3η Εργασία στο μάθημα των Ψηφιακών Φίλτρων

Θέμα:

Εξουδετέρωση Παρεμβολών Χωρίς Σήμα Αναφοράς & Εξουδετέρωση Ηχούς

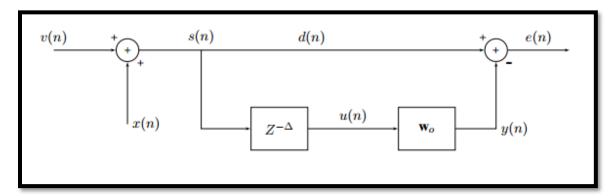


Διδάσκων: Πιτσιάνης Νικόλαος

Φοιτητής: Χουσοβέργης Ηλίας (8009) - <u>iliachry@ece.auth.gr</u>

Α' Μέρος

 Α) Η παρακάτω διάταξη μπορεί να χρησιμοποιηθεί για την απομάκρυνση περιοδικών παρεμβολών που αλλοιώνουν ένα ευρυζωνικό σήμα, χωρίς την απαίτηση χρήσης κάποιου σήματος αναφοράς.



Το s(n) είναι το σήμα που παίονουμε στην είσοδο, το οποίο είναι το σήμα που έχουμε στείλει αλλοιωμένο από θόρυβο περιοδικής παρεμβολής. Το σήμα μετά από καθυστέρηση $\Delta=10$ εισάγεται στο φίλτρο Wiener. Η έξοδος του φίλτρου Wiener y(n), είναι το καθαρό σήμα v(n) ενώ το e(n) είναι η περιοδική παρεμβολή x(n).

b) Ο υπολογισμός του πίνακα αυτοσυσχέτισης \mathbf{R} , του διάνυσματος ετεροσυσχέτισης της εισόδου και του επιθυμητού σήματος \mathbf{p} και των συντελεστών του **Wiener** φίλτρου **wo** με 100 συντελεστές δίνεται στην συνέχεια:

```
%Wiener Filter
corr = var(d) *autocorr(d,M-1);
R = toeplitz(corr);
P(1) = 0.34;
P(2:M) = 0;
w0 = R\P';
y = filter(w0,1,u(delta+1:size(u,2)));
semilogy((y-v).^2)
hold on
```

c) Ο υπολογισμός των συντελεστών πρόβλεψης am, των παραμέτρων ανάκλασης Γm και των συντελεστών γ έγινε με το παρακάτω κομμάτι κώδικα και με χρήση των συναρτήσεων LevinsonDurbin.m και LevinsonDurbin_iterative.m που βρίσκονται στο e-thmmy:

```
%Levinson - Durbin

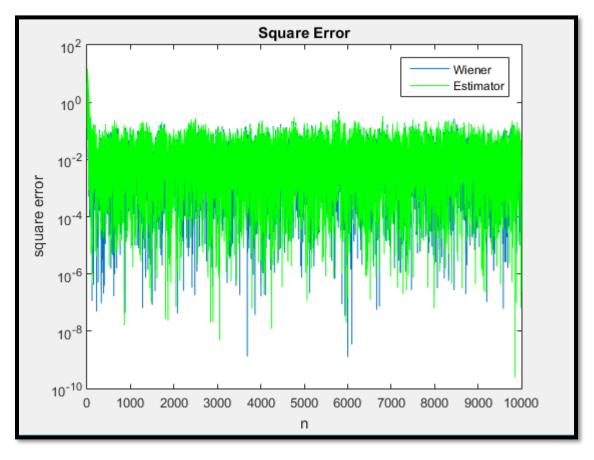
corr = var(d) *autocorr(d, M-1);
[a,fpp,p] = LevinsonDurbin(M-1,corr'); % forpredpower is the forward prediction power
[a_iter,~,L,Dp] = LevinsonDurbin_iterative(M-1, corr'); % iterative version of LD algorithm
e(1:M-1) = 0;

for j = 0:M-1
    [al,e(j+1)] = levinson(corr',j); % MATLAB's LD function
end
al=al';
```

Τα σφάλματα των διανυσμάτων συντελεστών καθώς και η διαφορά των forward και backward prediction power errors από αυτά που υπολογίζονται με τις συναρτήσεις του MATLAB δίνονται στην συνέχεια:

```
>> Wiener_Levinson
MATLABs Levinson (recursive) VS Ours 1.810796e-14
MATLABs Levinson (iterative) VS Ours 1.810796e-14
Difference between gama coefficients and Wiener 4.013501e-01
Difference of Matlab backward errors and Ours 4.755851e-15
```

Το διάγραμμα του μέσου τετραγωνικού σφάλματος της εξόδου του φίλτρου και του επιθυμητού σήματος για τους βέλτιστους συντελεστές **Wiener** και τον **estimator** δίνεται στην συνέχεια:

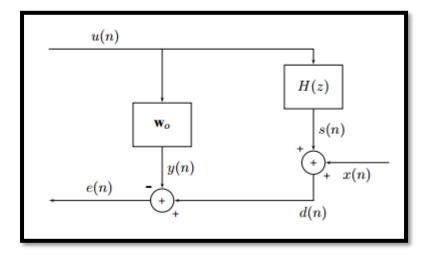


Ο κώδικας για τα ερωτήματα (β) και (γ) βρίσκεται στο script Wiener_Levinson.m.

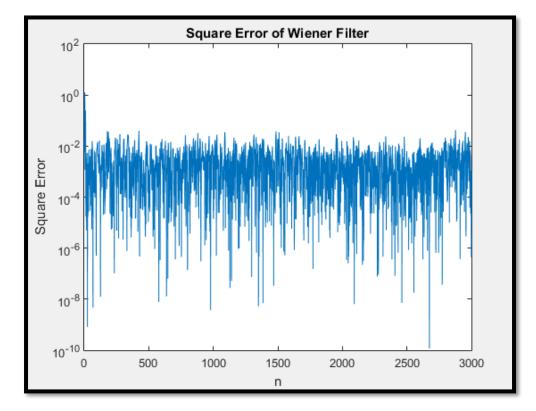
d) Ο νέος joint process estimator για την απομάκουνση των παρεμβολών από το μουσικό κομμάτι βοίσκεται στο script Clear_Music.m. Το μουσικό κομμάτι που «κούβεται» πίσω από τον θόρυβο είναι το Begin the Beguine του Artie Shaw.

Β' Μέρος

Στο δεύτερο μέρος της εργασίας είχαμε να ελαχιστοποιήσουμε την επίδραση του σήματος του πρώτου συνομιλητή σε αυτό του δεύτερου ομιλητή. Για τον λόγο αυτό χρησιμοποιήθηκε η διάταξη που φαίνεται στο παρακάτω σχήμα.



a) Ο υπολογισμός του πίνακα αυτοσυσχέτισης **R**, του διανύσματος ετεροσυσχέτισης της εισόδου και του επιθυμητού σήματος **p** και των συντελεστών του **Wiener** φίλτρου **wo** δεν δίνεται στην αναφορά διότι είναι αντίστοιχος με τον υπολογισμό του Α' Μέρους. Στο παρακάτω διάγραμμα φαίνεται το μέσο τετραγωνικό σφάλμα της εξόδου του φίλτρου **Wiener** και του σήματος που ακολουθεί η έξοδος του φίλτρου. Αξίζει να παρατηρήσουμε το πολύ μικρό μέσο τετραγωνικό σφάλμα του φίλτρου **Wiener**.

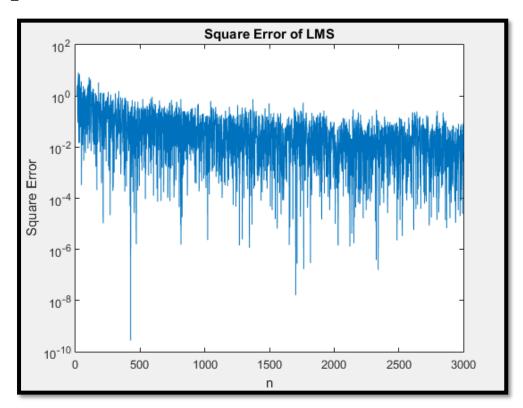


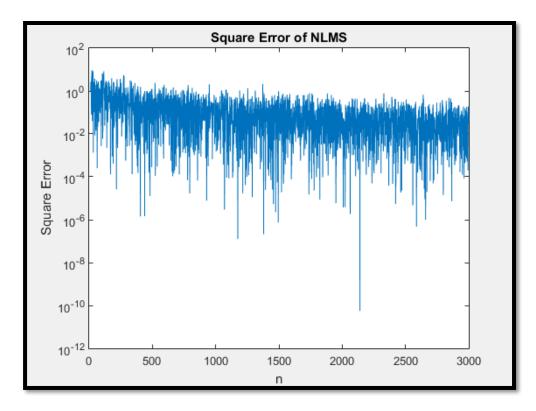
b) Στην συνέχεια φαίνονται τα διαγράμματα του μέσου τετραγωνικού σφάλματος της εξόδου του φίλτρου και του σήματος που ακολουθεί η έξοδος του φίλτρου, προσεγγίζοντας τους βέλτιστους συντελεστές Wiener με χρήση των αλγορίθμων προσαρμογής LMS, normalized LMS & RLS. Στο τέλος δίνεται και ένα συγκριτικό διάγραμμα για τους 4 διαφορετικούς αλγορίθμους που υλοποιήθηκαν.

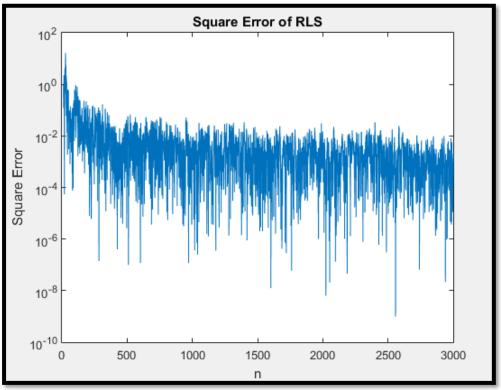
Αξίζει να σημειωθεί ότι το ελάχιστο μέσο τετραγωνικό σφάλμα προκύπτει από το φίλτρο Wiener. Αυτό δεν σημαίνει όμως ότι το φίλτρο αυτό είναι το καλύτερο διότι για να μπορέσουμε να υπολογίσουμε τους συντελεστές Wiener θα πρέπει να γνωρίζουμε τον πίνακα R και το διάνυσμα p, κάτι που δεν είναι εφικτό στην πράξη. Για αυτό τον λόγο χρησιμοποιούμε και τους αλγορίθμους προσέγγισης των βέλτιστων συντελεστών Wiener.

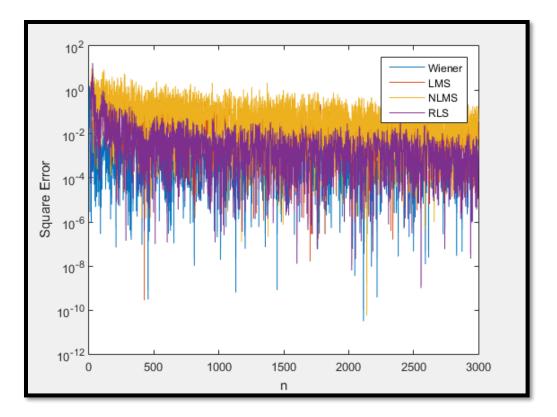
Από τους LMS, NLMS, RLS παρατηρούμε ότι ο RLS παρέχει το ελάχιστο μέσο τετραγωνικό σφάλμα. Βέβαια σημαντικό ρόλο παίζουν και οι παράμετροι που δίνουμε στους διαφορετικούς αλγορίθμους. Για αυτό το λόγο θα ήταν εύλογο να χρησιμοποιήσουμε τις βέλτιστες παραμέτρους, κάτι που δεν ζητήθηκε για αυτή την εργασία.

Ο κώδικας για το (α) και (β) ερώτημα της άσκησης αυτής βρίσκεται στο script $Echo_Cancelation.m.$









c) Για την απομάκουνση των παρεμβολών από το σήμα του δεύτερου συνομιλητή χρησιμοποιήσαμε και πάλι φίλτρο **Wiener** καθώς και τους αλγορίθμους από το ερώτημα(β).

Παρατηρούμε ότι το φίλτρο Wiener απομακρύνει αρκετά ικανοποιητικά τις παρεμβολές, πράγμα που είναι λογικό εφόσον γνωρίζουμε τα διανύσματα R και p. Επίσης, ο αλγόριθμος LMS φαίνεται να απομακρύνει καλύτερα τις παρεμβολές από τον NLMS κάτι για το οποίο μπορεί να παίζουν λόγο και οι παράμετροι που χρησιμοποιήσαμε. Τέλος, ο RLS παρόλο που είναι ο πιο αποδοτικός είναι και ο πιο χρονοβόρος. Για να μπορέσουμε να έχουμε αποτέλεσμα κόψαμε τους πίνακες για να έχουμε μικρότερο ήχο καθώς και ορίσαμε την τάξη του φίλτρου σε 500 σε αντίθεση με τον αριθμό 6600 που ήταν ο ιδανικός. Δεδομένου ότι χρησιμοποιήσαμε μόνο 500 συντελεστές και είχαμε σχεδόν αντίστοιχο αποτέλεσμα με τον LMS, είναι βέβαιο ότι ο RLS θα προσεγγίσει πολύ καλύτερα τους βέλτιστους συντελεστές Wiener.

Μετά την ανάλυση παρατηρούμε ότι έχει κοπεί τελείως η φωνή του κύριου $\underline{\Sigma}$ ισμάνη και ακούγεται πλέον μόνο η φωνή του κύριου $\underline{\Pi}$ ιτσιάνη.

Ο κώδικας για αυτό το ερώτημα (γ) βρίσκεται στο αρχείο Echo_Cancelation2.m.

d) Αν η επιλογή του αλγορίθμου προσαρμογής στηριζόταν αποκλειστικά και μόνο στην ποιότητα του ήχου και δεν έπαιζε καθόλου ρόλο η ταχύτητα του, θα επιλέγαμε τον αλγόριθμο RLS για τον λόγω που εξηγήθηκε στο ερώτημα (γ).