

Οι αναλυτικές σειρές ασκήσεων είναι ατομικές, και οι λύσεις που θα δώσετε πρέπει να αντιπροσωπεύουν μόνο την προσωπική σας εργασία. Αν χρησιμοποιήσετε κάποια άλλη πηγή εκτός βιβλίου για την λύση σας, πρέπει να το αναφέρετε. Παραδίδονται γραπτώς και προσωπικώς στην Γραμματεία Εργ. Ρομποτικής (Αιθ. 2.1.12, παλαιό Κτ.Ηλεκτρ.) 9.00-14.30.

### Ασκηση 3.1 (Σύγκριση FIR vs. IIR Wiener φίλτρων)

Εστω μια στοχαστική ανάλιξη  $d[n]$  τύπου AR(1) που δημιουργείται από την εξίσωση διαφορών

$$d[n] = 0.7d[n-1] + w[n]$$

όπου  $w[n]$  είναι λευκός θόρυβος μηδενικής μέσης τιμής και μεταβλητότητας  $\sigma_w^2 = 1$ . Παρατηρούμε το σήμα

$$x[n] = d[n] + v[n]$$

όπου  $v[n]$  είναι λευκός θόρυβος (μηδενικής μέσης τιμής και μοναδιαίας μεταβλητότητας) ασυσχέτιστος με το σήμα  $d[n]$ .

(α) Να βρεθεί η αυτοσυσχέτιση  $r_d[k]$ . Εν συνεχεία, για αποθορυβοποίηση του σήματος  $x[n]$  και προσεγγιστική εκτίμηση του  $d[n]$  σχεδιάζουμε τα εξής τρία διαφορετικά φίλτρα:

(β) Να σχεδιάσετε ένα βέλτιστο **FIR** φίλτρο Wiener με συνάρτηση μεταφοράς

$$W(z) = w[0] + w[1]z^{-1} + w[2]z^{-2}$$

Να βρείτε την κρουστική απόκριση  $w[n]$  του βέλτιστου φίλτρου και το αντίστοιχο προσδοκητέο τετραγωνικό λάθος  $\xi_{fir} = E\{|e[n]|^2\}$ , όπου  $e[n] = d[n] - x[n] * w[n]$ .

(γ) Να σχεδιάσετε ένα βέλτιστο **μη-αιτιατό IIR** φίλτρο Wiener. Να βρείτε την συνάρτηση μεταφοράς  $H_{nc}(z)$  του βέλτιστου φίλτρου, την κρουστική απόκριση  $h_{nc}[n]$ , και το αντίστοιχο προσδοκητέο τετραγωνικό λάθος  $\xi_{iir,nc} = E\{|e[n]|^2\}$ , όπου  $e[n] = d[n] - x[n] * h_{nc}[n]$ .

(δ) Να σχεδιάσετε ένα βέλτιστο **αιτιατό IIR** φίλτρο Wiener. Να βρείτε την συνάρτηση μεταφοράς  $H_c(z)$  του βέλτιστου φίλτρου, την κρουστική απόκριση  $h_c[n]$ , και το αντίστοιχο προσδοκητέο τετραγωνικό λάθος  $\xi_{iir,c} = E\{|e[n]|^2\}$ , όπου  $e[n] = d[n] - x[n] * h_c[n]$ .

Συγκρίνετε τα λάθη των τριών ανωτέρω φίλτρων που σχεδιάσατε.

Εξηγήστε την εργασία σας.

Σημείωση: Η θεωρία των Wiener φίλτρων εξηγείται στο Κεφ. 7 του [1].

**Ασκηση 3.2:** Χρησιμοποιώντας την μέθοδο SVD (Singular Value Decomposition), να βρεθεί αναλυτικά μια λύση του ντετερμινιστικού προβλήματος PCA (Principal Component Analysis). Δηλ. μας δίνεται μια ακολουθία δεδομένων  $\mathbf{x}_n \in \mathbb{R}^d$ ,  $n = 1, \dots, N$ , και θέλουμε να βρούμε τις ιδιο-κατευθύνσεις  $\{\mathbf{e}_k\}$  έτσι ώστε αν προσεγγίσουμε τα δεδομένα μας  $\mathbf{x}_n$  με ένα γραμμικό συνδυασμό από τις  $p \ll d$  κύριες συνιστώσες

$$\sum_{k=1}^p y_{kn} \mathbf{e}_k, \quad y_{kn} = \langle \mathbf{x}_n, \mathbf{e}_k \rangle$$

το προκύπτον μέσο τετραγωνικό λάθος να είναι ελάχιστο, όπου αντικαθιστούμε την στατιστική μέση τιμή  $\mathcal{E}\{\cdot\}$  με αριθμητικό μέσο  $(1/N) \sum_{n=1}^N (\cdot)$ .

### Άσκηση 3.3 Εκτίμηση Φάσματος Ισχύος τυχαίων σημάτων με χρήση MATLAB

Στόχος της άσκησης είναι η εκτίμηση του φάσματος ισχύος μιας τυχαίας διαδικασίας με δύο διαφορετικές μη-παραμετρικές μεθόδους και η σύγκριση των αποτελεσμάτων. Οι δύο μέθοδοι που θα δοκιμαστούν είναι η μέθοδος του Περιοδογράμματος (Periodogram) και η μέθοδος Welch (Averaged Modified Periodogram).

Το Περιοδόγραμμα ενός σήματος  $x[n]$  μήκους  $N$  δειγμάτων υπολογίζεται από την παρακάτω σχέση :

$$\hat{P}_{per}(e^{j\omega}) = \frac{1}{N} |X_N(e^{j\omega})|^2 = \frac{1}{N} \left| \sum_{n=0}^{N-1} x[n] e^{-j\omega n} \right|^2, \quad (1)$$

όπου στην πράξη ο DTFT  $X_N(e^{j\omega})$  του σήματος αντικαθίσταται από τον DFT  $X_N[k]$ , οπότε υπολογίζουμε το  $\hat{P}_{per}(e^{j2\pi k/N})$ .

Στο MATLAB το Περιοδόγραμμα του σήματος  $x[n]$  υπολογίζεται με χρήση της συνάρτησης "**P= periodogram(x)**".

Στην μέθοδο Welch, για την εκτίμηση του φάσματος ισχύος, υπολογίζεται ένας μέσος όρος των επιμέρους εκτιμήσεων σε διαδοχικά επικαλυπτόμενα παράθυρα :

$$\hat{P}_W(e^{j\omega}) = \frac{1}{K} \sum_{m=0}^{K-1} \hat{P}_M^{(m)}(e^{j\omega}), \quad (2)$$

όπου  $\hat{P}_M^{(m)}(e^{j\omega})$  είναι το τροποποιημένο περιοδόγραμμα (modified periodogram) για το  $m$ -οστό πλαίσιο ανάλυσης :

$$\hat{P}_M(e^{j\omega}) = \frac{1}{NU} \left| \sum_{n=-\infty}^{\infty} x[n] w[n] e^{-j\omega n} \right|^2, \quad (3)$$

όπου  $U$  η ενέργεια του σήματος παραθύρου  $w[n]$ . Το παράθυρο μπορεί να είναι οποιοδήποτε, και στην περίπτωση μας θα χρησιμοποιηθεί το Hamming. Η μέθοδος Welch υλοποιείται στην MATLAB με χρήση της συνάρτησης "**P = pwelch(x, window, noverlap)**", με τις παραμέτρους *window* και *nooverlap* να ρυθμίζουν το μήκος των πλαισίων και την επικάλυψη τους.

Το σήμα που θα χρησιμοποιηθεί θα είναι το άθροισμα δύο ημιτόνων με τυχαία φάση, με παρουσία προσθετικού λευκού θορύβου  $v[n]$  μοναδιαίας μεταβλητότητας :

$$x[n] = 3 \sin(\omega_1 n + \phi_1) + 4 \sin(\omega_2 n + \phi_2) + v[n] \quad (4)$$

όπου  $\phi_1$  και  $\phi_2$  τυχαίες μεταβλητές ομοιόμορφα κατανεμημένες στο διάστημα  $[0, 2\pi]$ . Θεωρήστε  $\omega_1 = 0.3\pi$ ,  $\omega_2 = 0.4\pi$ , και μήκος σήματος  $N = 1024$ . Ο λευκός θόρυβος μπορεί να υλοποιηθεί στην MATLAB με χρήση της εντολής "**u= randn(1,N)**".

Ζητούμενα :

(α) Κώδικας MATLAB που να δημιουργεί το σήμα  $x$  και να παράγει τις δύο διαφορετικές εκτιμήσεις του φάσματος ισχύος.

(β) Διαγράμματα για τις δύο εκτιμήσεις.

(γ) Σχολιασμός αποτελεσμάτων: Συγκρίνετε τα δύο διαγράμματα ως προς το resolution και το variance του φάσματος ισχύος. Συμφωνούν οι παρατηρήσεις σας με το θεωρητικά αναμενόμενο; Σε ποιά από τις δύο μεθόδους παρατηρείτε περισσότερη μείωση θορύβου;

Σημείωση : Η θεωρία των μη-παραμετρικών εκτιμητών φάσματος εξηγείται στο Κεφ. 8.2 [1].