

ECG: segnale quasi periodico deterministico

[periodico = si ripete uguale a se stesso a istanti definiti]
 ↳ è uno dei pochi

segnale deterministico = (a cui) evoluzione è in qualche modo determinata, prevedibile

↳ il contrario sono i segnali casuali

l'ecg si ripete circa uguale a se stesso a intervalli regolari

solo l'ecg viene compresso (veniva, ora non più) ↳ registrazione hoster

↳ algoritmi di compressione che registravano solo pezzi particolari

Oggi non serve più la compressione

EEG: segnale casuale (è generato dai neuroni, che sono organizzati in reti molto complesse e si decompensano ad istanti casuali)

POTENZIALI EVOCATI: risposta di un gruppo specifico di neuroni (vista, udito, movimento...)

ad uno stimolo uguale rispondono allo stesso modo → segnale deterministico

↳ un gruppo di neuroni risponde in modo specifico: se non lo fa significa che a sono dei problemi (però il loro segnale è molto più o meno suspetto al resto del segnale dei neuroni)

EMG: segnale prodotto dai muscoli, segnale casuale

ma con elettrostimolazione diventa un segnale deterministico

↳ analisi spettrale legata alla fatica muscolare

> segnale biomedico

06-03-2017

Con il segnale EEG si vedono macro cose (es. epilessia ↳ attacco epilettico)

ha un contenuto spettrale che varia con lo stato del soggetto

ECG: aritmie

EEG: epilessia, disturbi del sonno

POTENZIALI EVOCATI: sclerosi multipla

EMG: tunnel carpale, distrofia muscolare

RUMORE

per preservare un segnale c'è qualcosa di applicato → registra segnale + rumore

$$x(t) = s(t) + n(t)$$

↳ segnale ↳ rumore

MODELLO ADDITIVO (il rumore si somma al segnale nel tempo)

Normalmente il rumore $n(t)$ è un processo casuale → rumore gaussiano bianco

• gaussiano = funzione di autocorrelazione impulsiva (delta di dirac nello zero)

↳ l'ampiezza dei campioni di rumore (nel tempo) sono distribuite come una gaussiana

• bianco = lo spettro in frequenza è una linea piatta

↳ la funzione di autocorrelazione è nulla tranne che nell'origine: il rumore gaussiano bianco è scorrelato

autocorrelazione nulla ↳ spettro piatto

↳ $S_x(f)$ proporzionale alla potenza del rumore
 ↳ eguagliata alle varianze σ^2

Quantificare la qualità della registrazione: rapporto segnale-rumore.

↳ mette in relazione un parametro del segnale con un parametro del rumore

(il parametro dipende dal tipo di segnale / rumore)

~~segnale~~ - deterministico - rumore - deterministico
 casuale - rumore - casuale

rumore deterministico: interferenza di rete.

Se ho due sorgenti di rumore calcolo il SNR nei due casi (devo dire a quale mi riferisco)

↳ devo specificare come abbiamo calcolato il SNR

Per fare un'operazione di feedback deve essere chiaro di quanto migliorare il SNR

• segnale casuale / rumore casuale

sempre con il modello additivo

es. slide 15
multico canale

$$SNR = \frac{P_s}{P_m} = \frac{\sigma_s^2}{\sigma_m^2}$$

$$SNR_{dB} = 10 \log_{10} \frac{P_s}{P_m} = 20 \log_{10} \frac{\sigma_s}{\sigma_m}$$

nell'esempio: segnale + rumore seguito da rumore

- potenza del rumore: varianza campionaria dei campioni tra 1000 e 2000
- potenza del segnale: varianza dei campioni 0-1000 meno varianza 1000-2000
(ipotesi che il rumore ha la stessa potenza quando il muscolo è attivo che quando non lo è → segnale e rumore stocastici
senza questa ipotesi ad oggi non esistono soluzioni)

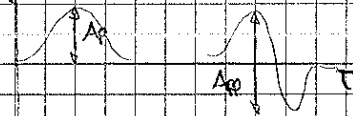
• segnale quasi periodico / rumore casuale

ecg / rumore muscolare

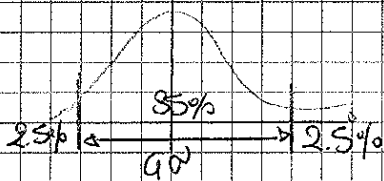
La potenza del segnale dipende dalla finestra di osservazione (e quindi dalla frequenza)

↳ conviene adattare un rapporto di ampiezze.

$$SNR = \frac{A_s}{4\sigma_m} \sim \frac{\text{ampiezza di picco, ... valore efficace}}{\text{quattro la deviazione standard}}$$



- si sceglie A_s a seconda di cosa devo fare: es. ecg per la frequenza mi basta il valore picco-picco dell'arco R, oppure per altre cose il valore efficace, ...
- Con $4\sigma_m$ si cerca un intervallo di confidenza



$z_{95\%} = 1.96 \approx 2$ da entrambe le parti: G

[il G può anche essere trascurato, tanto si paragona il SNR prima e dopo il filtro, e lo si calcola nello stesso modo]

$$SNR_{dB} = 20 \log_{10} \frac{A_s}{4\sigma_m}$$

nell'esempio: ampiezza del rumore σ_m calcolata nel tratto isoelettrico tra T e P

• segnale quasi periodico / rumore periodico

ecg / rumore rete

$$SNR = \frac{A_{pp}}{N_{pp}}$$

bisogna usare lo stesso estimatore (picco-picco - picco - valore efficace)

$$SNR_{dB} = 20 \log_{10} \frac{A_{pp}}{N_{pp}}$$

• segnale casuale / rumore periodico

$$SNR = \frac{\sigma_s^2}{N_{rms}} \approx \frac{G\sigma_s^2}{N_{rms}}$$

↳ valore efficace

$$SNR_{dB} = 20 \log_{10} \frac{\sigma_s}{N_{rms}}$$

caso meno utilizzato: segnale a banda larga con rumore a banda stretta
↳ impedenza poco (magari è anche fuori banda) \Rightarrow eeg: banda < 30 Hz

es. $SNR_{dB} = 10 \text{ dB}$ (minimo, scarsa qualità)

$$\Rightarrow \frac{P_s}{P_n} = 10$$

si fa fatica a lavorare con $SNR < 10-12 \text{ dB}$, accettabili 12-15 dB

> 15 dB buone registrazioni

FILTRAGGIO: eseguire operazioni su $x(t)$ per ottenere $n(t)$ senza toccare $s(t)$

↳ DENOISING

\Rightarrow non posso cancellarlo

FILTRO: dispositivo in grado di ottenere opportune frequenze

ⓐ segnale e rumore occupano bande diverse e ben separate

\Rightarrow il muscolo scende sulla cute dove ci sono gli elettrodi
adattato da movimento e EKG

↳ da pochi Hz a 15-20 Hz \Rightarrow filtro PASSABASSO (10-30 Hz)

segnale ECG e rumore muscolare: c'è sovrapposizione, ma va bene
↳ 0.1 Hz - 125 Hz \Rightarrow un filtro PASSABASSO (125 Hz)

segnale EEG e interferenza di rete: \Rightarrow filtro PASSABASSO (35-40 Hz)
↳ fino a 35 Hz \Rightarrow 50-60 Hz

ⓑ segnale e rumore sovrapposti anche in frequenza, ma segnale a banda larga e rumore a banda stretta (o viceversa)

es. ECG e interferenza di rete \Rightarrow filtro RIBATTABANDA (in questo caso va bene anche il segnale, ma va bene)

Nel caso contrario \Rightarrow filtro PASSABANDA (intorno al segnale)

ⓒ segnale e rumore sovrapposti in frequenza a banda larga (paragonabile)

\rightarrow posso solo ricorrere a tecniche di retrogrado speciali che si adattano caso a segnali polifrequenziali (i segnali devono rispettare delle ipotesi)

TECNICA DELL' AVERAGING

Si utilizza quando falliscono le tecniche tradizionali.

Segnali limitati nel tempo sommersi dal rumore \rightarrow potenziare i evocati (visivi, uditivi, somatosensuali)

potenziale evocato: visivo = scacchiera che cambia colore, flash

uditivo = bip, click

somatosensuale = stimoli caldo/freddo, riflessi sul piede

CERVELLO

funzioni nobili

due emisferi che controllano il parte opposta. Ogni emisfero è compartimentato

• zona frontale = associativa \rightarrow determina il carattere (associa gli stimoli esterni al tuo cervello)

zona che prende il tuo nome e lo proietta nello realtà; zona dove nasce le idee

- corteccia somatosensoriale (dietro ed frontale) : emozioni, ...
- corteccia motoria (dietro) : es. estremo + neuroni per il pollice che per il piede
- zona posteriore : ci sono i centri della vista \rightarrow è dietro perché è molto importante e deve essere sicuro (cassa + spesso) \rightarrow 85% delle info
- zona temporale (dietro l'orecchio) : centro dell'udito
 - \hookrightarrow prima e dopo ci sono centro del linguaggio e della parola (per capire) (per parlare)

I gruppi di neuroni, se funzionano bene, rispondono \rightarrow i potenziali evocati hanno un andamento noto e ripetibile (deterministico). Ma sono pochi i neuroni il segnale del potenziale evocato è sovrapposto dal rumore (= processo casuale con caratteristiche simili all'eeg)

Per applicare la tecnica dell'averaging deve essere sicuro che il segnale sia presente \rightarrow da tanti stimoli e registro tante risposte (ripeto per un certo numero di volte)

IPOTESI:

- segnale deterministico che si ripete nel tempo in modo prevedibile
 - segnale deterministico si ripete un numero alto di volte in modo identico e se stesso (quasi: non esattamente uguali \rightarrow fatica: il cervello umano è fatto per rispondere a stimoli diversi, non uguali e ripetuti)
 - \hookrightarrow non bisogna ripetere troppe volte ed incorrere in fenomeni di fatica
 - \hookrightarrow il cervello si adatta: quando capisce, non attiva + neuroni \rightarrow cambia la risposta
 - \Rightarrow al massimo poche centinaia di stimoli alla distanza di 1 s \rightarrow funzione di autocorrelazione = 0 (nullo tempo)
 - il rumore è scombinato dal segnale, stocastico in senso lato (ha caratteristiche \hookrightarrow è un processo casuale \rightarrow tutte le momenti statistiche indipendenti dal tempo spettrali indipendenti dal tempo) \rightarrow ma in natura non esistono segnali stazionari:
 - in senso debole / lato (WSS) (momenti statistici $O_e 1$: medio e varianza indipendenti dal tempo); ergodico (= quando le caratteristiche spettrali di un campione sono significative dell'intera popolazione)
- per un segnale reale lo stocastico è molto difficile da dimostrare, è ergodico \rightarrow impossibile \Rightarrow si assume stocastico ed ergodico

Facciamo il medio di tutte le epoche che ho registrato.

- il segnale mediato è uguale al segnale

- il rumore mediato diminuisce

N : n° di epoche

$$x_i(t) = s(t) + m_i(t) \quad \bar{x}(t) = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N x_i(t) = s(t) + \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N m_i(t)$$

\rightarrow statisticamente la varianza del rumore mediato diminuisce di un fattore N

$$E[\bar{x}(t) - s(t)]^2 = \frac{1}{N^2} E\left[\sum_{i=1}^N m_i(t)\right]^2 = \frac{1}{N^2} \sum_{i=1}^N E[m_i(t)]^2 = \frac{1}{N^2} N \sigma_{m_i}^2 = \frac{\sigma_{m_i}^2}{N}$$

\rightarrow rapporto segnale rumore di una qualsiasi epoca

$$SNR_0 = \frac{A_s}{\sigma_{m_i}^2}$$

$$SNR_N = \frac{A_s}{\frac{\sigma_{m_i}^2}{N}} = \frac{A_s}{\sigma_{m_i}^2} \cdot N$$

\hookrightarrow dopo che ho applicato l'averaging

il rapporto segnale rumore è aumentato di N

$$100 < N < 200$$

Vorrei lavorare con N più alto possibile, ma oltre ad un limite ho problemi di fatica, ottenere

da tecnica dell'averaging viene usato per determinare il numero di epoche per avere un certo SNR \Rightarrow è una tecnica PILOTATA

de rite ipotesi consentono di sapere di quanto aumenta il SNR.

- ad es. se il rumore non è stazionario, posso applicare la tecnica dell'averaging, il segnale migliora, ma non so di quanto (spettro)

• la tecnica non è applicabile solo se il segnale non è deterministico; le altre ipotesi sono di supporto per avere prestazioni note.

PROBLEMA DEL JITTER (latenza = tempo che intercorre tra qualcosa e qualcos'altro)

\rightarrow tra stimolo e risposta nel p.e.

la latenza è una variabile casuale: le risposte non arrivano dopo lo stesso tempo. (sono uguali ma disassiate)

$$x_c(t) = s(t - \tau_k) + m_k(t)$$

in presenza di jitter, con la tecnica dell'averaging vado a mediare anche il segnale

FARE UNA MEDIA = FARE UN FILTRO PASSABASSO

\rightarrow è importante la varianza della latenza: più è piccola meglio è

\Rightarrow ci sono degli algoritmi di tracciamento

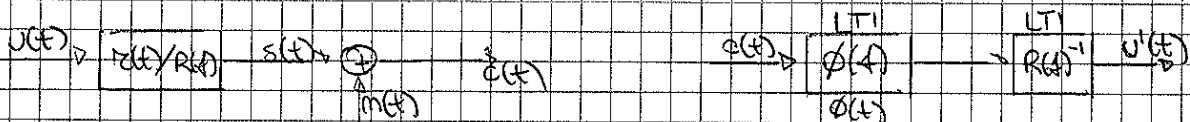
30: senza allineamento non si vede il potenziale

FILTRO OTTIMO

di JOHANNES WIENER

Si utilizza per trovare l'approssimazione migliore possibile ^{del segnale} del segnale registrato senza apporre ipotesi.

Supponiamo di avere il potenziale biologico $u(t)$: elettrodi applicati al sistema hanno una loro funzione di trasferimento $R(f)$ ^{trasm. di Fourier} [$r(t)$ risposta all'impulso]



$$s(t) = u(t) \otimes r(t)$$

$$c(t) = s(t) + m(t)$$

$$S(f) = U(f) \cdot R(f)$$

l'obiettivo del filtro ottimo è ottenere la miglior stima possibile di $u(t)$ partendo da $c(t)$ \Rightarrow ottenere un filtro + deconvoluzione

$$U'(f) = C(f) \cdot \phi(f) \cdot \frac{1}{R(f)}$$

Partendo da ottimizzazione devo fissare un criterio: minimizzare l'errore quadratico

$$e = \int_{-\infty}^{+\infty} [U'(t) - U(t)]^2 dt = \int_{-\infty}^{+\infty} [\hat{U}(f) - U(f)]^2 df = \int_{-\infty}^{+\infty} \left[\frac{[S(f) + m(f)] \phi(f)}{R(f)} - \frac{S(f)}{R(f)} \right]^2 df$$

per minimizzare e devo fare la derivata = 0 (è difficile fare la derivata di questa funzione nel dominio del tempo). Scelgo di passare nel dominio della frequenza (TEO di PARSEVAL = la quantità energetica si conserva calcolata equivalentemente nel tempo e nella frequenza)

\rightarrow posso passare nel dominio della frequenza (il minimo non è lo stesso, ma lo fanno)

è lo stesso \rightarrow a noi interessa quello, ...)

$$e = \int [R(f)]^{-2} \{ |S(f)|^2 \cdot |1 - \phi(f)|^2 + |N(f)|^2 |\phi(f)|^2 \} df \quad \text{derivato rispetto a } \phi(f)$$

la soluzione è $\phi(f) = \frac{|S(f)|^2}{|S(f)|^2 + |N(f)|^2}$

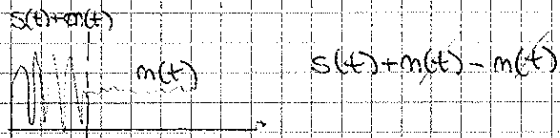
Sono in grado di calcolare la funzione di transf. di un filtro ottimo senza conoscere u e π

$$c(t) = s(t) + m(t) \quad C(f) = S(f) + N(f) \quad |C(f)|^2 = |S(f)|^2 + |N(f)|^2 + 2|S(f)||N(f)| \cdot \text{coeff. di correlazione}$$

Se 's' e 'm' sono scorrelati $|C(f)|^2 = |S(f)|^2 + |N(f)|^2$

Ma mi serve anche $|S(f)|^2$:

- se la segnale è presente solo in una parte.



solo per segnale PULSATO

- METODO GRAFICO: disegno lo spettro di $C(f)$

ipotesi: ogni segnale analogico è limitato in banda: in data frequenza c'è solo un'interpolazione questo parte e lo riprodotto su tutte le frequenze \rightarrow ottengo $|N(f)|^2$

posso ottenere $|S(f)|^2 = |C(f)|^2 - |N(f)|^2$

TRASFORMATA Z

$$x[m] \rightarrow h[m] \rightarrow y[m]$$

Ponendo all'ingresso $x[m] = z^m$ con z numero complesso

convoluzione

$$y[m] = \sum_{k=-\infty}^{+\infty} x[m-k] h[k] = \sum_{k=-\infty}^{+\infty} z^{m-k} h[k] = z^m \sum_{k=0}^{+\infty} z^{-k} h[k] = z^m H(z)$$

il non è detto che sia sempre definito

$H(z) \rightarrow$ trasformata $z =$ funzione di trasferimento

LA TRASFORMATA Z DI UNA QUANTITÀ DISCRETA È UNA QUANTITÀ CONTINUA

RITARDATORE DISCRETO DI K PASSI

Sistema lineare tempo invariante che provoca un uscita $y[m] = x[m-k]$

$$y[m] = z^{m-k} = z^m \cdot z^{-k} = z^m (H(z)) \quad H(z) = z^{-k}$$

è la base dei filtri digitali

$$x[m] \rightarrow h_1[m] \rightarrow y_1[m] \rightarrow h_2[m] \rightarrow y_2[m]$$

Calcolare $h_{eq}[m] \rightarrow$ conviene usare $x[m] = \delta[m]$
 $H_{eq}(z) \rightarrow$ conviene usare $x[m] = z^m$

REGIONE DI CONVERGENZA = valori di z per cui la serie non diverge (è trasformato z non diverge)
 è una regione circolare (una corona circolare)

- ↳ se la sequenza è casuale, è la zona esterna al cerchio ($R^+ \rightarrow \infty$)
- ↳ se $|z|=1$, la regione è il cerchio di raggio unitario (es. $z = e^{j\omega} = \cos \omega + j \sin \omega$
 $z = e^{j\omega} = \cos \omega + j \sin \omega \Rightarrow |z| = \cos^2 \omega + \sin^2 \omega = 1$)

La trasformata di Fourier è un caso della trasformata z con $z = e^{j\omega}$

FILTRI DIGITALI

Sistema lineare tempo invariante con uno \leftarrow d.t. ... campione da inizio

$$H(z) = \frac{Y(z)}{X(z)} = \frac{b(0) + b(1)z^{-1} + \dots + b(m_b+1)z^{-m_b}}{1 + a(1)z^{-1} + \dots + a(m_a+1)z^{-m_a}}$$

- m_b e m_a non è detto che sono uguali
- a sono solo numeri e retorcitori discreti \Rightarrow polinomi
- a e b sono i coefficienti del filtro
- per specificare in modo univoco il filtro bastano a e b

$$b = [1 \quad -1 \quad 0 \quad 3] \quad H(z) = \frac{1 - z^{-1} + 3z^{-3}}{1 - z^{-3}}$$

$$a = [1 \quad 0 \quad 0 \quad -2]$$

PROPRIETÀ

- la trasformata z è lineare
- la trasformata z è invertibile (bisogna dire qual è z)

$$Y(z) = X(z) \cdot H(z)$$

$$H(z) = \frac{B(z)}{A(z)} \quad A(z) \cdot Y(z) = B(z) \cdot X(z)$$

è possibile passare al filtro digitale nel dominio del tempo

$$Y(z)(1 - z^{-3}) = X(z)(1 - z^{-1} + 3z^{-3})$$

↓ antitrasformata

$$y[n] - 2y[n-3] = x[n] - x[n-1] + 3x[n-3]$$

$$y[n] = x[n] - x[n-1] + 3x[n-3] + 2y[n-3]$$

il filtro è una combinazione di numeri \rightarrow ci sono routine che lo fanno automaticamente (di Matlab)

- se $m_b = 0$ il numeratore è una costante \rightarrow il filtro è "All-Pole" di tipo

RICORSIVO e AUTOREGRESSIVO (è usata l'uscita su se stesso)
 ↳ filtro IIR (= risposta all'impulso infinito) \rightarrow transitorio di durata infinita (forma dello stesso dell'impulso)

- se $m_a = 0$ il denominatore è una costante \rightarrow funzione "All-zero", di tipo

NON RICORSIVO, A MEDIA MOBILE (è intervallo di campioni di cui si ha bisogno sempre)
 ↳ filtro FIR (= risposta all'impulso finito)

- $m_a \neq 0$ e $m_b \neq 0$, funzione "pole-zero", ricorsivo, autoregressivo e a media mobile

↳ filtro ARMA

↳ filtro IIR (predominano i poli e gli zeri)

per dire l'ordine di un filtro ARMA devo dire due numeri

Il primo elemento del vettore $\langle a \rangle$ vale sempre uno \rightarrow tutti i coefficienti a e b sono normalizzati ad a_1

STRUTTURA A MINIMO NUMERO DI RITARDAZIONI

struttura che consente di schematizzare $H(z)$ con il minimo numero di ritardatori

∇ è un moltiplicatore sopra: MA sotto: AR

Nello zolo mettiamo il primo campione $\times [1] \rightarrow$ va avanti fino al primo ritardatore, quindi all'ingresso entra $\times [2]$

$$y[1] = b(1) \times [1]$$
$$y[2] = b(1) \times [2] + b(2) \times [1] - a(2) y[1]$$

TRANSITORIO DI CARICA DEL FILTRO: finché non ho imparato ma / ma campioni

\rightarrow per tutti i filtri: i primi campioni filtrati non vanno considerati

Quando arriva il primo campione il valore di z^0 vale 0 (sono indeterminati)

\rightarrow sono i VALORI INIZIALI DEL FILTRO: possono essere calcolati come vogliamo

FILTRAGGIO A BLOCCHI

segnale lungo 10.000 campioni \rightarrow devo elaborarlo: allocare memoria

ho filtro: devo allocare in memoria a e $b \rightarrow$ e poi devo allocare i campioni filtrati

Per un pc non c'è un problema, ma per dei microcontrollori il problema si pone

\Rightarrow si filtra a blocchi: si carica e filtra un blocco di segnale alla volta

(tanto mi basta avere un m^o di campioni para all'ordine del filtro)

Per evitare che ogni blocco finisca con un transitorio si prepongono i pesi dalla fine del filtraggio del blocco $(m-1)$ all'inizio del filtraggio del blocco $m \rightarrow$ il filtro è pre-caricato

metodo: $[y, z^k] = \text{filter}(b, a, \text{segnale}, z^k)$
valori dei pesi finali coefficienti del filtro (vettore) eventualmente, pesi

es. filtrare seg \rightarrow è un segnale casuale \rightarrow metà dei pesi iniziali casuali

\Rightarrow ha sempre un transitorio non bene

[l'ordine di un filtro = n^o dei coefficienti $- 1$]

b è quasi sempre simmetrico o antisimmetrico

metodo: ho anche delle funzioni per calcolare i coeff. a e b dandogli delle specifiche normalizzato rispetto a $\omega/2$

metodo considero l'asse delle frequenze ω (da 0 a $\pi/2$ Hz)

butter (ordine, frequenza) 'passo basso'; se voglio passalto \rightarrow 'high'

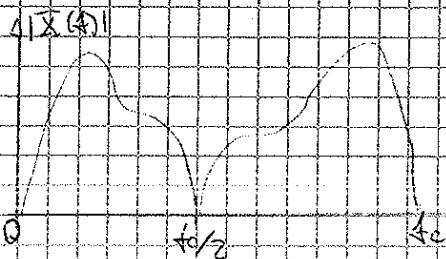
frequz(b, a) representare il diagramma di bode della funzione di trasferimento (modulo e fase)
 \rightarrow da z a f servono per denormalizzare l'asse delle frequenze

cerchiamo di avere un fase lineare \rightarrow es. meglio amplificatore, se stazionario armoniche distorte \rightarrow è l'aspetto temporale del segnale
finché per il filtraggio un filtro a fase non lineare distorce il segnale nel dominio del tempo

Ma i fletti o fase non lineare si usano:

- la distorsione in alcuni casi si può correggere
- per i processi casuali non mi importa (es. emg e eeg)

→ ad es. invece per eeg e potenziali evocati è fondamentale non distorcere



La trasformata di Fourier è simmetrica (si può rappresentare simmetrica rispetto a $f_c/2$ o a 0)

→ se il banda del segnale è $> f_c/2 \Rightarrow$ ALIASING
 $f_c/2 = f_n$ frequenza Nyquist

modulo: frequenze genero e caso delle frequenze tra 0 (continue) e $f_c/2$ (disegnare i grafici)
 frequenze (b, a, notanti, frequenze di campionamento)

→ rappresento fino a $f_c/2$

La trasformata di Fourier (anche di una quantità discreta) è continua, perciò posso rappresentarlo su quanti punti voglio → devo impostare questi parametri

Controllare sempre il risultato → modulo più generale fletti sbagliati se ad es. specifiche alte e ordine basso

FILTRI IIR

Hanno risposta all'impulso infinita → sia fletti AR che ARMA

- consentono di soddisfare delle specifiche con un ordine minore dei fletti FIR
 → ritardo minore, meno memoria, + veloce (- operazioni da fare)
- non hanno mai fase lineare, e la distorsione di fase non è nota
 → si può recuperare

FILTRO ANTICAUSALE / A COPPIA PASSATA

$H(z)$ funzione di trasferimento non lineare → è come se invertito la fase, somma z e z^{-1}

→ se $x[n] \rightarrow X(z)$ e invertito $x[m] \Rightarrow x[m]_{inv} \rightarrow X(1/z)$

grazie il tempo $\Rightarrow z^{-1}$

$$X(z) \xrightarrow{H(z)} X(z)H(z) \xrightarrow{\text{time reverse}} X(1/z)H(1/z) \xrightarrow{H(z)} X(1/z)H(1/z)H(z)$$

time reverse $\Rightarrow Y(z) = X(z)H(1/z)H(z) = X(z) |H(z)|^2$

la fase del modulo quadro vale 0 → non distorce la fase

Posso annullare l'errore di fase, ma → costo di più

non si può implementare in tempo reale

È possibile fare il filtraggio anticausale a blocchi??

Condizioni

- segnale a fase non lineare (ma se è lineare) → filtro IIR
- segnale non deve essere distorto nel dominio del tempo

→ allora due volte avanti ed indietro

15-03-2017

Le condizioni sono sempre sul filtro, su $H(z)$

Non si può filtrare campione per campione (in tempo reale) \Rightarrow ma sui dispositivi

- La lunghezza della sequenza deve essere almeno tre volte l'ordine del filtro ricorsivo

\hookrightarrow all'inizio del filtraggio si crea un transitorio: se la sequenza è troppo corta ha solo un transitorio (in questo caso ce l'ho all'inizio e alla fine)

- La sequenza di ingresso deve andare a zero all'inizio e alla fine (è teorico: va bene anche se non va a zero ma hanno lo stesso valore)

[La condizione necessaria ma non sufficiente perché il filtro sia casuale]

\rightarrow transitorio di carica = a quello di scarica \Rightarrow stesso transitorio all'andata e al ritorno

ESEMPIO

segnale $s(t) = \sin(2\pi t \cdot 3)$

rumore $m(t) = 0.25 \cdot \sin(2\pi t \cdot 10)$

\Rightarrow fare un filtro passabasso

$f_c = 100$ Hz

$T = 1$ s (questo sempre)

MATLAB:

$f_c = 100$
 $T = 1$

$t = 0 : 1/40 : T - 1/40$

quasi $t = 1/40 : 1/40 : T$

$s = \sin(2 * \pi * 3 * t)$

$m = \sin(2 * \pi * 10 * t) * 0.25$

$x = s + m$

\rightarrow sempre filtro FIRMA con num/den dello stesso ordine

Adesso facciamo il filtro (vanto butter ma va bene quel che si fa)

$[b, a] = \text{butter}(9, 10/(40/2))$

controlla il filtro: $\text{freqz}(b, a, 256, f_c)$

\rightarrow l'attenuazione è tanto
 \rightarrow la fase non è lineare

proviamo a filtrare numericamente: $y = \text{filter}(b, a, x)$

stampando y vediamo che il disturbo è solo diminuito, non è + scomparso all'ingresso (c'è il transitorio), ma la sinusoide è disturbata, non è una sinusoide

filtriamo a dopo passato $y_f = \text{filter}(b, a, y)$

recupero anche il transitorio, e non è disturbato

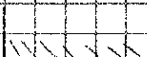
\rightarrow es. richiede anche i db del rittallo

MATLAB: filtro IIR \rightarrow butter, cheby1, cheby2, ellip

\Rightarrow prendono la funzione analogica e la riducono in digitale

FILTRO

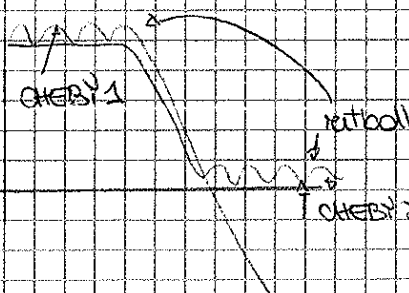
BANCA PASSANTE



BANCA ATTENUATA



BANCA DI TRANSIZIONE



si db: limite minimo in banda passante
limite massimo in banda attenuata

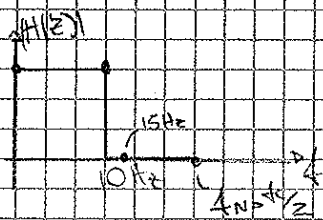
funzioni di supporto che aiutano a generare l'ordine corretto del filtro (minimo ordine)

\hookrightarrow butterd, cheb1ord, cheb2ord, ellipord

design diretto approssimazione diretta del filtro digitale

Yulewalk (ordine, vettore freq., vettore ampiezze)

↳ devono essere accoppiati che se li plotto disegno il filtro



$$f = [0 \ 10 \ 15 \ 50] / 50;$$

$$H = [1 \ 1 \ 0 \ 0]';$$

→ il 1° deve essere 1 e l'ultimo f_N

$$[b, a] = \text{yulewalk}(g, [0, 10, 15, 50] / 50, [1, 1, 0, 0])$$

FILTRI FIR

- possono avere fase lineare
- sono sempre stabili
- hanno un transitorio di durata finita
- ma sono molto lenti → ordine + grande (molto + alto) → filtro + lunghi
→ introducono + ritardo

MATLAB: $b = \text{fir1}(\text{ordine}, \text{freq. taglio})$

design diretto: $b = \text{remez}(m, f, m)$ → come primo yulewalk

x filtro multibanda: $b = \text{fir2}$ → non lo usano

I filtri FIR sono caratterizzati da delle gobbe

fase: mi interessa lineare solo nella banda passante

potrebbe esserci uno spostamento di $\pm \pi$ → è sempre lineare

Se il vettore dei coefficienti b è SIMMETRICO o ANTISIMMETRICO il filtro è a fase

LINEARE

↳ condizione NECESSARIA e SUFFICIENTE se voglio verificare se è lineare guardo

(con i comandi di primo matlab si sforza di fare filtro a fase lineare)

RIMOZIONE DELL'INTERFERENZA DI RETE

• Accoppiamento capacitivo con la rete → trasferimento energetico

CMRR accettabile ≥ 100 dB

• sbilanciamento dell'impedenza degli elettrodi (abbassa il CMRR)

il rumore è un sinusoidale a circa 50 Hz (± 2 Hz) di ampiezza variabile

↳ ci sono tecniche che funzionano bene sopprimendo l'ampiezza di rete costante

es. filtro rejectband

FILTRO NOTCH

Funzionano bene quando l'ampiezza dello sinusoidale di rete è costante

Supponiamo di comporre a 250 Hz → è un multiplo di 50

$$k = \frac{f_c}{f_0} = 5$$

↳ da rejectare

per il filtro notch f_c deve essere multiplo di 50 → k intero

Ogni periodo dello sinusoidale di rete è fatto da $k=5$ campioni → il sesto è all'inizio del ciclo dopo

se sottoggo ad un simulazione di rete S compiani primo è zero \rightarrow però deve essere ad ampiezza costante

$$x[m] = s[m] + n[m]$$

$$x[m-k] = s[m-k] + n[m-k] = s[m-k] + n[m]$$

faccio la differenza tra questi due e rimane se ne va

$$y[m] = x[m] - x[m-k]$$

$$Y(z) = X(z) - X(z)z^{-k} = X(z)(1 - z^{-k})$$

$$H(z) = \frac{1 - z^{-k}}{1}$$

$$b = [1 \ 0 \ 0 \ \dots \ 0 \ -1]$$

$$a = 1$$

In un filtro notch l'ordine del filtro è determinato da k . È uno struttura a minimo numero di ritardi

Ha fase LINEARE perché b è sempre ANTISIMMETRICO

Però normalmente si compiana a frequenze potenze di 2 (es 250) \rightarrow k non è un intero

DSUB RICHIAMANTE: per il teorema di Nyquist posso ricostruire il segnale originale (senza perdite) e ricompilarlo ad un multiplo della frequenza di rete

MATLAB: `resample`

Se invece il rumore non ha ampiezza costante, non so se il SNR aumenterà

slide 31: filtro a PETINE

$$k=10 \rightarrow f_c = 500 \text{ Hz}$$

dato che lo simulazione è periodica, ha un contributo nullo ogni k campioni \rightarrow ci sono buchi nel modulo a 50, 100, 150, ... tutti i multipli

Questo filtro in banda passante ha un guadagno (è un caso che non voglio) \rightarrow overshoot

\rightarrow ci sono le oscillazioni a fronte di un k vincolato: il filtro è obbligato a fare queste oscillazioni con un certo ordine: ha un m° limitato di radici (tutte uguali \dots)

in continuo: $H(j\omega) = \frac{1 - e^{j\omega k}}{j\omega}$

$$H(0) = 0$$

la sequenza filtrata è a valore medio nullo

Vantaggi: è FIR \rightarrow fase lineare (non distorce)

conosciamo l'ordine e i coefficienti

è facilissimo da implementare online ad es. su un eeg (sulla strumentazione)

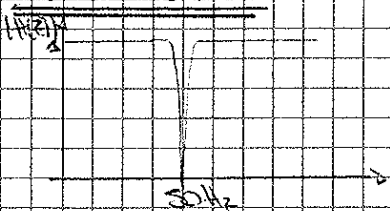
\rightarrow normalmente su un eeg c'è un tasto per attivarlo

ha un transitorio di carico (k campioni); poi funziona in real time

[con i filtri FIR a fase lineare, non fare mai lo doppio passivo]

slide 32: il segnale filtrato cambia ma non è distorto \rightarrow cambio $x[n]$ ha sottratto le armoniche a 100 Hz ...

FILTRO RICORSIVO



rotta che vale 1 a cui sottoggo a sottz una delta di dirac

\rightarrow filtro fisicamente non realizzabile: ci occorrono di un approssimazione (PSI analitico)

metto prima un polo e poi uno zero \rightarrow voglio metterli vicini (ma non uguali)

\rightarrow è + facile generare 2 poli complessi coniugati e 2 zeri

filtro ricorsivo \rightarrow 2 poli e 2 zeri complessi coniugati posizionati vicino intorno a $z = 1$

filtro FIR di ordine 2, 2

$$b = [1 \quad c_1 \quad c_2] \quad a = [1 \quad c_3 \quad c_4]$$

c_1, c_2, c_3, c_4 si generano come approssimazione digitale della funzione analogica

MATLAB: abbiamo già la funzione che ci chiede in ingresso

- $f_{campionando} = 50 \text{ Hz}$
- $T_c = 1/f_c$
- densità di f_{op} (unità lineari)
- Larghezza di banda (Hz)
 \hookrightarrow a metà dell'intervallo

più il banda tagliato è stretto, meno attenua

il fase non è lineare \rightarrow si può usare il doppio passolo

funziona anche se l'impedenza di rete è variabile

FILTRO ADATTIVO

filtro puramente digitale \rightarrow si basa sulla conoscenza della sinusoide: tenta di creare una

sinusoide identica al rumore (insegue il rumore) \rightarrow sottrazione

\hookrightarrow creare un'approssimazione il + fedele possibile

si può usare \times rete con impedenza variabile

il rumore x_n che deve avere una registrazione in cui c'è solo rumore \rightarrow avere dei tratti isoelettici, in cui c'è solo rumore \rightarrow es. segnale eeg

Devo inseguire il rumore dove non c'è il segnale

x_n : rumore di rete (segnale che misura quando c'è solo rumore)

e_n : stima della sinusoide x_n (freq = nota, ampiezza variabile)

$$e_n = A \sin(\omega n T) \quad e_{n+1} = A \sin(\omega n T + \omega T) \quad e_{n-1} = A \sin(\omega n T - \omega T)$$

$$e_{n+1} = 2A \sin(\omega n T) \cos(\omega T) - A \sin(\omega n T - \omega T) = 2 \cos(\omega T) \cdot e_n - e_{n-1}$$

se la predizione è corretta $e_{n+1} = x_{n+1}$

\hookrightarrow PREDITTORE: predice sulla base di e_n (attuale) e e_{n-1} (precedenti)

se è scorretto $d_{n+1} = (x_{n+1} - e_{n+1}) - (x_n - e_n)$

Questo filtro tende ad inseguire il rumore: all'inizio sbaglia, ma pian piano tende a diminuire l'errore (la differenza d_{n+1}) \rightarrow guardando la differenza attuale, prova ad adattare il rumore per il campione dopo

$$\cdot e_{n+1} = e_n + c$$

$$\cdot e_{n+1} = e_n - c$$

$$\cdot \text{iterativo se } d_{n+1} = 0$$

c è una quantità che deve essere scelta in base a quanto tempo ho (eeg \rightarrow frequenze variabili)

\hookrightarrow c è alto se ho poco tempo, c basso se ho tanto tempo

questo filtro opera in condizioni di adattamento quando non ha il segnale, poi si disadatta quando ce l'ha, e continua così