



ΠΑΝΕΠΙΣΤΗΜΙΟ
ΠΑΤΡΩΝ
UNIVERSITY OF PATRAS

ΑΝΟΙΚΤΑ ακαδημαϊκά
μαθήματα ΠΠ

ΕΦΑΡΜΟΓΕΣ ΤΗΣ ΨΗΦΙΑΚΗΣ ΕΠΕΞΕΡΓΑΣΙΑΣ ΣΗΜΑΤΩΝ

© Γραμμική Εκτίμηση Τυχαίων Σημάτων
Φίλτρο Kalman

Εμμανουήλ Ζ. Ψαράκης

Πολυτεχνική Σχολή

Τμήμα Μηχανικών Η/Υ & Πληροφορικής

Γραμμική Εκτίμηση Τυχαίων Σημάτων

Ακολουθιακή Επεξεργασία

Τα δείγματα του στοχαστικού σήματος $\{X_n\}$ διατίθενται ακολουθιακά και επομένως καλούμαστε να εκτιμήσουμε τα δείγματα του σήματος $\{S_n\}$ με συνεχώς αυξανόμενη πληροφορία.

Άρα τη χρονική στιγμή n η εκτίμηση του S_n μπορεί να γίνει με χρήση των δειγμάτων $\{X_1, X_2, \dots, X_n\}$.

Πως μπορούμε να λύσουμε σ' αυτή την περίπτωση το πρόβλημα;



Γραμμική Εκτίμηση Τυχαίων Σημάτων

Τροποποίηση της FIR περίπτωσης του φίλτρου *Wiener*

$$\mathcal{A} = \{0, 1, \dots, N - 1\} \quad \text{FIR φίλτρο}$$

$$\mathcal{A}_n = \{1, 2, \dots, n\}$$

Εξισώσεις Wiener-Hopf

$$r_{\chi\chi}(m) = \sum_{k=1}^n h_k r_{\chi\chi}(m - k), \quad \forall m \in \mathcal{A}_n$$

Το *Βέλτιστο* φίλτρο προκύπτει από τη λύση ενός Toeplitz *γραμμικού συστήματος* με τον *Αλγόριθμο* του Levinson.

Μήπως όμως υπάρχει κάποιο πρόβλημα;



Γραμμική Εκτίμηση Τυχαίων Σημάτων

Η Ιδέα του *Kalman* και το φίλτρο του

Η συσχέτιση της εκτίμησης \hat{S}_n τη χρονική στιγμή n με την εκτίμηση \hat{S}_{n-1} του σήματος τη χρονική στιγμή $n-1$.

Στο φίλτρο *Wiener* τα σήματα περιγράφονται με τη βοήθεια των στατιστικών β' τάξης.

Στο φίλτρο *Kalman* τα σήματα περιγράφονται με τη βοήθεια ΓΣ στο Χώρο Κατάστασης.



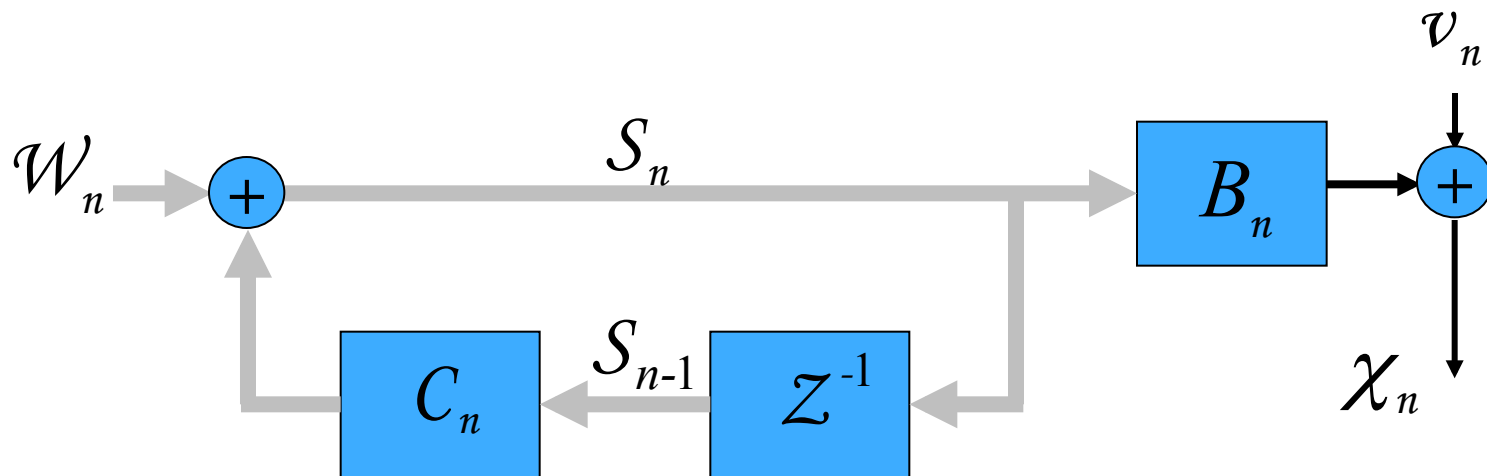
Γραμμική Εκτίμηση Τυχαίων Σημάτων

Η Ιδέα του *Kalman* και το φίλτρο του

Χώρος Κατάστασης

$$S_n = C_n S_{n-1} + W_n \quad \text{Καταστατική Εξίσωση}$$

$$X_n = B_n^t S_n + v_n \quad \text{Εξίσωση Εξόδου}$$

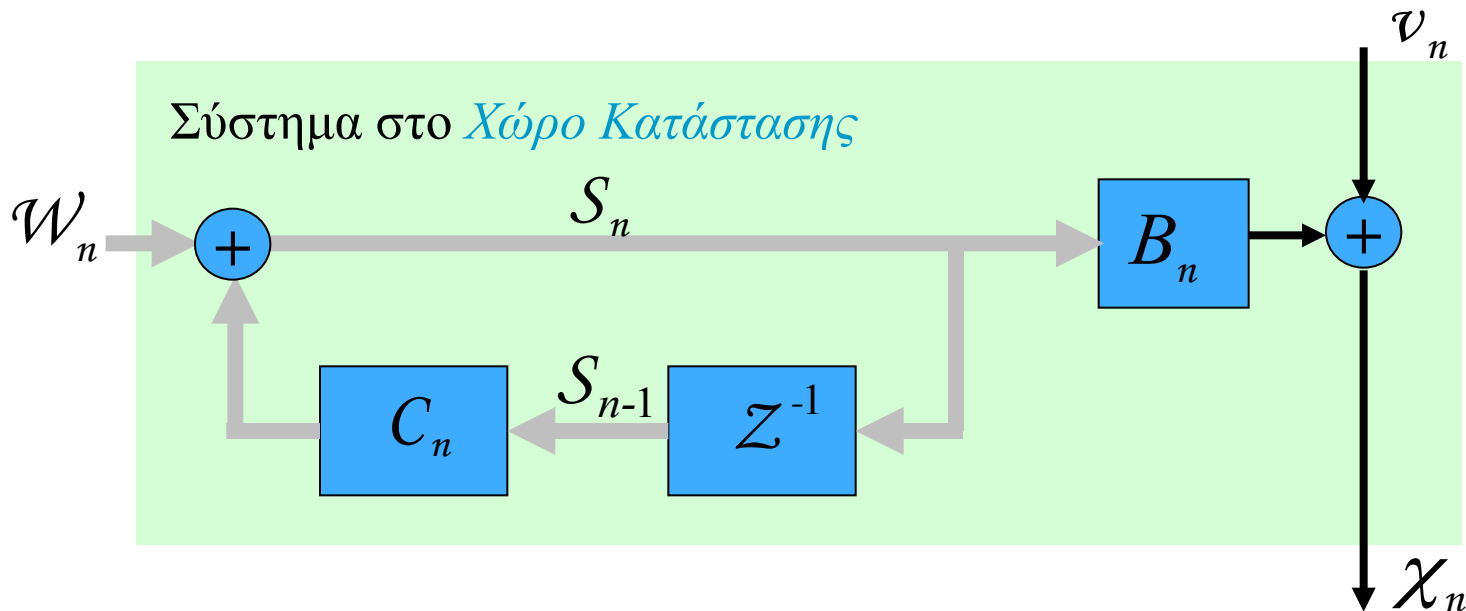


Γραμμική Εκτίμηση Τυχαίων Σημάτων

\mathcal{W}_n διανυσματικός Λευκός Θόρυβος με μητρώο συνδιασποράς $\mathcal{Q}_n = \mathcal{E}\{\mathcal{W}_n \mathcal{W}_n^t\}$

v_n Λευκός Θόρυβος μέτρησης με διασπορά $q_n = \mathcal{E}\{v_n^2\}$ και $\mathcal{E}\{v_n \mathcal{W}_n\} = 0$

S_0 Αρχική Κατάσταση του συστήματος με Μέση τιμή S_0 και μητρώο συνδιασποράς Σ_0 . Επίσης $\mathcal{E}\{v_n S_0\} = 0$ και $\mathcal{E}\{S_0 \mathcal{W}_n^t\} = 0$.



Γραμμική Εκτίμηση Τυχαίων Σημάτων

Επαναδιατύπωση του Προβλήματος Εκτίμησης.

Θεωρώντας ότι το στοχαστικό σήμα $\{X_n\}$ μας διατίθεται **ακολουθιακά** και ότι οι ακολουθίες $\{C_n\}$, $\{B_n\}$, $\{Q_n\}$, $\{g_n\}$ είναι **γνωστές**, θέλουμε να **εκτιμήσουμε** την **Κατάσταση του Συστήματος** S_n σαν γραμμικό συνδυασμό των διαθέσιμων δειγμάτων, $\{X_1, X_2, \dots, X_n\}$.

Μπορούμε να κάνουμε **Διαφορετικές Εκτιμήσεις της Κατάστασης**;

- Εκτίμηση βασισμένη σε **Πρόβλεψη**
- Εκτίμηση βασισμένη σε **Φιλτράρισμα**
- Εκτίμηση βασισμένη σε **Εξομάλυνση**



Γραμμική Εκτίμηση Τυχαίων Σημάτων

- Εκτίμηση βασισμένη σε *Πρόβλεψη*.

$$\hat{S}_{n|n-1} = \sum_{k=1}^{n-1} F_{n,k} \mathcal{X}_k$$

- Εκτίμηση βασισμένη σε *Φιλτράρισμα*

$$\hat{S}_{n|n} = \sum_{k=1}^n H_{n,k} \mathcal{X}_k$$

- Εκτίμηση βασισμένη σε *Εξομάλυνση*

$$\hat{S}_{n-m|n} = \sum_{k=1}^n D_{n,k} \mathcal{X}_k$$



Γραμμική Εκτίμηση Τυχαίων Σημάτων

Σκοπός μας είναι τώρα να *εκφράσουμε* την Βέλτιστη Εκτίμηση *Αναδρομικά*.

Για το σκοπό αυτό θα **ορίσουμε** το:

1. *Εκ των Προτέρων Σφάλμα Εκτίμησης* και το αντίστοιχο μητρώο *συνδιασποράς*
2. *Εκ των Υστέρων Σφάλμα Εκτίμησης* και το αντίστοιχο μητρώο *συνδιασποράς*

και θα **θεωρήσουμε** ότι την χρονική στιγμή n , εκτός του δείγματος \mathcal{X}_n , μας διατίθενται από τη χρονική στιγμή $n-1$

3. Το *Εκ των Υστέρων Σφάλμα Εκτίμησης* και το αντίστοιχο μητρώο *συνδιασποράς*
4. Η βέλτιστη *Εκ των Υστέρων Εκτίμηση* της **Κατάστασης**.



Γραμμική Εκτίμηση Τυχαίων Σημάτων

1. Ορίζουμε το

- Εκ των Προτέρων Σφάλμα Εκτίμησης:

$$e_{n|n-1} = S_n - \hat{S}_{n|n-1} = S_n - \sum_{k=1}^{n-1} F_{n,k} \chi_k$$

με μητρώο *συνδιασποράς*

$$\Sigma_{n|n-1} = \mathcal{E}\{(S_n - \hat{S}_{n|n-1})(S_n - \hat{S}_{n|n-1})^t\}$$



Γραμμική Εκτίμηση Τυχαίων Σημάτων

2. και το

• Εκ των Υστέρων *Σφάλμα Εκτίμησης*:

$$e_{n|n} = S_n - \hat{S}_{n|n} = S_n - \sum_{k=1}^n H_{n,k} \mathcal{X}_k$$

με μητρώο *συνδιασποράς*

$$\Sigma_{n|n} = \mathcal{E}\{(S_n - \hat{S}_{n|n})(S_n - \hat{S}_{n|n})^t\}$$

3. και θεωρούμε γνωστά το $\hat{S}_{n-1|n-1} = \sum_{k=1}^{n-1} H_{n-1,k} \mathcal{X}_k$ και

4. το μητρώο $\Sigma_{n-1|n-1}$



Γραμμική Εκτίμηση Τυχαίων Σημάτων

Σχέσεις που ορίζουν το φίλτρο *Kalman*, για $n > 0$:

$$\Sigma_{n|n-1} = C_n \Sigma_{n-1|n-1} C_n^t + Q_n$$

$$K_n = \Sigma_{n|n-1} B_n (q_n + B_n^t \Sigma_{n|n-1} B_n)^{-1} \quad \text{Κέρδος Kalman}$$

$$\Sigma_{n|n} = (I - K_n B_n) \Sigma_{n|n-1}$$

$$\hat{S}_{n|n-1} = C_n \hat{S}_{n-1|n-1}$$

$$\hat{S}_{n|n} = \hat{S}_{n|n-1} + (\chi_n - B_n^t \hat{S}_{n|n-1}) K_n$$

Με αρχική εκτίμηση $\hat{S}_{0|0} = S_0$ και $\Sigma_{0|0} = \Sigma_0$



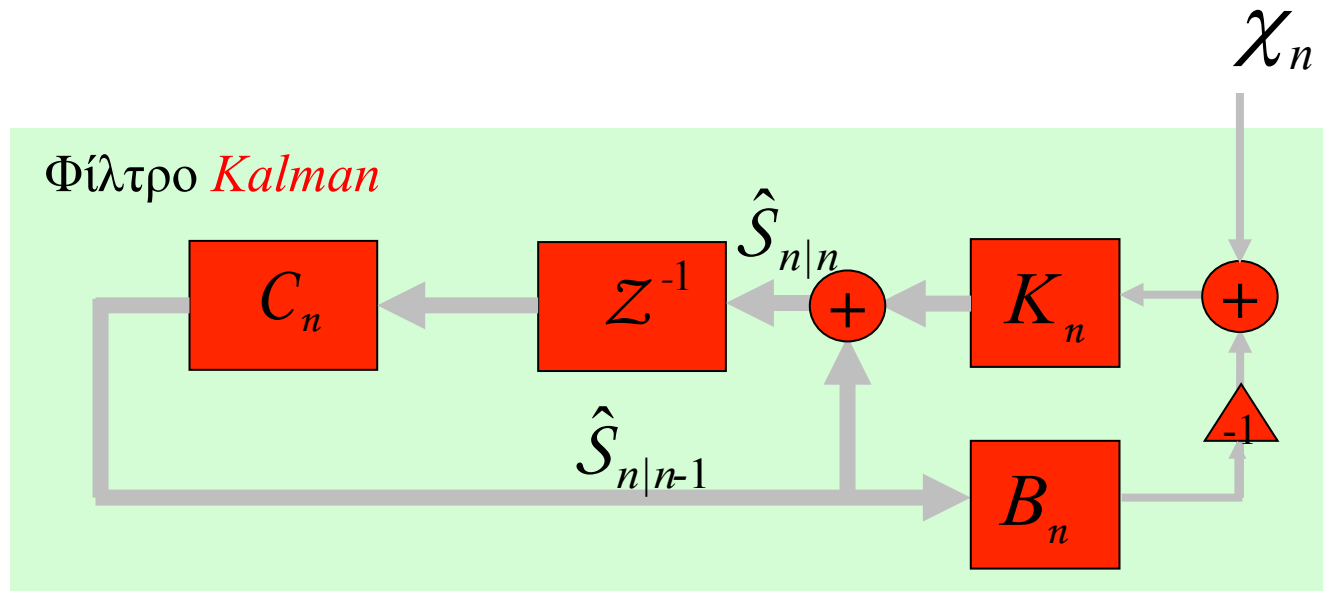
Γραμμική Εκτίμηση Τυχαίων Σημάτων

Εκ των προτέρων Εκτίμηση (Πρόβλεψη)

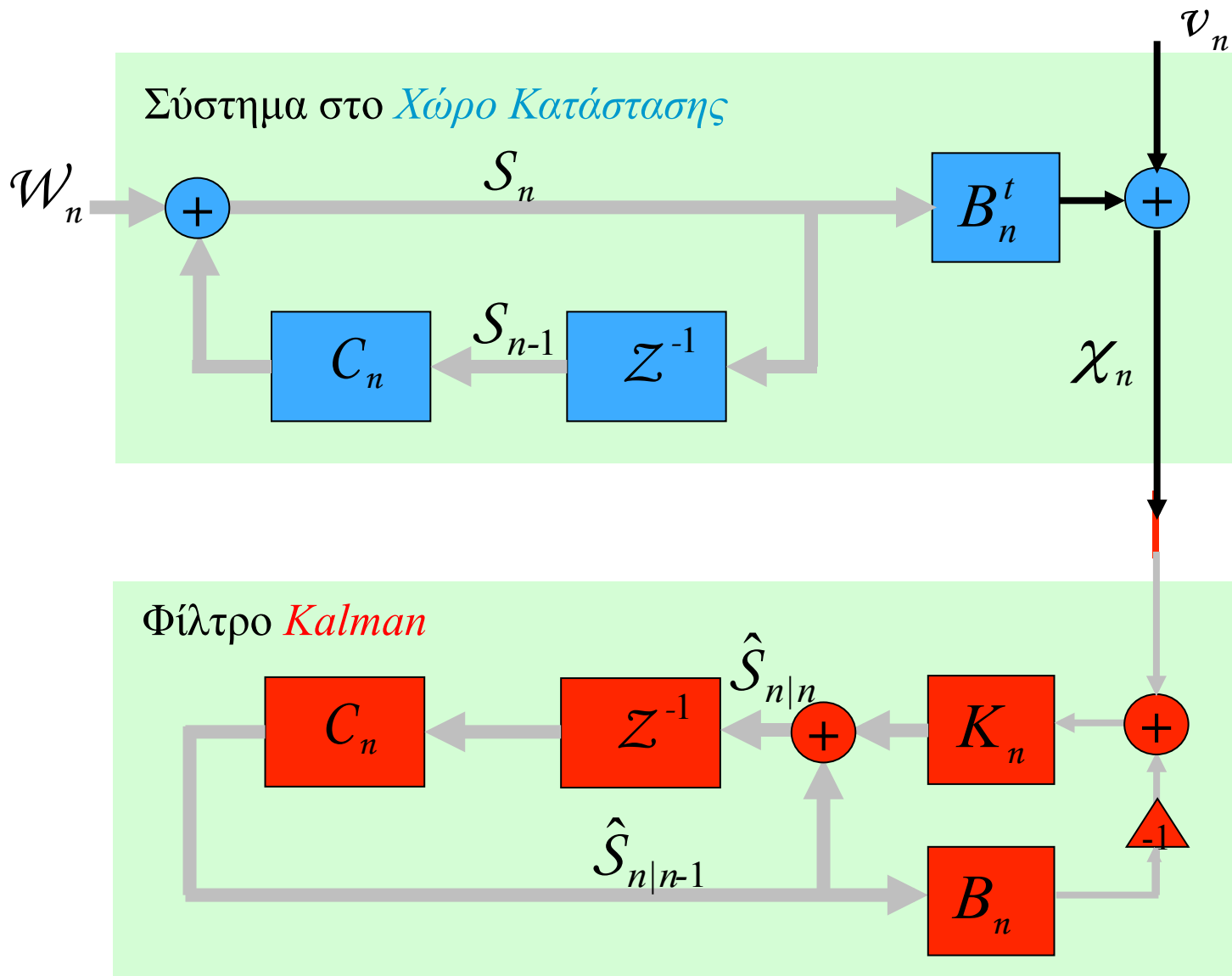
$$\hat{S}_{n|n-1} = C_n \hat{S}_{n-1|n-1}$$

Εκ των υστέρων Εκτίμηση (Φιλτράρισμα)

$$\hat{S}_{n|n} = \hat{S}_{n|n-1} + (\chi_n - B_n^t \hat{S}_{n|n-1}) K_n$$



Γραμμική Εκτίμηση Τυχαίων Σημάτων



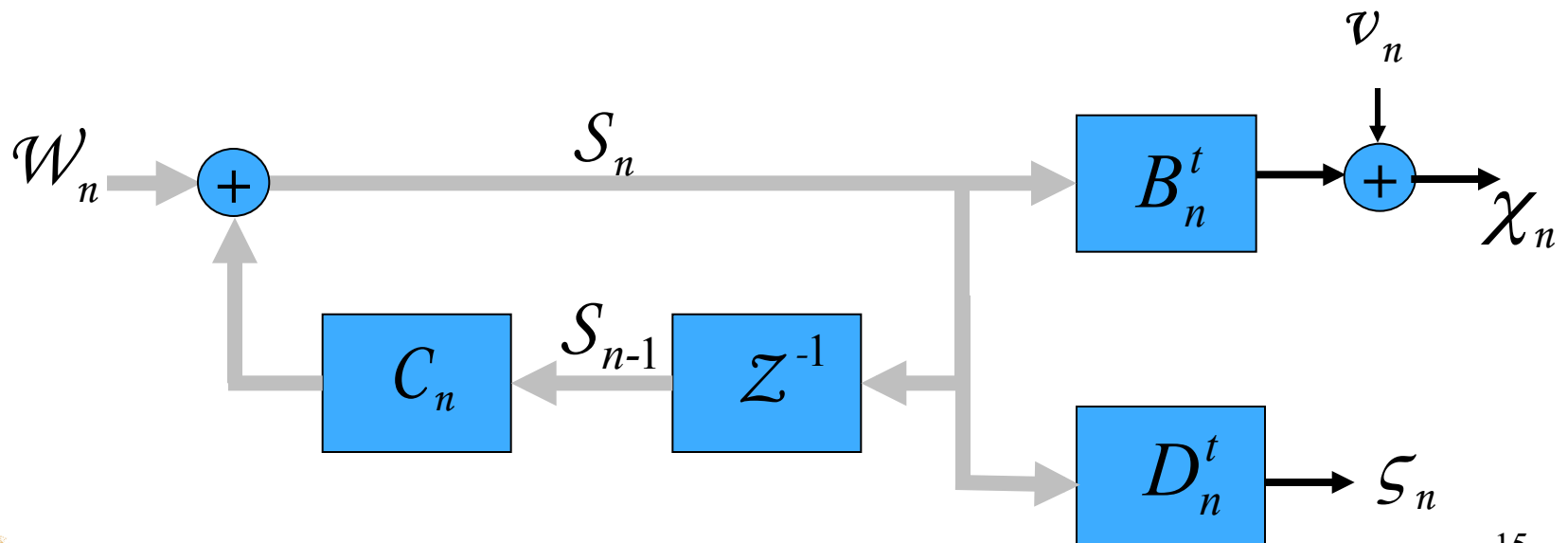
Γραμμική Εκτίμηση Τυχαίων Σημάτων

Επαυξημένο Σύστημα στο Χώρο Κατάστασης

$$S_n = C_n S_{n-1} + W_n \quad \text{Καταστατική Εξίσωση}$$

$$X_n = B_n^t S_n + v_n \quad \text{Εξίσωση Εξόδου}$$

$$S_n = D_n^t S_n$$



Γραμμική Εκτίμηση Τυχαίων Σημάτων

Εναλλακτική Σημασία των αποτελεσμάτων

Ας υποθέσουμε παρόλο που διαθέτουμε τα σήματα $\{X_n\}, \{S_n\}$ θέλουμε να βρούμε τη συνιστώσα \hat{S}_n του S_n που σχετίζεται με τα δείγματα $\{x_{n-(N-1)}, x_{n-(N-2)}, \dots, x_n\}$ με τον παρακάτω τρόπο:

$$\hat{S}_n = \sum_{k=0}^{N-1} h_k x_{n-k}$$

Η βέλτιστη λύση του προβλήματος είδαμε ότι είναι η ακόλουθη:

$$\mathcal{E}\{X_n S_n\} = \mathcal{E}\{X_n X_n^t\} H_N$$



Γραμμική Εκτίμηση Τυχαίων Σημάτων

Αν έχουμε στη διάθεσή μας τις υλοποιήσεις των σημάτων $\{x_n\}, \{s_n\}$ και υποθέσουμε στασιμότητα και εργοδικότητα, τότε:

$$\mathcal{E}\{X_n s_n\} \approx \frac{1}{L} \sum_{k=1}^L X_k s_k$$

$$\mathcal{E}\{X_n X_n^t\} \approx \frac{1}{L} \sum_{k=1}^L X_k X_k^t$$

και επομένως:

$$\sum_{k=1}^L X_k s_k = \left(\sum_{k=1}^L X_k X_k^t \right) \mathcal{H}_N(L)$$



Γραμμική Εκτίμηση Τυχαίων Σημάτων

Ένα Πολύ γνωστό πρόβλημα ανάλογο του Προβλήματος του Kalman

Ας υποθέσουμε ότι οι υλοποιήσεις $\{x_n\}$, $\{s_n\}$ των σημάτων $\{\mathcal{X}_n\}$, $\{\mathcal{S}_n\}$ διατίθενται ακολουθιακά και κάθε φορά καλούμαστε να εκτιμήσουμε το \hat{s}_n βασισμένοι στην υπάρχουσα πληροφορία $\{(x_1, s_1), \dots, (x_n, s_n)\}$ με τη σχέση:

$$\hat{s}_n = \sum_{k=0}^{N-1} h_k \mathcal{X}_{n-k}$$

Πως μπορούμε εδώ να εφαρμόσουμε την ιδέα του Kalman;



Γραμμική Εκτίμηση Τυχαίων Σημάτων

Αν ορίσουμε τις ποσότητες:

$$S_n = \sum_{k=1}^n X_k S_k$$

$$R_n = \sum_{k=1}^n X_k X_k^t$$

τότε τη χρονική στιγμή n η

γίνεται:

$$\sum_{k=1}^L X_k S_k = \left(\sum_{k=1}^L X_k X_k^t \right) \mathcal{H}_N(L)$$

$$S_n = R_n \mathcal{H}_N(n) \quad \text{ή ισοδύναμα} \quad \mathcal{H}_N(n) = R_n^{-1} S_n$$



Γραμμική Εκτίμηση Τυχαίων Σημάτων

Η ίδια εξίσωση τη χρονική στιγμή $n-1$ θα είναι

$$S_{n-1} = R_{n-1} \mathcal{H}_N(n-1)$$

όμως

$$S_n = S_{n-1} + X_n s_n$$

$$R_n = R_{n-1} + X_n X_n^t$$

άρα

$$S_n = (R_n - X_n X_n^t) \mathcal{H}_N(n-1) + s_n X_n$$

ή ισοδύναμα:

$$\mathcal{H}_N(n) = \mathcal{H}_N(n-1) + (s_n - X_n^t \mathcal{H}_N(n-1)) R_n^{-1} X_n$$



Γραμμική Εκτίμηση Τυχαίων Σημάτων

Χρησιμοποιώντας αναδρομή και στον αντίστροφο:

$$R_n^{-1} = (R_{n-1} + X_n X_n^t)^{-1} = R_{n-1}^{-1} - \frac{R_{n-1}^{-1} X_n X_n^t R_{n-1}^{-1}}{1 + X_n^t R_{n-1}^{-1} X_n}$$

και άρα

$$\mathcal{H}_N(n) = \mathcal{H}_N(n-1) + (s_n - X_n^t \mathcal{H}_N(n-1)) R_n^{-1} X_n$$

$$R_n^{-1} X_n = \frac{1}{1 + X_n^t R_{n-1}^{-1} X_n} R_{n-1}^{-1} X_n$$



Γραμμική Εκτίμηση Τυχαίων Σημάτων

Αντίστοιχες Ποσότητες *Kalman*:

$$K_n = R_{n-1}^{-1} X_n$$

$$\gamma_n = \frac{1}{1 + X_n^t K_n}$$

$$R_n^{-1} = R_{n-1}^{-1} - \gamma_n K_n K_n^t$$

$$e_n = s_n - X_n^t \mathcal{H}_N(n-1)$$

$$\mathcal{H}_N(n) = \mathcal{H}_N(n-1) + \gamma_n e_n K_n$$



Γραμμική Εκτίμηση Τυχαίων Σημάτων

Αναδρομικός Αλγόριθμος Ελαχίστων Τετραγώνων:

