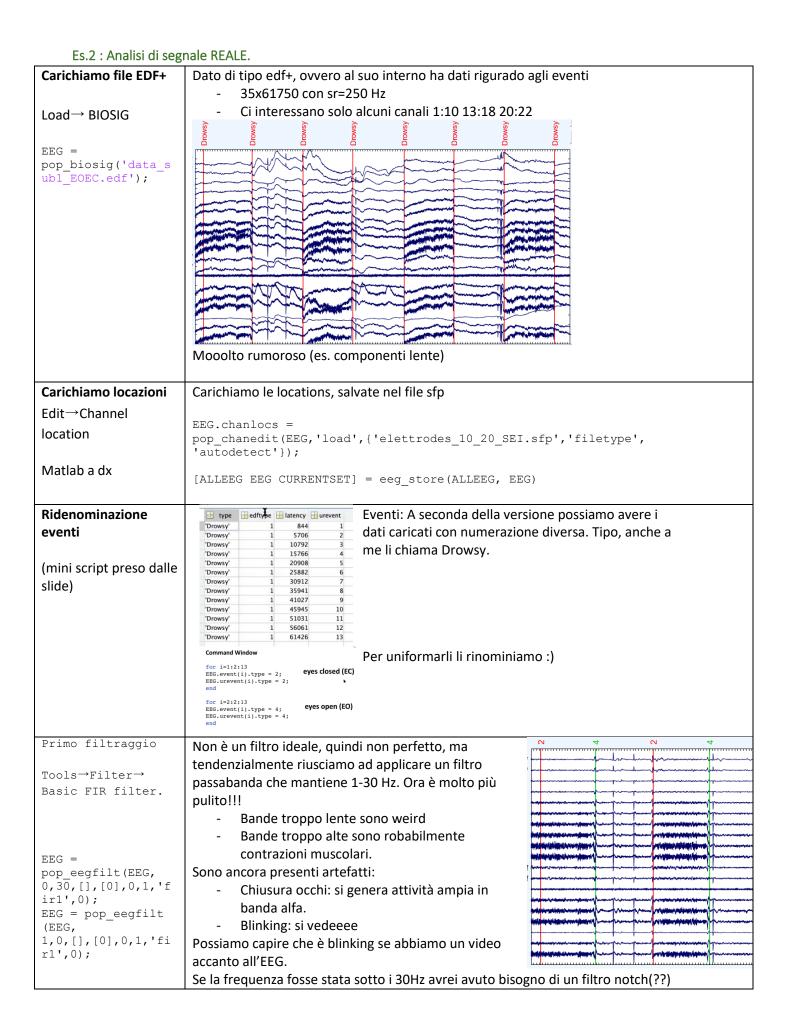
Spectral and scalp map option: 'electrodes', 'on', 'maplimits', [-25 25]

# Epoche 1 (banda alfa):

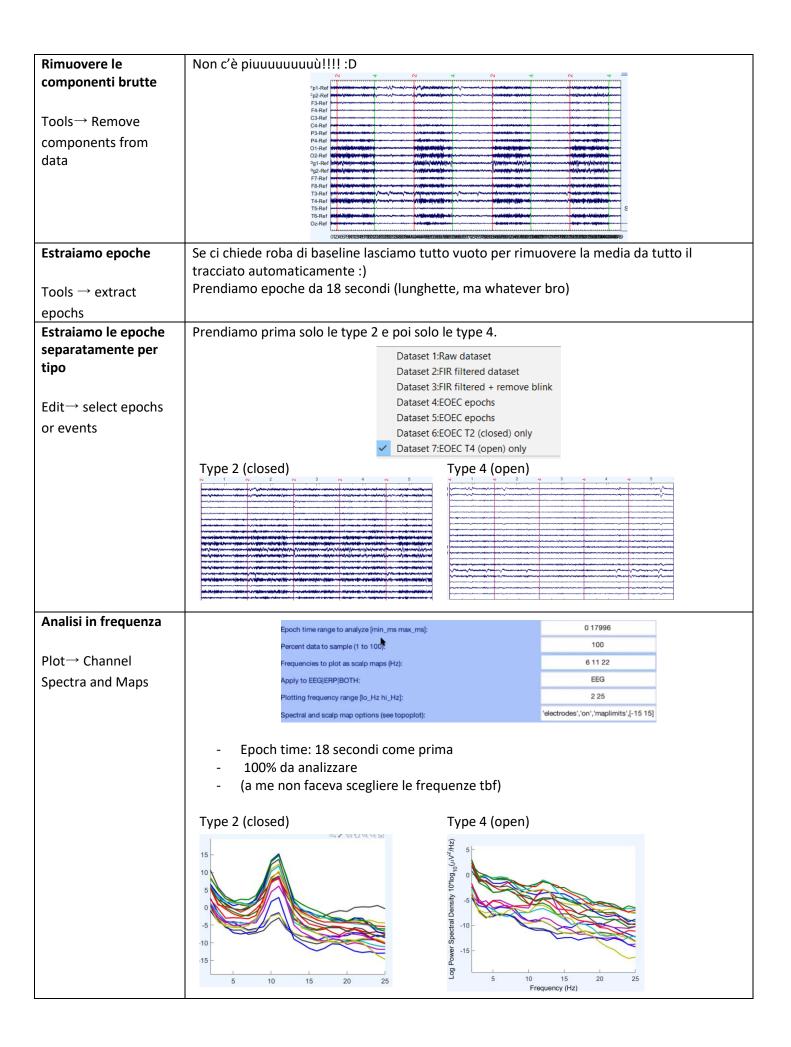


## Via script:

```
% 1. Apro l'interfaccia e creo le variabili
[ALLEEG EEG CURRENTSET ALLCOM] = eeglab;
EEG = pop loadset('TestData.set');
% Plotto il dato e posso aggiungere cose:
  - sample rate: srate
   - canale locations: eloc file
   - eventi: events
   - lunghezza finestra temporale: winlength
   - colore tracce: color + {'k'}
eegplot(EEG.data, 'srate', 256, 'eloc file', EEG.chanlocs, 'events', EEG.event, 'winlength', 15, 'color', {'k'});
% Estrazione epoche:
% - newname: da il nuovo nome
% - epochinfo: mi da info sulle epoche
EEG=pop_epoch(EEG,{'TargetCode'},[0 3.75],'newname','Epochs','epochinfo','yes');
%Ora il trial ha dimensioni diverse
%Per aggiornare l'interfaccia uso redraw
eeglab redraw
```



# Cambiare la referenza → Calcolo rispetto alla media fra elettrodi Tools->interpolate electrodes Tools→Rereference→ ightarrow Un elettrodo non registra bene (es. perde aderenza): se l'artefatto persiste su tutta la Compute average registrazione conviene interpolare le tracce nelle vicinanze. reference Analisi delle Togliere il blinking con il passabanda è difficile perché il blinking sta proprio nelle frequenze componenti che mi interessano. Devo fare una scomposizione. indipendenti Quindi scompongo il segnale e seleziono le componenti del rumore. Tools→Decompose data by ICA→fastICA. Proprio visivamente dovrò riconoscere le componenti sminchiate e dirgli di levarle. Scomposizione e selezione delle componenti Eeglab mi chiede dei parametri che alla prof non chiede, e poi mi manda a quel paese. **Tools**→**Classify** components using ICLabels→View extended components properties Visualizzazione delle L'algoritmo ICA può creare ad ogni iterazione componenti con numeri diversi!! Quindi i numeri a sinistra possono variare da una iterazione all'altra. componenti Plot→ component activation scroll Questa componente (2) modula bene la condizione occhi aperti occhi chiusi: Quest'altra (1) invece è quella legata al blink: infatti Non c'è in corrispondenza di occhi chiusi Potenziale stranino quando chiude gli occhi (ha senso, il movimento è simile anche se volontario)



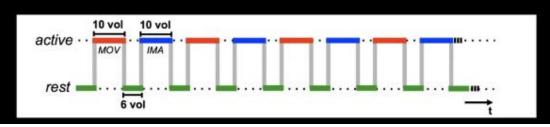
# Lab #4: EEGlab – Analisi completa via scripting

```
Es.1: Fai l'esercizio precedente via scripting
%% Caricamento file
% Apro l'interfaccia e creo le variabili
[ALLEEG EEG CURRENTSET ALLCOM] = eeglab;
% Carico il file .edf solo nei canali 1-10,13-18,20-22
EEG = pop_biosig('data_sub1_EOEC.edf','channels',[1 2 3 4 5 6 7 8 9 10 13 14 15 16 17 18 20 21 22]);
%Carico le locatione lo salvo in chanlocs
EEG.chanlocs = pop_chanedit(EEG,'load',{'elettrodes_10_20_SEI.sfp','filetype', 'autodetect'});
%Memorizziamo il dataset in eeglab (crea il nuovo dataset in ALLEEG)
[ALLEEG EEG CURRENTSET] = eeg store(ALLEEG, EEG);
%Modifico il label degli eventi
]for i=1:2:13
    EEG.event(i).type= 2;EEG.urevent(i).type= 2;
-end
|for i=2:2:13
    EEG.event(i).type= 4; EEG.urevent(i).type= 4;
eeglab redraw
%Disegno un plot
eegplot(EEG.data,'srate',256,'eloc_file',EEG.chanlocs,'events',EEG.event,'winlength',150,'color',{'k'});
%% Filtraggio FIR 1-30Hz
%%Applico passa basso e passa alto
EEG = pop eegfilt(EEG, 0,30,[],[0],0,1,'fir1',0);
EEG = pop \ eegfilt(EEG, 1,0,[],[0],0,1,'fir1',0);
%Salviamo nuovo dataset
[ALLEEG EEG CURRENTSET] = pop_newset(ALLEEG, EEG, CURRENTSET, 'setname', 'filtered');
eeglab redraw
%Plot del tracciato corrente; la precedente viene chiusa, dunque per
%vederla devo fare ALLEEG(1).data come primo parametro
eegplot(EEG.data,'srate',256,'eloc file',EEG.chanlocs,'events',EEG.event,'winlength',150,'color',{'k'});
%% Rimozione della baseline
%Rimuovo la media
EEG = pop_rmbase(EEG,[],[]);
%Salviamo nuovo dataset
[ALLEEG EEG CURRENTSET] = pop newset(ALLEEG, EEG, CURRENTSET, 'setname', 'Baseline removed');
eeglab redraw
%Plot
eegplot(EEG.data,'srate',256,'eloc file',EEG.chanlocs,'events',EEG.event,'winlength',150,'color',{'k'});
```

```
%% Rireferenziazione usando la referenza media
%Rireferenzio sulla media (default)
EEG = pop reref(EEG,[]);
%Salviamo nuovo dataset
[ALLEEG EEG CURRENTSET] = pop_newset(ALLEEG, EEG, CURRENTSET, 'setname', 'Rere ferenced');
eeglab redraw
%% Interpolazione canali
%Interpolazione; diamo in ingresso il numero della tracca (non il label!!)
%EEG = pop interp(EEG, 13, 'spherical');
%Salviamo nuovo dataset
[ALLEEG EEG CURRENTSET] = pop_newset(ALLEEG, EEG, CURRENTSET, 'setname', 'Interpolation');
eeglab redraw
%% Analisi ICA
%selfexplanatory
[EEG.com] = pop_runica(EEG,'icatype','fastica');
%Salviamo nuovo dataset
[ALLEEG EEG CURRENTSET] = pop_newset(ALLEEG, EEG, CURRENTSET, 'setname', 'Interpolation');
eeglab redraw
%Plottiamo le componenti.
% !!! pop_eegplot != eegplot!!!
pop_eegplot(EEG,0,0,0);
%Plottiamo le mappetopografiche con pop_topoplot
%pop_topoplot(EEG,0,[1:size(EEG.icawinv,2)}, 'EEG_FIL_BAS_AVE_INT_ICA',[4 5],0);
%% Rimuoviamo la componente brutta (2)
%Rimuoviamo
EEG = pop_subcomp(EEG,2,0);
%Plot
eegplot(EEG.data,'srate',256,'eloc file',EEG.chanlocs,'events',EEG.event,'winlength',150,'color',{'k'});
```

# EXPERIMENTAL DESIGN

- The subject was instructed to lie still in the scanner, to keep the eyes closed but not to fall asleep while resting-state images were collected
- The protocol consisted of a BLOCK DESIGN PARADIGM alternating between a RIGHT-HAND MOVEMENT and the IMAGERY OF A RIGHT-HAND MOVEMENT (8 blocks each, 10 volumes for each block) and a rest condition (16 blocks, 6 volumes for each block)
- Protocol: Protocol\_mot1.txt, Protocol\_ima2.txt in the folder "Exercise1" (Moodle)



### Strutture dati

**structuralMRI.nii.gz:** risonanza magnetica di base; sequenza T1 (sequenza volumetrica strutturale). Dato in 3 dimensioni (volume). **fMRI.nii.gz:** volumi cerebrali durante la sequenza magnetica funzionale. Dato in 4 dimensioni (volume \* 256 campioni nel tempo).

Acquisizione da soggetto sano volontario magnete 3 tesla.

256 volumi

Ripetizioni da 2.2 secondi

36 fette

Voxel da 3x3x3 mm<sup>2</sup>

# Visualizzare MRI e fMRI

# fsleyes <file>

Conviene aprire un fsleyes per ciascuna delle due.



Posso visualizzare le due immagini sovrapposte mettendo entrambi i file dopo fsleyes.

# Riorientare l'imamgine MRI per renderla omogenea con la fMRI

# fslswapdim <input> <a> <b> <c> [output]

Prende in input l'immagine e 3 valori a,b,c che indicano la rotazione e il nome del risultato. A,b,c sono i nuovi assi in termine dei vecchi assi; possiamo dare -x/x,-y/y,-z/z o anche RL LR AP PA SI IS (right left, anterior superior, superior inferior). Noi usiamo RL PA IS.



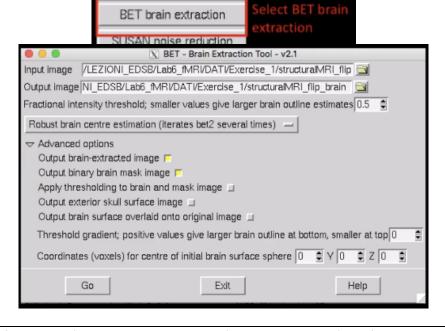
# Estrarre dalle immagini MRI il contenuto dei tessuti cerebrali (Per esempio, rimuovere ossa e collo).

```
bet structuralMRI_flip.nii.gz structuralMRI_flip_brain_t05
-f 0.5 -R -m -v
```

Bisogna fare molto attenzione perché potrebbe succedere di portare via pezzi di tessuto che ci interessano, in particolare dato che quello che ci interessa è proprio il limite esterno del cervello (la corteccia!)

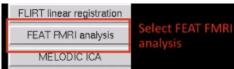
```
Main bet2 options:
              generate brain surface outline overlaid onto original image
 -m
              generate binary brain mask
              generate approximate skull image
 -s
              don't generate segmented brain image output
              fractional intensity threshold (0->1); default=0.5; smaller values give larger brai
outline estimates
              vertical gradient in fractional intensity threshold (-1->1); default=0; positive vc
 -g <g>
es give larger brain outline at bottom, smaller at top
              head radius (mm not voxels); initial surface sphere is set to half of this
             centre-of-gravity (voxels not mm) of initial mesh surface.
              apply thresholding to segmented brain image and mask
              generates brain surface as mesh in .vtk format
Variations on default bet2 functionality (mutually exclusive options):
 (default)
              just run bet2
              robust brain centre estimation (iterates BET several times)
              eye & optic nerve cleanup (can be useful in SIENA - disables -o option)
bias field & neck cleanup (can be useful in SIENA)
```

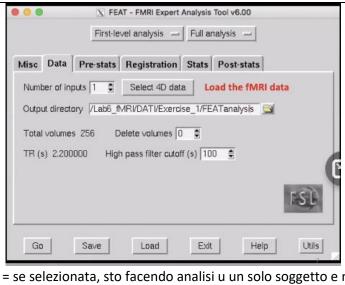
### Interfaccia:



# Analisi -Preparazione all'analisi

Scrivere il file da zero è molto laborioso, quindi è meglio eseguire l'interfaccia una prima volta e poi modificare il file.



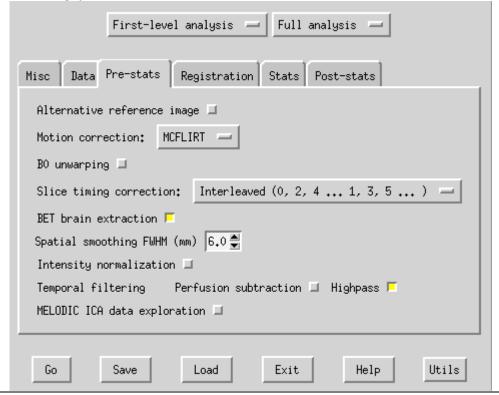


First level analysis = se selezionata, sto facendo analisi u un solo soggetto e non su un gruppo Full analysis: settiamo sia il preprocessing che l'analisi statistica

Potrebbe essere necessario eliminare i primi volumi (potrebero non essere ancora stabili).

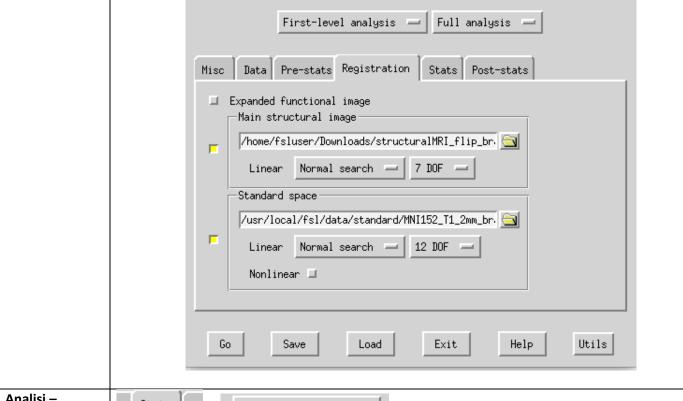
# Analisi - Pre processing (pre-stats)

- **Slice timing correction**: bisogna dire come sono state acquisite; l'informazione ci viene fornita.
- Estrazione **BET** vista prima
- Smoothing spaziale: 6 mm (in generale deve essere il doppio della dimensione del voxel)
- Filtro highpass



# Analisi – Registrazione

- Carichiamo l'immagine T1 nel campo main structural image (Già filtrata e flippata)
- Possiamo scegliere uno spazio standard, ovvero a quale "media di cervelli" fare riferimento.
- I gradi di libertà nella seconda devono essere alti (not sure why 31.27)

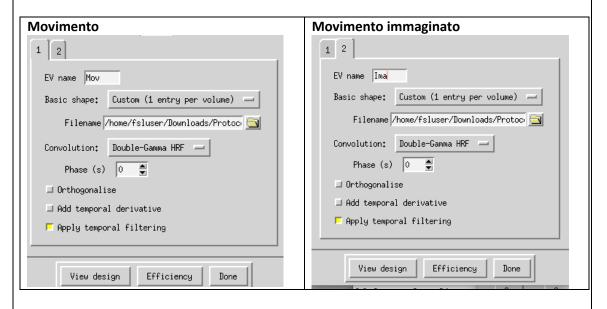


# Analisi – Costruire il GLM

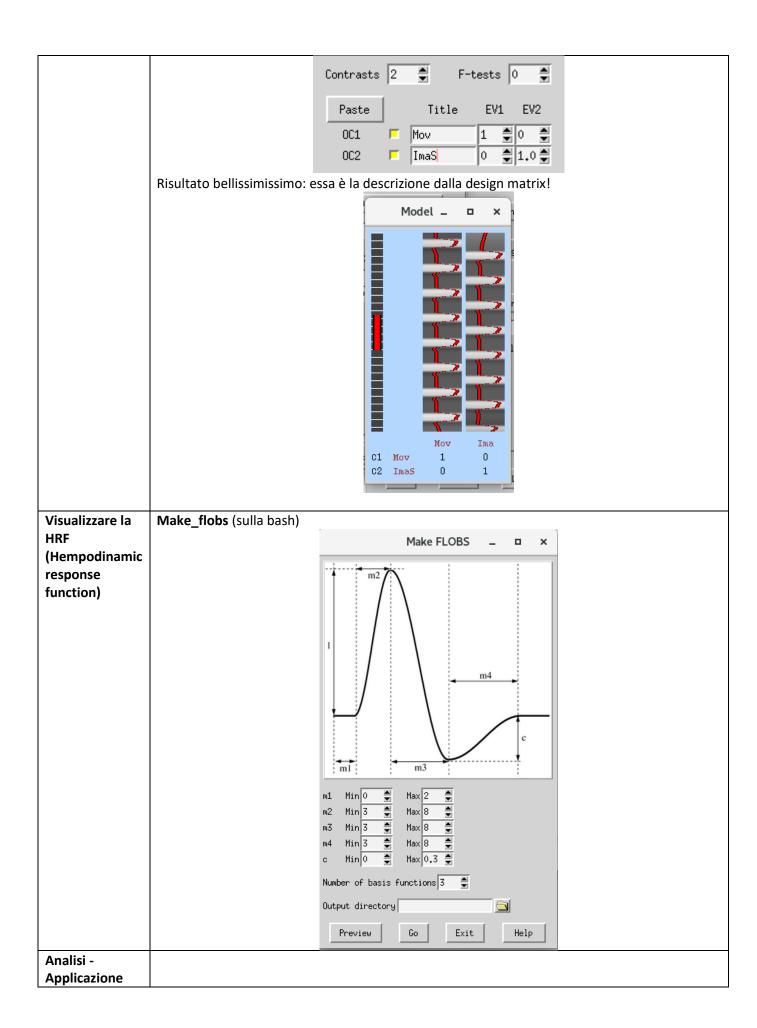


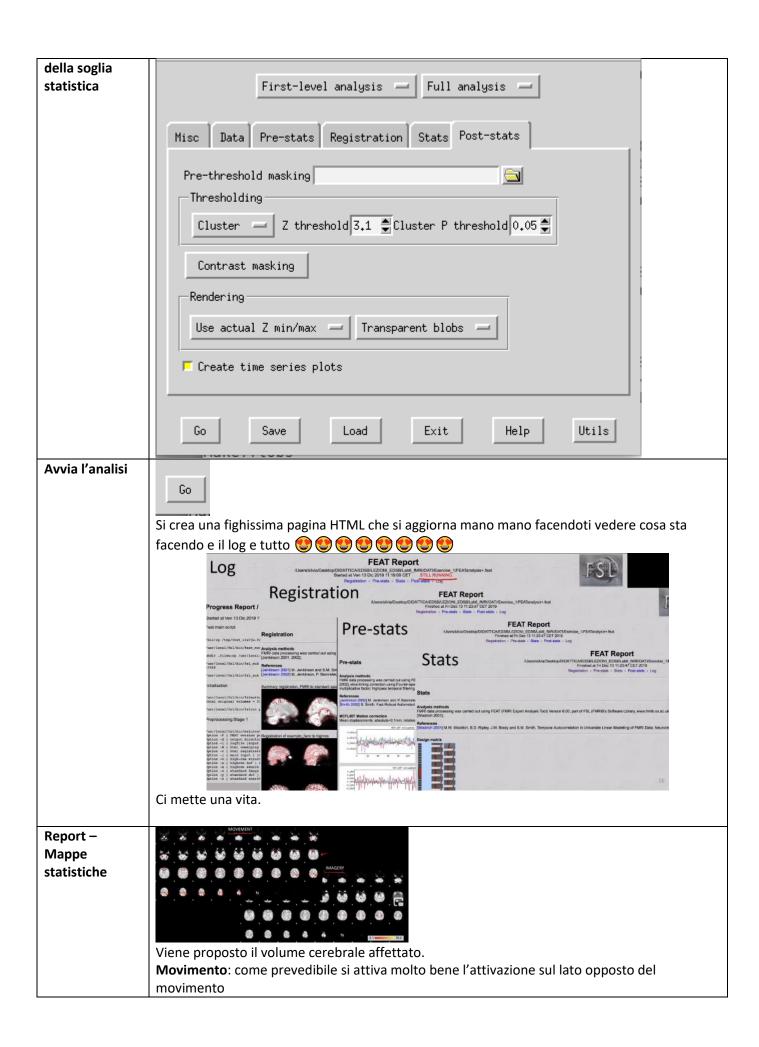
Bisogna inserire tutti i predittori, dettati dal protocollo (che trovi nel file .txt). Glielo passo direttamente e fa tutto lui! :D

Il protocollo txt è sostanzialmente l'onda quadra, solo che dovremo dare ogni stato separatamente.



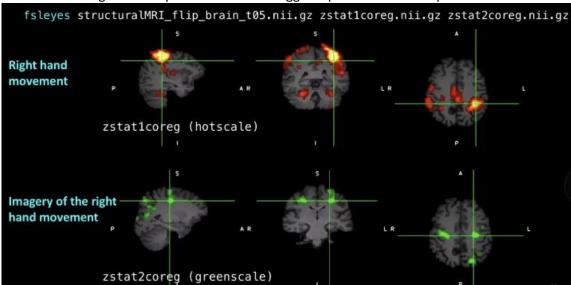
Creati questi due regressori posso applicare il contrasto; posso crearne due tipi (uno per stato).





Imagery: abbiamo un'attivazione ma mooolto più piccina. Report – time Crea vari grafici, fra cui series Per il voxel con valore statistico più alto Per il segnale mediato, il cluster più intenso Time series plots zstat1: max Z stat of 19.1448 at voxel (52 30 29) cope partial model fit data 9220 8920 120 cope partial model fit Il dato in rosso è il dato grezzo, e sovrapposto in blu vediamo il full model fit (ovvero il modello creato dalla design matrix) moltiplicato per i valori trovate per quel voxel o per cluster di voxel. # FEAT version number
set fmri(version) 6.00 File design.fsf feat design.fsf # Are we in MELODIC? set fmri(inmelodic) 0 Con tutte queste belle operazioni # 1 : First-level analysis
# 2 : Higher-level analysis
set fmri(level) 1 abbiamo creato un file che si chiama design.fsf. Questo tipo di file può # Which stages to run
# 0 : No first-level analysis (registration and/or group stats only)
# 7 : Full first-level analysis essere aperto e modificato per riadattare protocollo e immagine al : Pre-processing nuovo dato. : Statistics set fmri(analysis) 7 Lanciando feat design.fsf avviamo direttamente la funzione feat dal # Use relative filenames set fmri(relative\_yn) 0 file, senza passare dalla interfaccia # Balloon help grafica. set fmri(help\_yn) 1 # Run Featwatcher set fmri(featwatcher\_yn) 1 # Cleanup first-level standard-space images set fmri(sscleanup\_yn) 0 # Output directory flirt [options] -in <inputvol> -ref <refvol> -applyxfm -init Regustrazione delle mappe di <matrix> -out <outputvol> attivazione sulla MRI I parametri necessari si troveranno in .feat, dove in particolare avremo le due mappe (zstat1 e strutturale zstat2). Uso la funzione flirt con: -in (input) : output delle operazioni precedenti (tresh\_zstat1.gz) -in .feat/thresh\_zstat1.nii.gz -ref (target): la MRI strutturale, che viene automaticamente copiata in reg/highres; -ref .feat/reg/highres.nii.gz -applyxfm -init: prende i parametri (generati in automatico dalle operazioni precedenti). .feat/reg/example\_func2highres.mat -out: il nome da dare in output. out zstat1coreg

Questo bordello è necessario per spostare/adattare le mappe statistiche alle mappe strutturali; in particolare, al paziente vengono fatte prima quelle strutturali e poi quelle funzionali. Ciò significa che potenzialmente il soggetto potrebbe essersi spostato.



Possiamo impostare dal visualizzatore delle colormap diverse.

# Registrare le mappe statistiche allo spazio standard (MNI?)

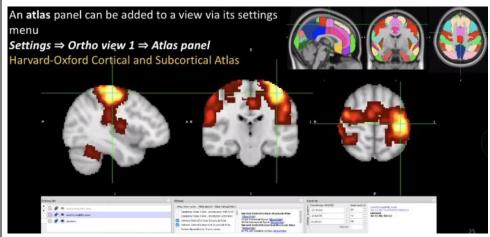
Si vogliono unire le mappe generate a una MRI *standardizzata*. Fom la stessa cosa di prima ma:

Si prende l'immagine BOLD (non quella grezza ma quella già unita a una MRI strutturale

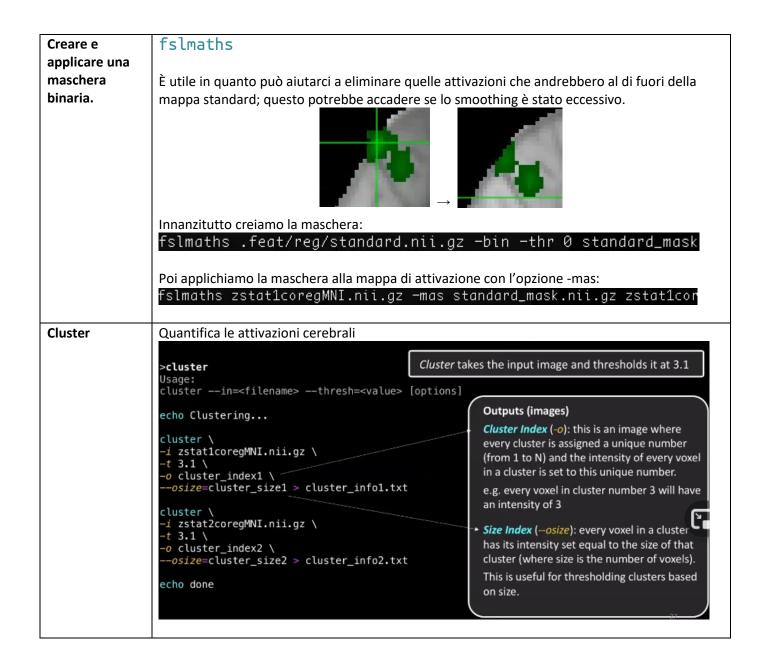
- in (input): in questo caso vuole la versione **già registrata alla fMRI strutturale singola**-in zstat1coreg.nii.gz
- ref (target): vorremo la MRI standard,-ref .feat/reg/standard.nii.gz
- applyxfm -init:qui vorremo passare dallo spazio highres del soggetto a quello standard.. quindi.

.feat/reg/highres2standard.mat

- out: il nome da dare in output.
 - out zstat1coregMNI



L'anatomia è template! Possiamo aggiungere un pannello atlante per vedere subito a quale zona funzionale corrispondono le zone attivate



### Note da Eleonora:

- Importante non avere spazi o caratteri speciali nel percorso; esplode.