



ΠΑΝΕΠΙΣΤΗΜΙΟ  
ΠΑΤΡΩΝ  
UNIVERSITY OF PATRAS

ΑΝΟΙΚΤΑ ακαδημαϊκά  
μαθήματα ΠΠ

## ΕΦΑΡΜΟΓΕΣ ΤΗΣ ΨΗΦΙΑΚΗΣ ΕΠΕΞΕΡΓΑΣΙΑΣ ΣΗΜΑΤΩΝ

© Διαφορική Παλμοκωδική Διαμόρφωση (DPCM)

Εμμανουήλ Ζ. Ψαράκης  
Πολυτεχνική Σχολή  
Τμήμα Μηχανικών Η/Υ & Πληροφορικής

# Προεπισκόπηση

## Διαφορική Παλμοκωδική Διαμόρφωση (DPCM)

- Η DPCM ως γενίκευση της Διαμόρφωσης Δέλτα
- Φίλτρα Πρόβλεψης (FP) και Διαφορική Παλμοκωδική Διαμόρφωση (DPCM)
- Φίλτρα Πρόβλεψης προς τα εμπρός (FPF)
- Φίλτρα Πρόβλεψης προς τα πίσω (BPF)
- Αυτοπαλινδομούμενες Διαδικασίες (AR)
- Αλγόριθμος Durbin-Levinson



# Διαμόρφωση Δέλτα

## Βασική Ιδέα:

Γειτονικά δείγματα που προκύπτουν από την δειγματοληψία των σημάτων ομιλίας, εικόνας ή video εμφανίζουν υψηλή συσχέτιση. Δηλαδή, κατά μέσο όρο, οι τιμές του σήματος δεν μεταβάλλονται απότομα από δείγμα σε δείγμα, με αποτέλεσμα η διαφορά των τιμών γειτονικών δειγμάτων να έχει διασπορά πολύ μικρότερη από την διασπορά των τιμών του σήματος.



# Διαμόρφωση Δέλτα

Υποθέστε ότι έχουμε στην διάθεση μας ένα στάσιμο σήμα  $m(n)$  μηδενικής μέσης τιμής με ακολουθία αυτοσυσχέτισης  $r_m(k)$ .

Θεωρείστε ότι επιθυμούμε να χρησιμοποιήσουμε ένα σύστημα πρόβλεψης τιμών του σήματος, πρώτης τάξης.

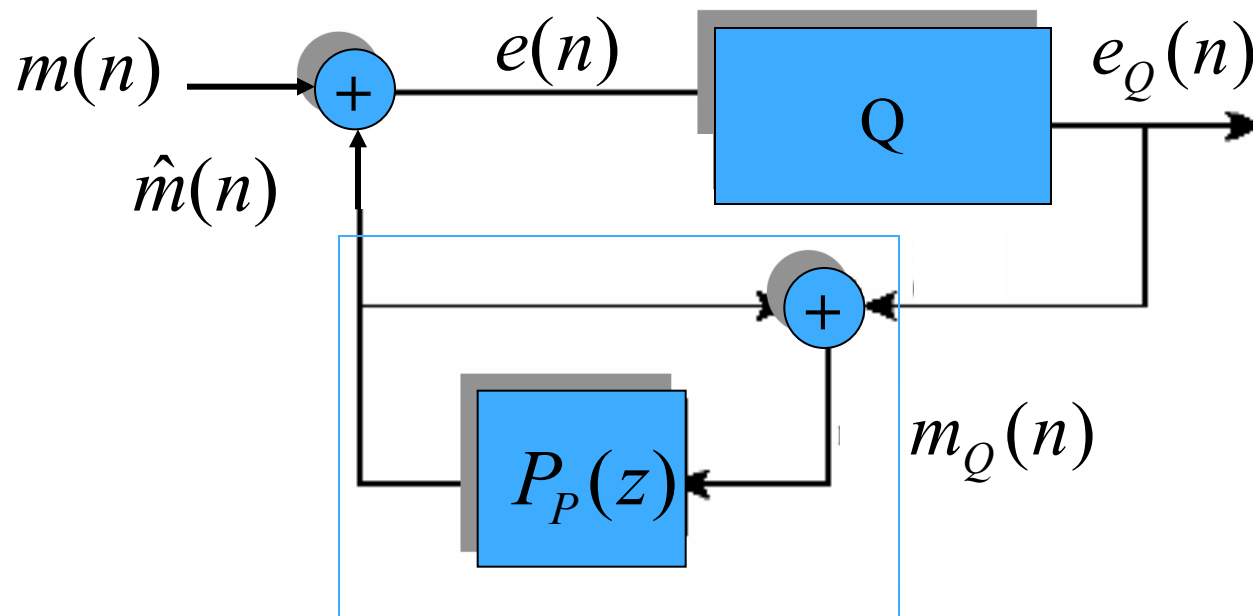
Υπολογίστε τη διασπορά του σφάλματος πρόβλεψης. Κάτω από ποιες προϋποθέσεις η διασπορά του σφάλματος είναι μικρότερη από τη διασπορά του σήματος;

Ελαχιστοποιείστε την διασπορά του σφάλματος πρόβλεψης, ως προς τις παραμέτρους του συστήματος, και βρείτε την ελάχιστη τιμή της.



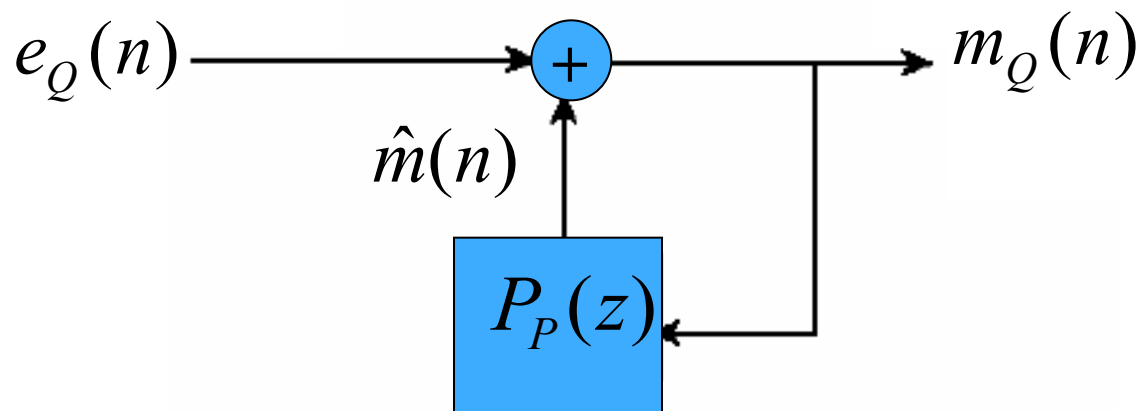
# Γενίκευση της Διαμόρφωσης Δέλτα: DPCM

Διαμορφωτής:



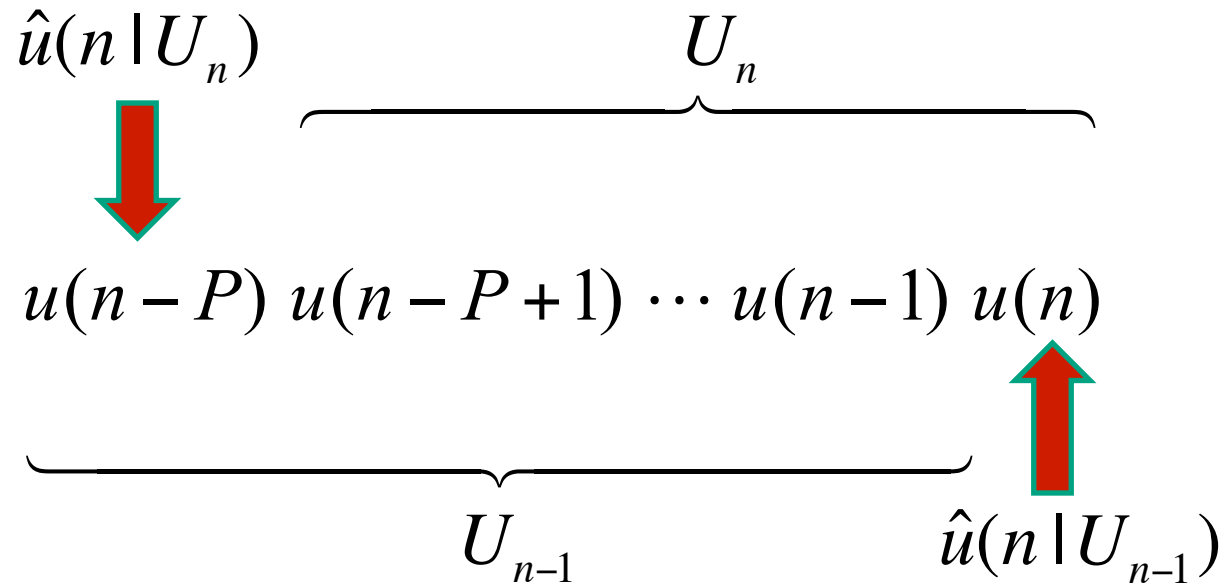
# Γενίκευση της Διαμόρφωσης Δέλτα:DPCCM

Αποδιαμορφωτής:



# Φίλτρα Πρόβλεψης

Πρόβλεψη προς τα Πίσω (BPF)



Πρόβλεψη προς τα Εμπρός (FPF)



# Φίλτρα Πρόβλεψης

Φίλτρα Πρόβλεψης προς τα Πίσω (BPF)

$$\text{Πρόβλεψη: } \hat{u}(n - P | U_n) = f^B(U_n, n)$$

$$\text{Σφάλμα Πρόβλεψης: } e_B^P(n) = u(n - P) - \hat{u}(n - P | U_n)$$

Γραμμικά Φίλτρα Πρόβλεψης προς τα Πίσω (BPF)

$$\hat{u}(n - P | U_n) = \sum_{k=1}^P b_n(k) u(n - P + k)$$

$$\hat{u}(n - P | U_n) = \sum_{k=1}^P b(k) u(n - P + k)$$





# Φίλτρα Πρόβλεψης

Φίλτρα Πρόβλεψης προς τα Εμπρός (FPF)

$$\text{Πρόβλεψη: } \hat{u}(n | U_{n-1}) = f^F(U_{n-1}, n)$$

$$\text{Σφάλμα Πρόβλεψης: } e_F^P(n) = u(n) - \hat{u}(n | U_{n-1})$$

Γραμμικά Φίλτρα Πρόβλεψης προς τα Εμπρός (FLP)

$$\hat{u}(n | U_{n-1}) = \sum_{k=1}^P f_n(k) u(n-k)$$

$$\hat{u}(n | U_{n-1}) = \sum_{k=1}^P f(k) u(n-k)$$



# Γραμμικά Φίλτρα Πρόβλεψης

Γραμμικά Φίλτρα Πρόβλεψης προς τα Εμπρός (FLP)

$$\hat{u}(n | U_{n-1}) = U_{n-1}^t \mathbf{f}_P$$

$$e_F^P(n) = u(n) - \hat{u}(n | U_{n-1}) = u(n) - U_{n-1}^t \mathbf{f}_P$$

Ελαχιστοποίηση της Διασποράς του Σφαλματος Πρόβλεψης:

$$\min_{\mathbf{f}_P} \mathbf{E}\{(e_F^P(n))^2\}$$



# Γραμμικά Φίλτρα Πρόβλεψης

ή Ισοδύναμα:

$$\min_{\mathbf{f}_P} E \{ (u(n) - \hat{u}(n | U_{n-1}))^2 \} \equiv \min_{\mathbf{f}_P} E \{ (u(n) - U_{n-1}^t \mathbf{f}_P)^2 \}$$



$$E \{ U_{n-1} U_{n-1}^t \} \mathbf{f}_P = E \{ u(n) U_{n-1} \}$$

Υπόθεση Στασιμότητας (ευρεία έννοια)



Εξισώσεις Wiener-Hopf



# Γραμμικά Φίλτρα Πρόβλεψης

## Σχέση FLP και BLP

- Αυτοπαλινδομούμενες Διαδικασίες (AR)

$$u(n) + a_1 u(n-1) + \dots + a_p u(n-P) = w(n)$$

$w(n)$  : Λευκός θόρυβος

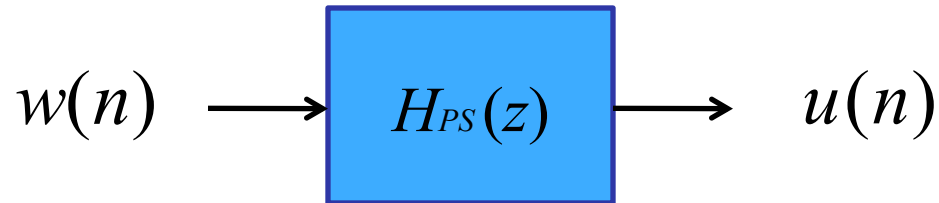
- Αλγόριθμος Durbin-Levinson



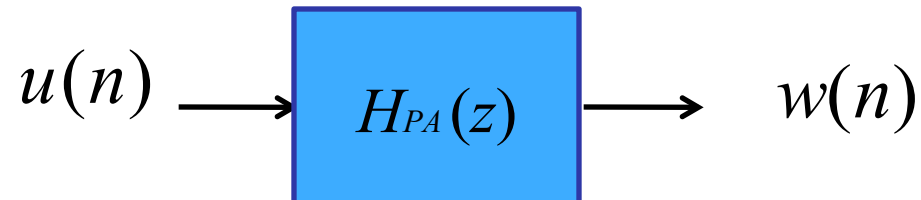
# Γραμμικά Φίλτρα Πρόβλεψης

## Αυτοπαλινδρομούμενες Διαδικασίες

- Σύστημα Σύνθεσης Διαδικασίας (*Process Synthesizer*)



- Σύστημα Ανάλυσης Διαδικασίας (*Process Analyzer*)



# Γραμμικά Φίλτρα Πρόβλεψης

## Αυτοπαλινδρομούμενες Διαδικασίες-Yule Walker Equations

Υπολογισμός Ακολουθίας Συσχέτισης:

$$u(n - m)[\{u(n) + a_1u(n - 1) + \dots + a_pu(n - P)\}] = u(n - m)w(n)$$

$$E\{u(n - m)[\{u(n) + a_1u(n - 1) + \dots + a_pu(n - P)\}]\} = E\{u(n - m)w(n)\}$$

Υπόθεση Στασιμότητας (ευρεία έννοια) ...



# Γραμμική Εκτίμηση Τυχαίων Σημάτων

Ο Αλγόριθμος του Levinson

$$\hat{u}(n | \mathbf{U}_{n-1}) = \sum_{k=1}^P f(k)u(n-k)$$

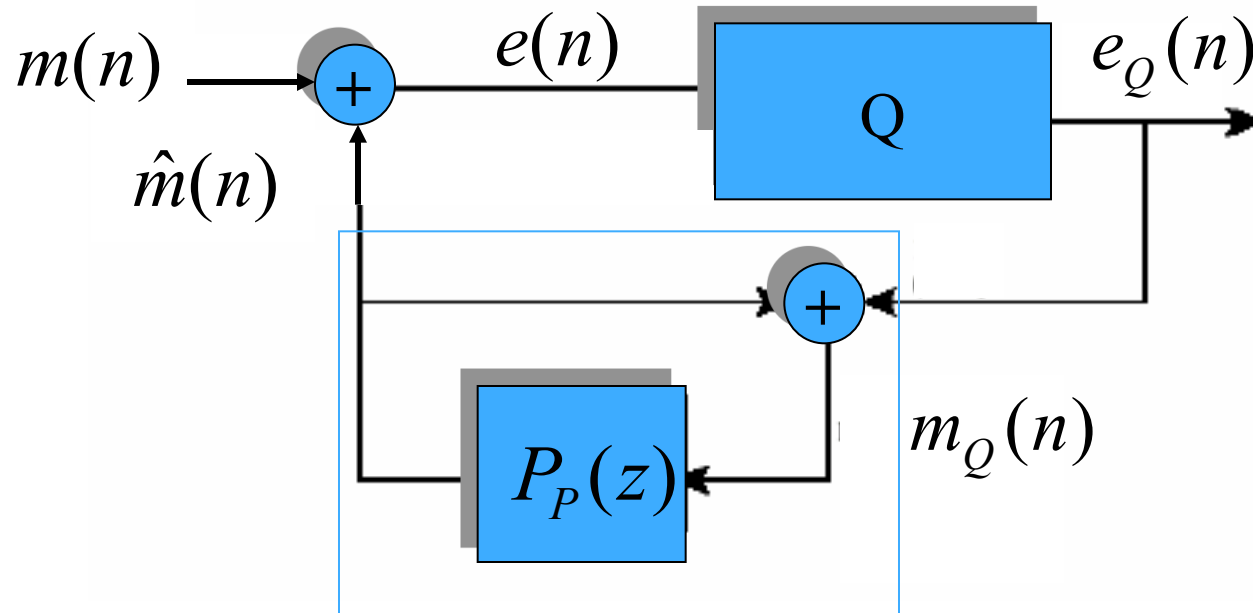
$$\mathbf{R}_P = \begin{bmatrix} r_{uu}(0) & r_{uu}(1) & \cdots & r_{uu}(P) \\ r_{uu}(1) & r_{uu}(0) & \ddots & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & r_{uu}(1) \\ r_{uu}(P) & \cdots & r_{uu}(1) & r_{uu}(0) \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ f(1) \\ \vdots \\ f(p) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} e_f^P \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix}$$



Εξισώσεις Wiener-Hopf:

$$\mathbf{R}_P \mathbf{f}_P = \boldsymbol{\varepsilon}_p \mathbf{u}_1$$

# Γενίκευση της Διαμόρφωσης Δέλτα: DPCM



Βρείτε τις κανονικές εξισώσεις που προκύπτουν από την ελαχιστοποίηση της διασποράς του σφάλματος πρόβλεψης.





# Γενίκευση της Διαμόρφωσης Δέλτα:DPCCM

## Υποθέσεις:

- Η ακολουθία εισόδου  $\{m[n]\}$  είναι στάσιμη (με την ευρεία έννοια).
- Οι ακολουθίες εισόδου  $\{m[n]\}$  και σφαλμάτων κβάντισης  $\{q_e[n]\}$  είναι ασυσχέτιστες.
- Η ακολουθία σφαλμάτων  $\{q_e[n]\}$  είναι μία διαδικασία λευκού θορύβου.



# Γενίκευση της Διαμόρφωσης Δέλτα: DPCM

Παίρνοντας υπόψη σας τις Υποθέσεις,  
απλοποιείτε τις κανονικές εξισώσεις.

Τι παρατηρείτε;

Τι θα άλλαζε στην ανάλυσή σας αν η δεύτερη υπόθεση αντικατασταθεί από την ακόλουθη;

Εναλλακτική Υπόθεση:

- Οι ακολουθίες εισόδου  $\{m[n]\}$  και σφαλμάτων κβάντισης  $\{q_e[n]\}$  είναι ορθογώνιες;

Η παραπάνω υπόθεση περιορίζει ή όχι την κλάση των ακολουθιών εισόδου;

Κάτω από ποιές προϋποθέσεις οι δύο υποθέσεις είναι ισοδύναμες;



# Γενίκευση της Διαμόρφωσης Δέλτα: DPCM

Παίρνοντας υπόψη σας τις Υποθέσεις,

- Υπολογίστε την αναμενόμενη τιμή της προς τα εμπρός πρόβλεψης.

Δοθείσης της πρώτης Υπόθεσης:

- Είναι η ακολουθία πρόβλεψης στάσιμη (με την ευρεία έννοια);

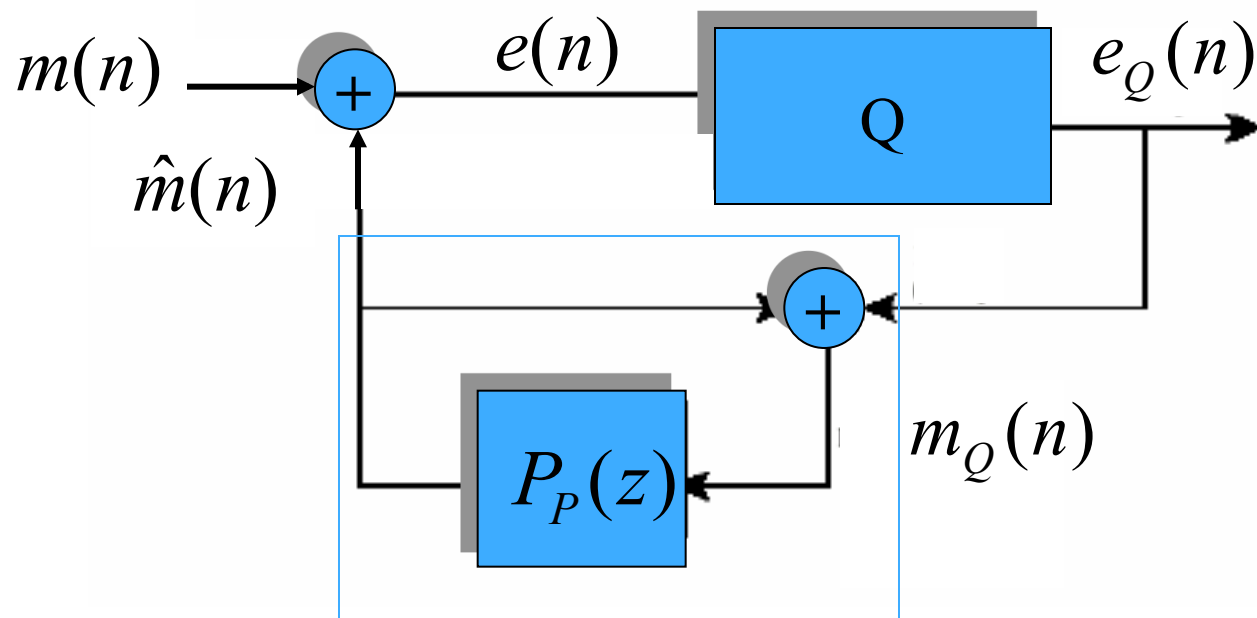
Υπολογίστε τις πρώτης και δεύτερης τάξης στατιστικές της ακολουθίας σφάλματος πρόβλεψης  $e(n)$ .

- Κάτω από ποιές προϋποθέσεις η προς τα εμπρός πρόβλεψη είναι ένας αμερόληπτος εκτιμητής της αναμενόμενης τιμής του σήματος εισόδου;



# Γενίκευση της Διαμόρφωσης Δέλτα: DPCM

Λόγος Σήματος προς Θόρυβο Κβαντισμού στην Έξοδο του Κωδικοποιητή



# Γενίκευση της Διαμόρφωσης Δέλτα: DPCM

Λόγος Σήματος προς Θόρυβο Κβαντισμού στην Έξοδο

$$SNR_o = \frac{\sigma_m^2}{\sigma_{e_q}^2}$$

Όμως:

$$SNR_o = \frac{\sigma_m^2}{\sigma_{e_q}^2} = \left( \frac{\sigma_m^2}{\sigma_e^2} \right) \left( \frac{\sigma_e^2}{\sigma_{e_q}^2} \right) = G_{DPCM} SNR_Q$$

Συμπεράσματα ...



# ADPCM

## Προσαρμοζόμενη Διαφορική Παλμοκωδική Διαμόρφωση (DPCM)

- Η Προσαρμοζόμενη DPCM
- Προσαρμοζόμενα Συστήματα
- Γραμμική Εκτίμηση Τυχαίων Σημάτων
- Ο Αλγόριθμος Απότομης Κατάβασης
- Αναδρομικοί Αλγόριθμοι
- Προσαρμοζόμενοι Αλγόριθμοι



# ADPCM

