Confronto fra algoritmo LMS e Fast Deconvolution per la cancellazione del crosstalk

Matteo Orlandini e Jacopo Pagliuca

Università Politecnica delle Marche

11 settembre 2021



Contenuti

- 1 Introduzione
- 2 Stato dell'arte
- 3 Dataset
- 4 LMS
- 5 Fast Deconvolution
- 6 Risultati

- 1 Introduzione
- 2 Stato dell'arte
- 3 Dataset
- 4 LMS
- 5 Fast Deconvolution
- 6 Risultati

Cancellazione del crosstalk

Obiettivo

Confrontare gli algoritmi LMS e Fast Deconvolution per la cancellazione del crosstalk.

- Un sistema audio 3D permette di posizionare i suoni intorno ad un ascoltatore in modo che questi siano percepiti come provenienti da punti arbitrari nello spazio.
- Se vengono utilizzati degli altoparlanti, la riproduzione di segnali binaurali all'orecchio dell'ascoltatore non è semplice. Ogni orecchio riceve una componente di diafonia, inoltre, i segnali diretti sono distorti dal riverbero della stanza.
- Per superare i problemi descritti sopra, è necessario un filtro inverso prima di riprodurre il segnale binaurale attraverso gli altoparlanti.

- 1 Introduzione
- 2 Stato dell'arte
- 3 Dataset
- 4 LMS
- 5 Fast Deconvolution
- 6 Risultati

Algoritmi adattativi

Algoritmi nel dominio della frequenza

- 1 Introduzione
- 2 Stato dell'arte
- 3 Dataset
- 4 LMS
- 5 Fast Deconvolution
- 6 Risultati

Dataset utilizzato

HRTF Measurements of a KEMAR Dummy-Head Microphone

- Dataset del MIT.
- Risposte impulsive dell'orecchio sinistro e destro di un altoparlante Realistic Optimus Pro 7 montato a 1,4 metri dal KEMAR.
- I dati HRTF vengono archiviati nelle directory per elevazione. Ogni nome di directory ha il formato "elevEE", dove "EE" è l'angolo di elevazione.
- All'interno di ogni directory, il nome di ogni file ha il formato "XEEeAAAa.wav" dove X può essere "L" o "R" rispettivamente per la risposta dell'orecchio sinistro e destro e "AAA" è l'azimut della sorgente in gradi, da 0° a 355°.

- 1 Introduzione
- 2 Stato dell'arte
- 4 LMS
- 5 Fast Deconvolution
- 6 Risultati

In generale, si può scrivere l'uscita y[n] del filtraggio nell'n-esimo istante di un segnale a[n] definito come:

$$a[n] = [a[n], a[n-1], \dots, a[n-M+1]]^T$$

con un filtro $\mathbf{b}[\mathbf{n}]$ di lunghezza M con coefficienti del tipo:

$$\mathbf{b}[\mathbf{n}] = [b_0[n], b_1[n], \dots, b_{M-1}[n]]^T$$

come:

$$y[n] = \sum_{j=0}^{M-1} b_j[n] a[n-j] = \mathbf{b}^T[\mathbf{n}] \cdot \mathbf{a}[\mathbf{n}].$$
 (1)

Il filtraggio dei segnali di riferimento $x_i[n]$ con le hrir c_{lm} è dato dalla seguente equazione:

$$r_{ilm}[n] = \sum_{j=0}^{M-1} c_{lm}[j] x_i[n-j].$$
 (2)

Si può applicare la formula (1) all'equazione (2) per calcolare le $r_{ilm}[n]$ nel seguente modo:

$$r_{ilm}[n] = \sum_{i=0}^{M-1} c_{lm,j}[n]x_i[n-j] = \mathbf{c_{lm}}^T[\mathbf{n}] \cdot \mathbf{x_i}[\mathbf{n}]. \tag{3}$$

Il segnale ricevuto ad ogni orecchio è dato da:

$$y_{i}[n] = r_{1i1}[n] \circledast h_{11}[n] + r_{1i2}[n] \circledast h_{21}[n] + r_{2i1}[n] \circledast h_{12}[n] + r_{2i2}[n] \circledast h_{22}[n].$$
(4)

Il criterio dell'algoritmo LMS è la minimizzazione della funzione costo

$$J = E[e[n]^2] = E[(d[n] - y[n])^2]$$
 (5)

dove e[n], d[n] e y[n] sono definiti come:

$$e[n] = \begin{bmatrix} e_1[n] \\ e_2[n] \end{bmatrix}, \quad d[n] = \begin{bmatrix} d_1[n] \\ d_2[n] \end{bmatrix}, \quad y[n] = \begin{bmatrix} y_1[n] \\ y_2[n] \end{bmatrix}. \tag{6}$$

La minimizzazione di J avviene con il metodo steepest descend e l'aggiornamento dei tappi del filtro adattativo segue la formula:

$$h^{(k+1)} = h^{(k)} - \mu e_i^{(k)} \cdot \mathbf{r}_i^T.$$
 (7)

Esplicitando l'equazione (7) per il primo canale, si ottiene:

$$h_{11}^{(k+1)}[n] \leftarrow h_{11}^{(k)}[n] - \mu e_{1}^{(1)} \cdot r_{111}[n]$$

$$h_{21}^{(k+1)}[n] \leftarrow h_{21}^{(k)}[n] - \mu e_{1}^{(1)} \cdot r_{112}[n]$$

$$h_{12}^{(k+1)}[n] \leftarrow h_{12}^{(k)}[n] - \mu e_{1}^{(1)} \cdot r_{211}[n]$$

$$h_{22}^{(k+1)}[n] \leftarrow h_{22}^{(k)}[n] - \mu e_{1}^{(1)} \cdot r_{212}[n]$$

L'aggiornamento usando il secondo canale avviene in modo analogo.

- 1 Introduzione
- 2 Stato dell'arte
- 3 Dataset
- 4 LMS
- 5 Fast Deconvolution
- 6 Risultati

Deconvoluzione

La deconvoluzione [9] [8] [10], nella sua forma più elementare, può essere descritta come il compito di calcolare l'input di un sistema a tempo discreto conoscendo il suo output.

Consideriamo una funzione costo del tipo:

$$J = E + \beta V(f) \tag{8}$$

dove E è una misura dell'errore della pressione sonora:

$$E = |Y_1 - X_1|^2 + |Y_2 - X_2|^2$$
 (9)

e V è una funzione della frequenza che indica il costo computazionale. Il numero $\beta \geq 0$ è un parametro di regolarizzazione che determina quanto peso assegnare alla funzione V(f).

Siano S i segnali trasferiti agli altoparlanti facendo passare il segnale X attraverso la matrice di cancellazione del crosstalk H. Otteniamo:

$$V(f) = S_b^+ S_b \tag{10}$$

con

$$S_b = BS = BHX, \tag{11}$$

dove B è una matrice 2×2 e il simbolo $^+$ indica l'inversa generalizzata della matrice S_b . Se, come nel nostro caso, il dominio della frequenza è discreto e B=I, la soluzione approssimata della funzione J è definita da:

$$H[k] = \left[C^{H}[k]C[k] + \beta I\right]^{-1}C^{H}[k]$$
 (12)

dove k indica la k-esima frequenza corrispondente a $\exp(j2\pi k/N)$ e l'apice H denota l'operatore Hermitiano.

Fast Deconvolution

Dall'equazione (12) si può osservare che ponendo $\beta=0$ si ottiene $H=C^{-1}$. In questo caso, poiché $Y=CHX=CC^{-1}X=IX=X$, si ottiene in uscita il segnale d'ingresso.

Overlap and Save I

Dato che l'uscita Y è data da:

$$Y = CHX = \begin{bmatrix} C_{11}X_1 & C_{12}X_1 & C_{11}X_2 & C_{12}X_2 \\ C_{21}X_1 & C_{22}X_1 & C_{21}X_2 & C_{22}X_2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} H_{11} \\ H_{21} \\ H_{12} \\ H_{22} \end{bmatrix}, \quad (13)$$

nell'implementazione pratica non si può calcolare tutta l'uscita con la sola operazione matriciale (13), occorre usare la tecnica dell'overlap and save per filtrare l'ingresso X con i filtri C e H. L'overlap and save è utile per eseguire un filtraggio in real time con un filtro a risposta impulsiva finita.

Overlap and Save II

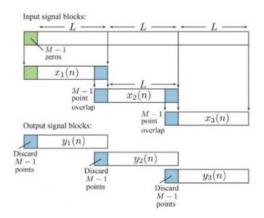


Figura: Metodo Overlap and Save

Overlap and Save III

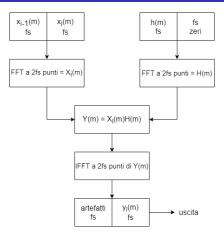


Figura: Diagramma dell'implementazione dell'Overlap and Save

- 1 Introduzione
- 2 Stato dell'arte
- 3 Dataset
- 4 LMS
- 5 Fast Deconvolution
- 6 Risultati

Risultati Matlab

Fattori di separazione dei canali

$$J_{L} = E \left\{ 20 \cdot \log_{10} \frac{C_{11}H_{11} + C_{12}H_{21}}{C_{21}H_{11} + C_{22}H_{21}} \right\} \quad [dB]$$
 (14)

$$J_R = E \left\{ 20 \cdot \log_{10} \frac{C_{22}H_{22} + C_{21}H_{12}}{C_{12}H_{22} + C_{11}H_{12}} \right\} \quad [dB]$$
 (15)

μ	J_R [dB]	J_L [dB]
10^{-3}	22.032	21.924
$5 \cdot 10^{-4}$	17.610	20.375
10^{-4}	11.063	16.921
$5 \cdot 10^{-5}$	9.742	16.161

(a) Confronto di J_R e J_L per l'algoritmo LMS per diversi μ .

Azimuth	J_R [dB]	J_L [dB]
$\pm 20^{\circ}$	21.511	25.532
$\pm 30^{\circ}$	22.032	21.924
$\pm 40^{\circ}$	19.667	23.528

(c) Confronto di J_R e J_L per l'algoritmo LMS per diversi angoli azimutali con $\mu = 10^{-3}$.

β	J_R [dB]	J _L [dB]
1	25.062	26.538
0.3	28.829	30.498
0.1	34.908	36.532
0.01	47.657	48.661

(b) Confronto di J_R e J_L per l'algoritmo FD per diversi β .

Azimuth	J_R [dB]	J_L [dB]
$\pm 20^{\circ}$	45.672	47.034
$\pm 30^{\circ}$	34.908	36.532
$\pm 40^{\circ}$	40.523	42.098

(d) Confronto di J_R e J_L per l'algoritmo FD per diversi angoli azimutali con $\beta=0.1$.

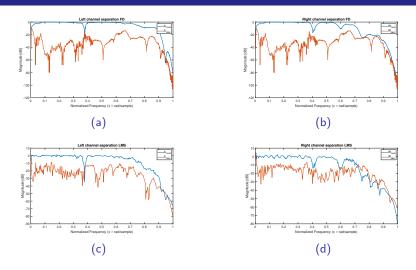


Figura: Confronto del numeratore e del denominatore di (a) J_L e (b) J_R per FD con $\beta = 0.3$, (c) J_L e (d) J_R per LMS con $\mu = 10^{-3}$.

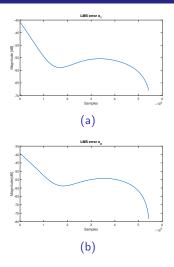


Figura: Confronto dell'MSE del canale (a) sinistro e (b) destro dell'algoritmo LMS.

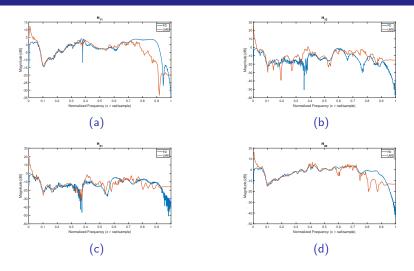


Figura: Confronto dei filtri di cancellazione del crosstalk (a) H_{11} , (b) H_{12} , (c) H_{21} , (d) H_{22} di LMS e Fast Deconvolution.

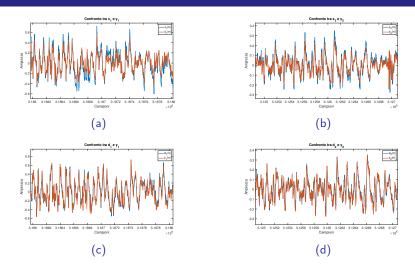


Figura: Confronto degli ingressi e le uscite (a) sinistro e (b) destro della Fast Deconvolution, (c) sinistro e (d) destro di LMS.

Risultati NU-Tech

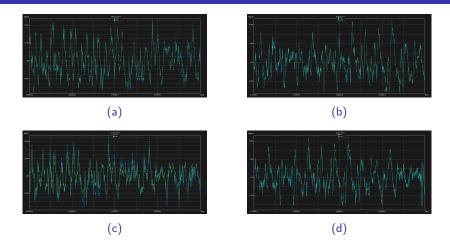


Figura: Confronto degli ingressi e le uscite (a) sinistro e (b) destro della Fast Deconvolution, (c) sinistro e (d) destro di LMS.

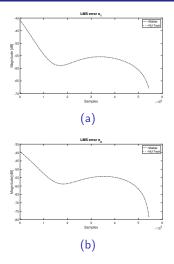


Figura: Confronto dell'MSE del canale (a) sinistro e (b) destro dell'algoritmo LMS.

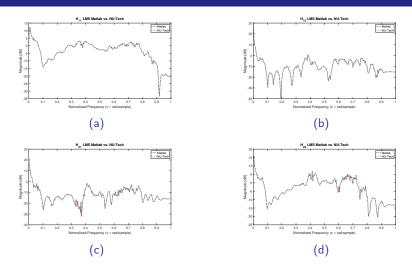


Figura: Confronto dei filtri di cancellazione del crosstalk (a) H_{11} , (b) H_{12} , (c) H_{21} e (d) H_{22} in Matlab e in NU-Tech per l'algoritmo LMS.

Normalized Frequency (x = rad/sample)

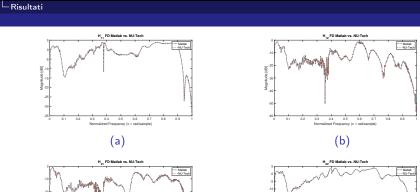


Figura: Confronto dei filtri di cancellazione del crosstalk (a) H_{11} , (b) H_{12} , (c) H_{21} e (d) H_{22} in Matlab e in NU-Tech per l'algoritmo Fast Deconvolution.

(d)

Bibliografia I



Mingsian R. Bai e Chih-Chung Lee. «Objective and subjective analysis of effects of listening angle on crosstalk cancellation in spatial sound reproduction». In: *The Journal of the Acoustical Society of America* 120.4 (2006), pp. 1976–1989. DOI: 10.1121/1.2257986.



E. Ferrara. «Fast implementations of LMS adaptive filters». In: *IEEE Transactions on Acoustics, Speech, and Signal Processing* 28 (1980), pp. 474–475.



Bill Gardner e Keith Martin. HRTF Measurements of a KEMAR Dummy-Head Microphone. Rapp. tecn. 280. (update on October 13, 2006). [Online]. Available: http://www.media.mit.edu. MIT Media Lab Perceptual Computing, 1994.

Bibliografia II



A. Gonzalez e J.J. Lopez. «Time domain recursive deconvolution in sound reproduction». In: 2000 IEEE International Conference on Acoustics, Speech, and Signal Processing. Proceedings (Cat. No.00CH37100). Vol. 2. 2000, II833–II836 vol.2. DOI: 10.1109/ICASSP.2000.859089.



Emmanuel C. Ifeachor e Barrie W. Jervis. *Digital Signal Processing: A Practical Approach*. 2nd. Pearson Education, 2002. ISBN: 0201596199.



Intel[®]. Intel[®] Integrated Performance Primitives. Dic. 2020.



Jun Seong Kim et al. «A Novel Adaptive Crosstalk Cancellation using Psychoacoustic Model for 3D Audio». In: 2007 IEEE International Conference on Acoustics, Speech and Signal Processing - ICASSP '07. Vol. 1. 2007, pp. I-185-I-188. DOI: 10.1109/ICASSP.2007.366647.



O. Kirkeby et al. «Analysis of ill-conditioning of multi-channel deconvolution problems». In: feb. 1999, pp. 155–158. ISBN: 0-7803-5612-8

Bibliografia III



O. Kirkeby et al. «Fast deconvolution of multichannel systems using regularization». In: *IEEE Transactions on Speech and Audio Processing* 6.2 (1998), pp. 189–194. DOI: 10.1109/89.661479.



Ole Kirkeby et al. «Design of Cross-Talk Cancellation Networks by Using Fast Deconvolution». In: (nov. 2000).



Chris Kyriakakis. «Fundamental and Technological Limitations of Immersive Audio Systems». In: *Proceedings of the IEEE* 86 (giu. 1998), pp. 941–951. DOI: 10.1109/5.664281.



Dan Li et al. «Comprehensive comparison of the least mean square algorithm and the fast deconvolution algorithm for crosstalk cancellation». In: 2012 International Conference on Audio, Language and Image Processing. 2012, pp. 224–229. DOI: 10.1109/ICALIP.2012.6376616.

Bibliografia IV



A. Mouchtaris et al. «Inverse filter design for immersive audio rendering over loudspeakers». In: *IEEE Transactions on Multimedia* 2.2 (2000), pp. 77–87. DOI: 10.1109/6046.845012.



P.A. Nelson et al. «Adaptive inverse filters for stereophonic sound reproduction». In: *IEEE Transactions on Signal Processing* 40.7 (1992), pp. 1621–1632. DOI: 10.1109/78.143434.



Lin Wang e Yin Fuliang. «A Stereo Crosstalk Cancellation System Based on the Common-Acoustical Pole/Zero Model». In: *EURASIP Journal on Advances in Signal Processing* 2010 (gen. 2010). DOI: 10.1155/2010/719197.