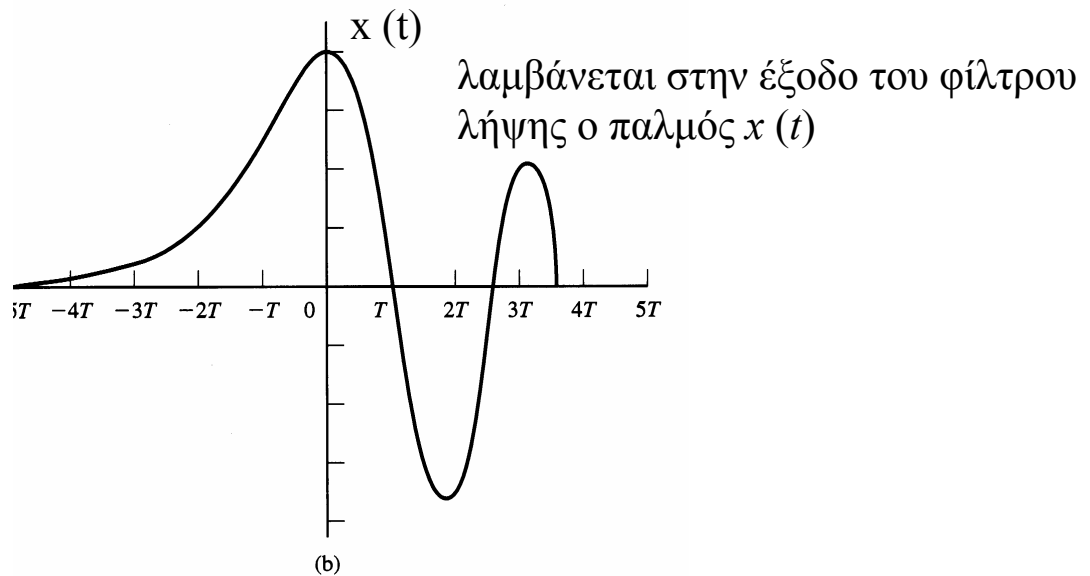
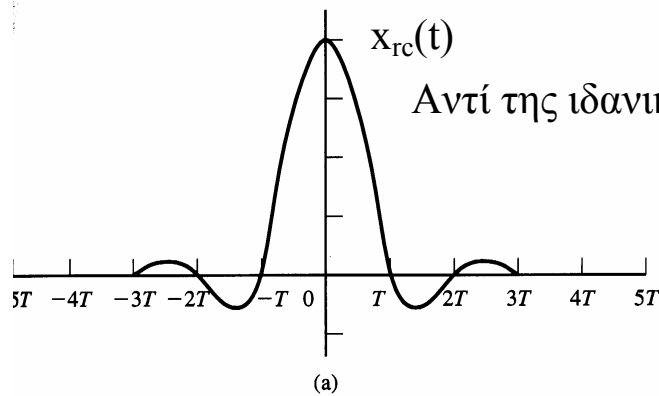


**ΣΤΗΝ ΠΡΑΞΗ Η ΑΠΟΚΡΙΣΗ ΣΥΧΝΟΤΗΤΑΣ,  $C(f)$ , ΤΟΥ ΚΑΝΑΛΙΟΥ ΔΕΝ ΕΙΝΑΙ ΓΝΩΣΤΗ ΚΑΙ ΑΚΟΜΗ ΧΕΙΡΟΤΕΡΟ ΣΕ ΜΕΡΙΚΕΣ ΕΦΑΡΜΟΓΕΣ ΜΕΤΑΒΑΛΛΕΤΑΙ ΓΡΗΓΟΡΑ ΜΕ ΤΟ ΧΡΟΝΟ.**

Στις περιπτώσεις αυτές χρησιμοποιείται η χρήση τεχνικών εξίσωσης του καναλιού, ή η τεχνική αναζήτησης της ακολουθίας Μέγιστης Πιθανοφάνειας (Ακολουθία ML). Τα φίλτρα εκπομπής επιλέγονται λαμβάνοντας το  $C(f)$  =σταθ. → Αποτέλεσμα είναι η παραμόρφωση του παλμού λήψης.



Οπότε στην έξοδο του φίλτρου λήψης εμφανίζεται και πάλι ISI!

$$y(t) = \sum_{n=-\infty}^{\infty} a_n x(t - nT) + v(t)$$

Μετά τη δειγματοληψία  $t_m = mT$

$$\begin{aligned} y_m &= \sum_{n=-\infty}^{\infty} a_n x_{m-n} + v_m \\ &= x_0 a_m + \sum_{\substack{n=-\infty \\ n \neq m}}^{+\infty} a_n x_{m-n} + v_m \end{aligned}$$

Όπου  $x_q = x(qT)$

Στην πράξη ισχύει :  $x_n = 0$  για  $n < -L_1$  και  $n > L_2$

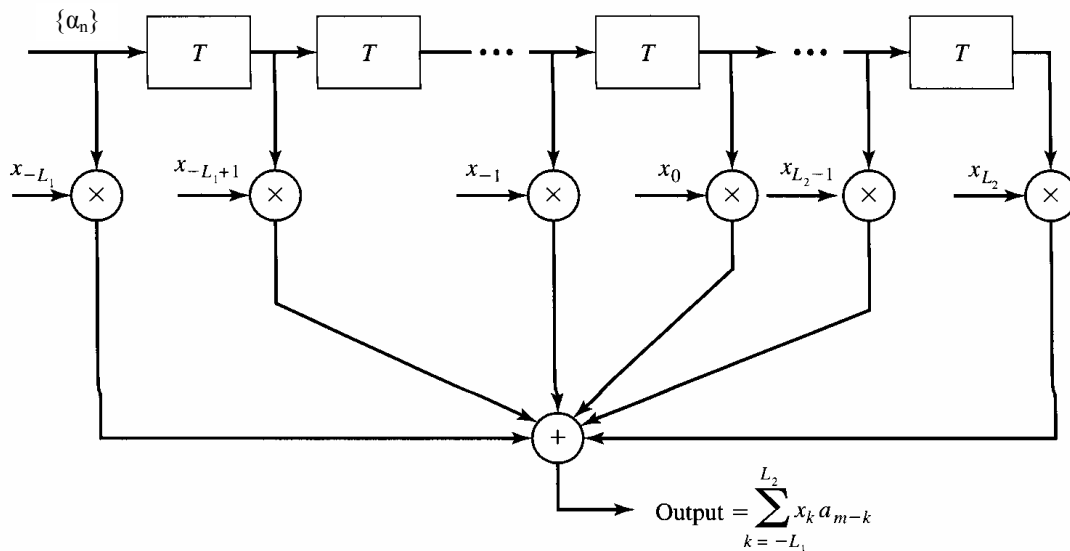
Αν  $L = L_1 + L_2$

$$y_m = \sum_{n=-L_1}^{L_2} x_n a_{m-n} + v_m$$

Η τελευταία σχέση μας υποδεικνύει ότι η ακολουθία δειγμάτων  $\{y_m\}$  που λαμβάνεται στην έξοδο του φίλτρου λήψης μπορεί να θεωρηθεί ως η συνέλιξη της ακολουθίας συμβόλων  $\{a_n\}$  και ενός ψηφιακού φίλτρου με συντελεστές  $\{x_n\}$ , στην οποία προστίθεται επι πλέον και η τυχαία ακολουθία θορύβου  $\{v_n\}$ .

## ΤΕΧΝΙΚΗ ΑΝΑΖΗΤΗΣΗΣ ΑΚΟΛΟΥΘΙΑΣ ML

Ισοδύναμο Φίλτρο Καναλιού Διακριτού Χρόνου



Όπου  $x_{-L_1}, x_{-L_1+1}, \dots, x_{-1}, x_0, \dots, x_{L_2} =$   
 με  $x(-L_1T), x(-L_1T+T), \dots, x(-T), x(0), \dots, x(L_2T), x(t)$  ο παραμορφωμένος παλμός λήψης.

Όταν είναι γνωστοί οι συντελεστές του ισοδύναμου διακριτού φίλτρου του καναλιού,  $x(n)$  ο βέλτιστος φωρατής της ακολουθίας των διαβιβασθέντων συμβόλων  $\{a_n\}$ , είναι η ML ακολουθία.

Για Σύστημα M συμβόλων με ISI μήκους L απαιτείται trellis με  $M^L$  καταστάσεις.

Πρακτικά είναι δυνατόν να εφαρμοστεί για  $M=2$  ή  $4$  και  $1 < L < 6$

Για μεγάλες τιμές των M και L ο αλγόριθμος είναι δυνατόν να εφαρμοστεί μόνο off line και έχει αξία μόνο θεωρητική, όπως βαθμονόμηση επιδόσεων εξισωτών, κ.λ.π.

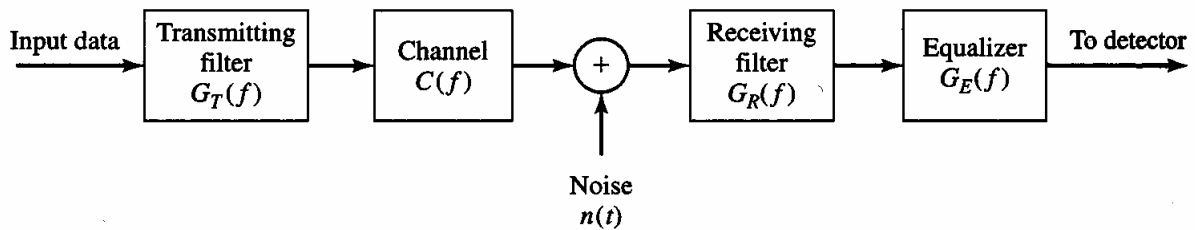
## ΤΕΧΝΙΚΕΣ ΕΙΣΩΣΗΣ ΚΑΝΑΛΙΟΥ

### Γραμμικός Εξισωτής

### Στο Πεδίο Συχνότητων

### Χρήση Φίλτρου με Χαρακτηριστική Αντίστροφη αυτής του Καναλιού (Inverse Channel Filter)

### ΕΙΣΩΤΗΣ ΕΞΑΝΑΓΚΑΣΜΟΥ ΣΕ ΜΗΔΕΝΙΣΜΟΥΣ



$$G_E(f) = \frac{1}{C(f)} = \frac{1}{|C(f)|} e^{-j\theta_c(f)} \quad |f| \leq W$$

### Εξαλείφει την ISI !!! →

$$y_m = a_m + v_m$$

### Αυστηγώς!! Ενισχύει τον θόρυβο-αυξάνει την P<sub>e</sub>!

$$\begin{aligned} \sigma_v^2 &= \int_{-\infty}^{\infty} \mathcal{S}_n(f) |G_R(f)|^2 |G_E(f)|^2 df \\ &= \int_{-W}^W \frac{\mathcal{S}_n(f) |X_{rc}(f)|}{|C(f)|^2} df \end{aligned}$$

$$\sigma_v^2 = \frac{N_0}{2} \int_{-W}^W \frac{|X_{rc}(f)|}{|C(f)|^2} df$$

Εν γένει αυξάνεται η διακύμανση του θορύβου στην έξοδο του φίλτρου

**Παράδειγμα 8.6.2**  $G_T(f)$ ,  $G_R(f)$   $1/T=4800$  bits/sec με

$$|C(f)| = \frac{1}{\sqrt{1 + \left(\frac{f}{W}\right)^2}}, \quad |f| \leq W \quad W=4800 \text{ Hz} \quad N_0/2=10^{-15} \text{ W/Hz}$$

Προσδιορίστε  $\sigma_v^2$  και  $P_e$

**Λύση**

$$\begin{aligned} \sigma_v^2 &= \frac{N_0}{2} \int_{-W}^W \frac{|X_{rc}(f)|}{|C(f)|^2} df \\ &= \frac{TN_0}{2} \int_{-W}^W \left[ 1 + \left(\frac{f}{W}\right)^2 \right] \cos^2 \frac{\pi|f|}{2W} df \\ &= N_0 \int_0^1 (1+x^2) \cos^2 \frac{\pi x}{2} dx \\ &= \left( \frac{2}{3} - \frac{1}{\pi^2} \right) N_0 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} P_{av} &= \frac{(M^2 - 1)d^2}{3T} \int_{-W}^W |G_T(f)|^2 df \\ &= \frac{(M^2 - 1)d^2}{3T} \int_{-W}^W |X_{rc}(f)| df \\ &= \frac{(M^2 - 1)d^2}{3T} \end{aligned}$$

και η Πιθανότητα σφάλματος

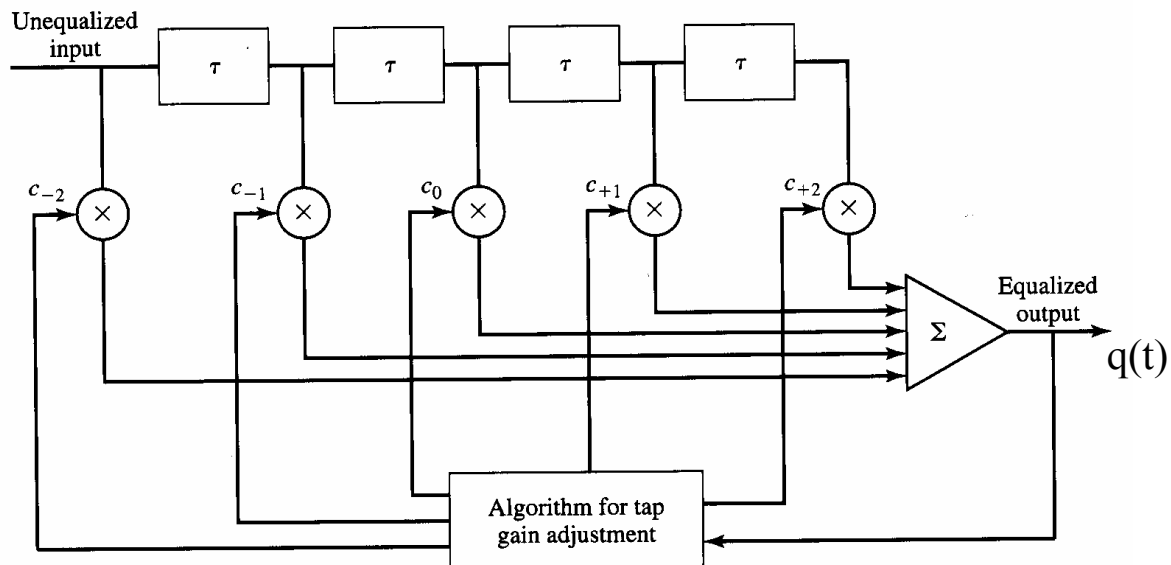
$$P_M = \frac{2(M-1)}{M} Q \left( \sqrt{\frac{3P_{av}T}{(M^2-1)(2/3-1/\pi^2)N_0}} \right)$$

αντί

$$P_M = \frac{2(M-1)}{M} Q \left( \sqrt{\frac{6 P_{av}T}{(M^2-1)N_0}} \right)$$

<p>1.133 ΜΙΚΡΟΤΕΡΟ Ή 0.54 dB υποβάθμιση</p>
---

**Υλοποίηση του Εξισωτή ως Ψηφιακού FIR Φίλτρου.**



**ΚΡΟΥΣΤΙΚΗ ΑΠΟΚΡΙΣΗ ΤΟΥ FIR ΦΙΛΤΡΟΥ**

$$C_{-N}, C_{-N+1}, \dots, C_0, \dots, C_N$$

**ΕΙΣΩΜΕΝΟ ΣΗΜΑ ΕΞΟΔΟΥ,  $q(t)$ , ΤΟΥ ΕΙΣΩΤΗ**

$$\{q_m\} = \{C_n\} * \{x_n\}$$

Όπου  $x_n = x(n\tau)$ ,  $q_m = q(m\tau)$

ΟΤΑΝ  $\tau = T$  : ΕΙΣΩΤΗΣ ΜΕ ΑΠΟΣΤΑΣΗ ΣΥΜΒΟΛΟΥ (ΜΕΤΑΞΥ ΤΩΝ ΑΠΑΓΩΓΩΝ) (Symbol Spaced Equalizer)

ΟΤΑΝ  $\tau < T$  : ΕΙΣΩΤΗΣ ΜΕ ΑΠΟΣΤΑΣΗ ΚΛΑΣΜΑ ΣΥΜΒΟΛΟΥ (ΜΕΤΑΞΥ ΤΩΝ ΑΠΑΓΩΓΩΝ) (Fractionally Spaced Equalizer) Συνήθως  $\tau = T/2$

**ΠΡΟΣΟΧΗ!!** Και στις δύο περιπτώσεις από την ακολουθία  $\{q_m\}$  μας ενδιαφέρουν οι όροι που αντιστοιχούν σε  $m\tau$  ακέραιο πολλαπλάσιο του  $T$ . Όταν δηλαδή  $\tau = T/2$  υπολογίζουμε τους όρους  $q_{-2N}, \dots, q_0, \dots, q_{2N}$

ΕΞΙΣΩΤΗΣ ΜΕ ΑΠΟΣΤΑΣΗ ΣΥΜΒΟΛΟΥ (ΜΕΤΑΞΥ ΤΩΝ ΑΠΑΓΩΓΩΝ)

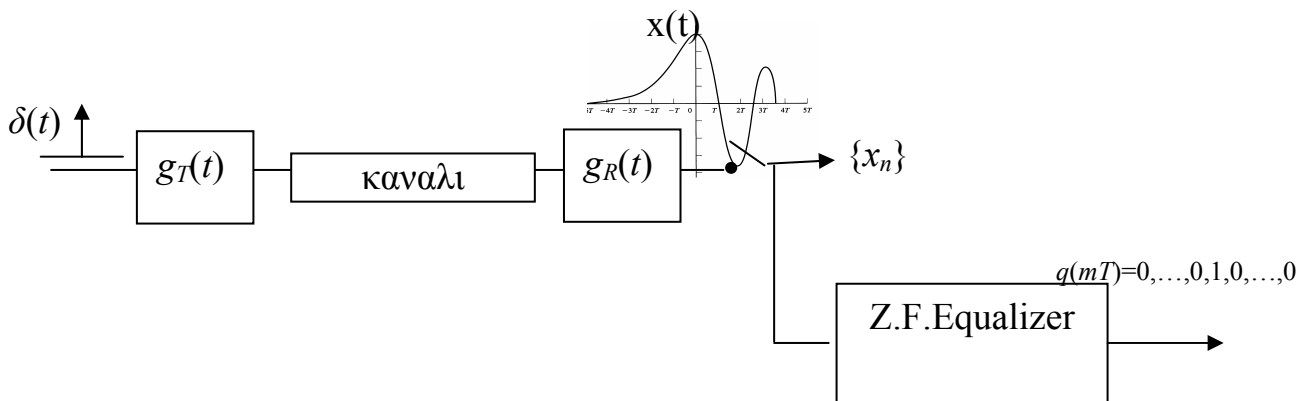
$$q(mT) = q(m) = \sum_{n=-N}^N C_n x(m-n)$$

ΕΞΙΣΩΤΗΣ ΜΕ ΑΠΟΣΤΑΣΗ ΜΙΣΟ ΣΥΜΒΟΛΟ

$$q(mT) = q\left(2m \frac{T}{2}\right) = q(2m) = \sum_{n=-N}^N C_n x(2m-n)$$

ΣΥΝΘΗΚΗ ΕΞΑΝΑΓΚΑΣΜΟΥ ΣΕ ΜΗΔΕΝΙΣΜΟΥΣ  
Zero Forcing Condition

$$q(mT) = \begin{cases} 0 & \text{για } m = \pm 1, \dots, \pm N \\ 1 & \text{για } m = 0 \end{cases}$$



Από τις πιο πάνω συνθήκες προκύπτει γραμμικό σύστημα με  $2N+1$  εξισώσεις και αγνώστους τους  $2N+1$  συντελεστές του Εξισωτή.

ΠΑΡΑΔΕΙΓΜΑ

παλμός λήψεως

$$x(t) = \frac{1}{1 + \left(\frac{2t}{T}\right)^2}$$

Ζητείται να σχεδιαστεί Εξισωτής Εξαναγκασμού σε Μηδενισμούς με 5 απαγωγές  
**1. Για  $\tau=T$**   
**2. Για  $\tau=T/2$**

## ΛΥΣΗ

## ΕΙΣΩΤΗΣ ΜΕ ΑΠΟΣΤΑΣΗ ΣΥΜΒΟΛΟΥ

$$q(mT) = q(m) = \sum_{n=-N}^N C_n x(m-n) \rightarrow$$

$$q(m) = \sum_{n=-2}^2 C_n x(m-n), \quad m = -2 : 1 : 2$$

Με βάση την αρχή επιβολής μηδενισμών:

$$q(m)=0, \quad m=-N, -N+1, \dots, -1, 1, \dots, N \quad \text{και} \quad q(0)=1$$

Ισχύει όμως

$$q(-2) = C_{-2}x_0 + C_{-1}x_{-1} + C_0x_{-2} + C_1x_{-3} + C_2x_{-4}$$

$$q(-1) = C_{-2}x_1 + C_{-1}x_0 + C_0x_{-1} + C_1x_{-2} + C_2x_{-3}$$

$$q(0) = C_{-2}x_2 + C_{-1}x_1 + C_0x_0 + C_1x_{-1} + C_2x_{-2}$$

$$q(1) = C_{-2}x_3 + C_{-1}x_2 + C_0x_1 + C_1x_0 + C_2x_{-1}$$

$$q(2) = C_{-2}x_4 + C_{-1}x_3 + C_0x_2 + C_1x_1 + C_2x_0$$

και επομένως

$$\begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x(0) & x(-1) & x(-2) & x(-3) & x(-4) \\ x(1) & x(0) & x(-1) & x(-2) & x(-3) \\ x(2) & x(1) & x(0) & x(-1) & x(-2) \\ x(3) & x(2) & x(1) & x(0) & x(-1) \\ x(4) & x(3) & x(2) & x(1) & x(0) \end{bmatrix} \begin{bmatrix} C_{-2} \\ C_{-1} \\ C_0 \\ C_1 \\ C_2 \end{bmatrix}$$

Δειγματοληπώντας τη δοσμένη συνάρτηση (Θυμηθείτε  $x(n)=x(nT)$ )



$$\begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 1/5 & 1/17 & 1/37 & 1/65 \\ 1/5 & 1 & 1/5 & 1/17 & 1/37 \\ 1/17 & 1/5 & 1 & 1/5 & 1/17 \\ 1/37 & 1/17 & 1/5 & 1 & 1/5 \\ 1/65 & 1/37 & 1/17 & 1/5 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} C_{-2} \\ C_{-1} \\ C_0 \\ C_1 \\ C_2 \end{bmatrix}$$

και από την επίλυση προκύπτει:

$$\mathbf{C} = \begin{bmatrix} -0.0178 \\ -0.2006 \\ 1.0823 \\ -0.2006 \\ -0.0178 \end{bmatrix}$$

### ΕΙΣΩΤΗΣ ΜΕ ΑΠΟΣΤΑΣΗ ΜΙΣΟ ΣΥΜΒΟΛΟ

$$q(mT) = q\left(2m \frac{T}{2}\right) = q(2m) = \sum_{n=-N}^N C_n x(2m-n) \rightarrow$$

$$q(2m) = \sum_{n=-2}^2 C_n x(2m-n), \quad m = -2 : 1 : 2$$

Με βάση την αρχή επιβολής μηδενισμών:

$$q(2m)=0, \quad m=-N, -N+1, \dots, -1, 1, \dots, N \quad \text{και} \quad q(0)=1$$

Ισχύει όμως

$$q(-4) = C_{-2}x_{-2} + C_{-1}x_{-3} + C_0x_{-4} + C_1x_{-5} + C_2x_{-6}$$

$$q(-2) = C_{-2}x_0 + C_{-1}x_{-1} + C_0x_{-2} + C_1x_{-3} + C_2x_{-4}$$

$$q(0) = C_{-2}x_2 + C_{-1}x_1 + C_0x_0 + C_1x_{-1} + C_2x_{-2}$$

$$q(2) = C_{-2}x_4 + C_{-1}x_3 + C_0x_2 + C_1x_1 + C_2x_0$$

$$q(2) = C_{-2}x_6 + C_{-1}x_5 + C_0x_4 + C_1x_3 + C_2x_2$$

και επομένως

$$\begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x(-2) & x(-3) & x(-4) & x(-5) & x(-6) \\ x(0) & x(-1) & x(-2) & x(-3) & x(-4) \\ x(2) & x(1) & x(0) & x(-1) & x(-2) \\ x(4) & x(3) & x(2) & x(1) & x(0) \\ x(6) & x(5) & x(4) & x(3) & x(2) \end{bmatrix} \begin{bmatrix} C_{-2} \\ C_{-1} \\ C_0 \\ C_1 \\ C_2 \end{bmatrix}$$

Δειγματοληπώντας τη δοσμένη συνάρτηση (Θυμηθείτε  $x(n)=x(nT/2)$ )

$$\begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1/5 & 1/10 & 1/17 & 1/26 & 1/37 \\ 1 & 1/2 & 1/5 & 1/10 & 1/17 \\ 1/5 & 1/2 & 1 & 1/2 & 1/5 \\ 1/17 & 1/10 & 1/5 & 1/2 & 1 \\ 1/37 & 1/26 & 1/17 & 1/10 & 1/5 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} C_{-2} \\ C_{-1} \\ C_0 \\ C_1 \\ C_2 \end{bmatrix}$$

και από την επίλυση προκύπτει:

$$\mathbf{C} = \begin{bmatrix} -2.2 \\ 4.9 \\ -3 \\ 4.9 \\ -2.2 \end{bmatrix}$$

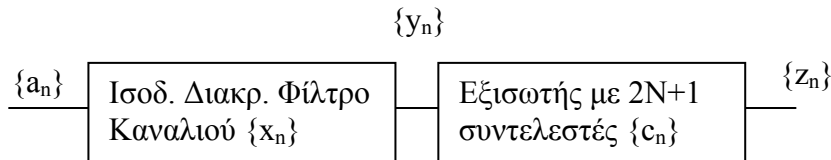
**ΜΕΙΟΝΕΚΤΗΜΑ ΤΟΥ ΕΙΣΩΤΗ ΕΞΑΝΑΓΚΑΣΜΟΥ**

**Δεν αντιμετωπίζει καθόλου το θόρυβο!!!**

**ΘΕΡΑΠΕΙΑ;**

**ΒΕΛΤΙΣΤΟΠΟΙΗΣΗ ΜΕ ΒΑΣΗ ΤΟ ΕΛΑΧΙΣΤΟ ΜΕΣΟ ΤΕΤΡΑΓΩΝΙΚΟ ΣΦΑΛΜΑ (MINIMUM MEAN SQUARE ERROR) ,MMSE**

Δηλαδή οι συντελεστές του φίλτρου επιλέγονται έτσι ώστε τα δείγματα της εξόδου να δημιουργούν ακολουθία  $z(mT)$  με ελάχιστη τη μέση τετραγωνική διαφορά από την ακολουθία  $\{a_n\}$  που έχει διαβιβαστεί. Με τον τρόπο αυτό οι συντελεστές επιλέγονται με στόχο την ελαχιστοποίηση της  $P_e$ .



$$y(m) = \sum_{n=-L_1}^{L_2} x_n a_{m-n} \quad z(m) = \sum_{n=-N}^N c_n y(m-n)$$

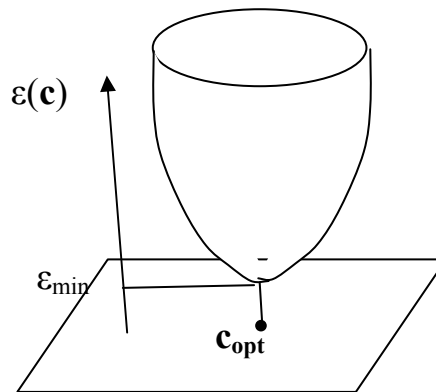
Στόχος ο υπολογισμός των  $2N+1$  συντελεστών του εξισωτή ώστε να ελαχιστοποιηθεί το  $\varepsilon(\mathbf{c}) = E[(z(m) - a_m)^2]$ .

$$\varepsilon(\mathbf{c}) = E \left[ (z(m) - a_m)^2 \right] = E \left[ \left( \sum_{n=-N}^N c_n y(m-n) - a_m \right)^2 \right]$$

$$\varepsilon(\mathbf{c}) = \sum_{n=-N}^N \sum_{k=-N}^N c_n c_k R_Y(n-k) - 2 \sum_{k=-N}^N c_k R_{AY}(k) + E[a_m^2]$$

όπου

$$\begin{aligned} R_Y(n-k) &= E[y(mT - n\tau)y(mT - k\tau)] \\ R_{AY}(k) &= E[y(mT - k\tau)a_m] \end{aligned}$$



Στόχος να προσδιοριστεί το  $\mathbf{c}_{opt}$ . Για το σκοπό αυτό υπολογίζουμε:

$$\frac{\partial \varepsilon}{\partial c_k} = \sum_{n=-N}^N c_n R_y(n-k) - R_{AY}(k), \quad k = 0, \pm 1, \dots, \pm N$$

→ Θέτοντας όλες τις μερικές παραγώγους = 0 προκύπτει το πιο κάτω γραμμικό σύστημα:

$$\begin{bmatrix} R_y(0) & \dots & R_y(2N) \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ R_y(-2N) & \dots & R_y(0) \end{bmatrix} \begin{bmatrix} c_{-N} \\ \vdots \\ c_N \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} R_{AY}(-N) \\ \vdots \\ R_{AY}(N) \end{bmatrix} \Rightarrow \begin{bmatrix} R_y(0) & \dots & R_y(2N) \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ R_y(2N) & \dots & R_y(0) \end{bmatrix} \begin{bmatrix} c_{-N} \\ \vdots \\ c_N \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} R_{AY}(-N) \\ \vdots \\ R_{AY}(N) \end{bmatrix} =$$

$$\rightarrow \mathbf{Bc} = \mathbf{d}$$

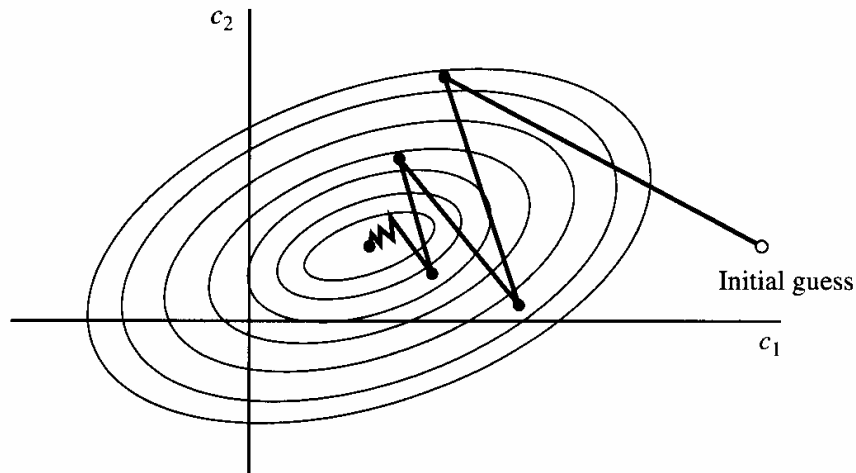
### Διάστημα Χρόνου Εκπαίδευσης Εξισωτή

Για να λειτουργήσει λοιπόν ο MMSE εξισωτής απαιτείται για ένα αρχικό χρονικό διάστημα να διαβιβαστεί από τον πομπό γνωστή στο δέκτη ακολουθία συμβόλων  $\{\alpha_n\}$ . Ο δέκτης χρησιμοποιεί την ακολουθία λήψης  $\{y_n\}$  για να υπολογίσει τις ακολουθίες  $\{R_y(n)\}$ ,  $n=0,1,\dots,2N$  και  $\{R_{AY}(n)\}$ ,  $n=-N,\dots,0,\dots,N$  και κατασκευάζει τον πίνακα  $\mathbf{B}$  και το διάνυσμα  $\mathbf{d}$ . Επιλύεται το σύστημα και υπολογίζονται οι άριστες τιμές των συντελεστών.

### Διάστημα Χρόνου Εξίσωσης Σήματος

Έχοντας τους άριστους συντελεστές ο εξισωτής λειτουργεί και εξουδετερώνει το μεγαλύτερο μέρος της ISI.

## ΠΡΟΣΑΡΜΟΣΤΙΚΟΙ ΕΞΙΣΩΤΕΣ (ADAPTIVE EQUALIZERS)



### Η ΜΕΘΟΔΟΣ ΤΗΣ ΠΙΟ ΑΠΟΤΟΜΗΣ ΚΑΘΟΔΟΥ (STEEPEST DESCENT ΜΕΘΟΔΟΣ) (Lucky 1965)

Αν συμβολίσουμε με

$$\mathbf{g}_k = \text{grad}(\varepsilon(\mathbf{c}))|_{\mathbf{c}=\mathbf{c}_k}$$

όταν έχουμε επιλέξει  $\mathbf{c}=\mathbf{c}_k$  συντελεστές.

Η επιλογή  $\mathbf{c}_{k+1} = \mathbf{c}_k - \Delta \mathbf{g}_k$  πλησιάζει περισσότερο προς το  $\mathbf{c}_{\text{opt}}$ , δηλαδή τη λύση του συστήματος  $\mathbf{B}\mathbf{c}=\mathbf{d}$

### Δ: ΠΑΡΑΜΕΤΡΟΣ ΜΕΓΕΘΟΥΣ-ΒΑΘΜΙΔΟΣ

Για  $k \rightarrow \infty$   $\mathbf{g}_k \rightarrow \mathbf{0}$  και  $\mathbf{c}_k \rightarrow \mathbf{c}_{\text{opt}}$

Όμως πόσο είναι το  $\mathbf{g}_k$ ? Αν θυμηθούμε:

$$\frac{\partial \varepsilon}{\partial c_k} = \sum_{n=-N}^N c_n R_Y(n-k) - R_{AY}(k), \quad k = 0, \pm 1, \dots, \pm N \rightarrow$$

$$\mathbf{g}_k = \text{grad}(\varepsilon(\mathbf{c}))|_{\mathbf{c}=\mathbf{c}_k} = \mathbf{B}\mathbf{c}_k - \mathbf{d}$$

Επομένως  $\mathbf{c}_{k+1} = \mathbf{c}_k - \Delta(\mathbf{B}\mathbf{c}_k - \mathbf{d})$

## ΣΤΟΧΑΣΤΙΚΟΣ ΑΛΓΟΡΙΘΜΟΣ GRADIENT Ή ΑΛΓΟΡΙΘΜΟΣ LMS (Least Mean Square)

Όταν η χαρακτηριστική του καναλιού μεταβάλλεται με το χρόνο με αποτέλεσμα να υπάρχει συνεχής μεταβολή στα  $\mathbf{d}$  και  $\mathbf{B}$ , τότε τα  $\hat{\mathbf{R}}_Y(n)$  και  $\hat{\mathbf{R}}_{AY}(n)$  δεν παραμένουν σταθερά και καταφεύγουμε σε εκτιμήσεις για τα  $\mathbf{g}_k$ ,  $\mathbf{c}_k$  υπολογίζοντας τα  $\hat{\mathbf{g}}_k, \hat{\mathbf{c}}_k$ . Στην περίπτωση του Mean Square Error (MSE) μπορούμε να παρατηρήσουμε ότι ισχύει η πιο κάτω πρόταση: (Widrow 1966)

Αν συμβολίσουμε το διάνυσμα των συντελεστών στην  $k$  επανάληψη με

$$\mathbf{c}_k = (c_{k,-N}, c_{k,-N+1}, \dots, c_{k,n}, \dots, c_{k,N})^T$$

τότε το σφάλμα εκτίμησης της  $\{a_n\}$

$$\varepsilon(\mathbf{c}_k) = E \left[ (z(k) - a_k)^2 \right]$$

οπότε

$$\frac{\partial}{\partial c_{k,n}} \varepsilon(\mathbf{c}_k) = \frac{\partial}{\partial c_{k,n}} E \left[ (z(k) - a_k)^2 \right] = 2E \left[ (z(k) - a_k) \frac{\partial}{\partial c_{k,n}} (z(k) - a_k) \right] = 2E \left[ (z(k) - a_k) \frac{\partial}{\partial c_{k,n}} z(k) \right]$$

Θυμηθείτε ότι  $z(k) - a_k = e_k$  και ότι

$$z(k) = \sum_{n=-N}^N c_{k,n} y(k-n) \Rightarrow \frac{\partial}{\partial c_{k,n}} z(k) = y(k-n)$$

και τελικά:

$$\Rightarrow \frac{\partial}{\partial c_{k,n}} \varepsilon(\mathbf{c}_k) = -2E \left[ e_k y(k-n) \right], n = -N, \dots, N, e_k = (a_k - z_k)$$

και επομένως

$$\mathbf{g} = \nabla \varepsilon(\mathbf{c}_k) = -2E \left[ e_k \begin{bmatrix} y(k+N) \\ y(k+N-1) \\ \vdots \\ y(k-N+1) \\ y(k-N) \end{bmatrix} \right] = -2E[e_k \mathbf{y}_k]$$

και επομένως

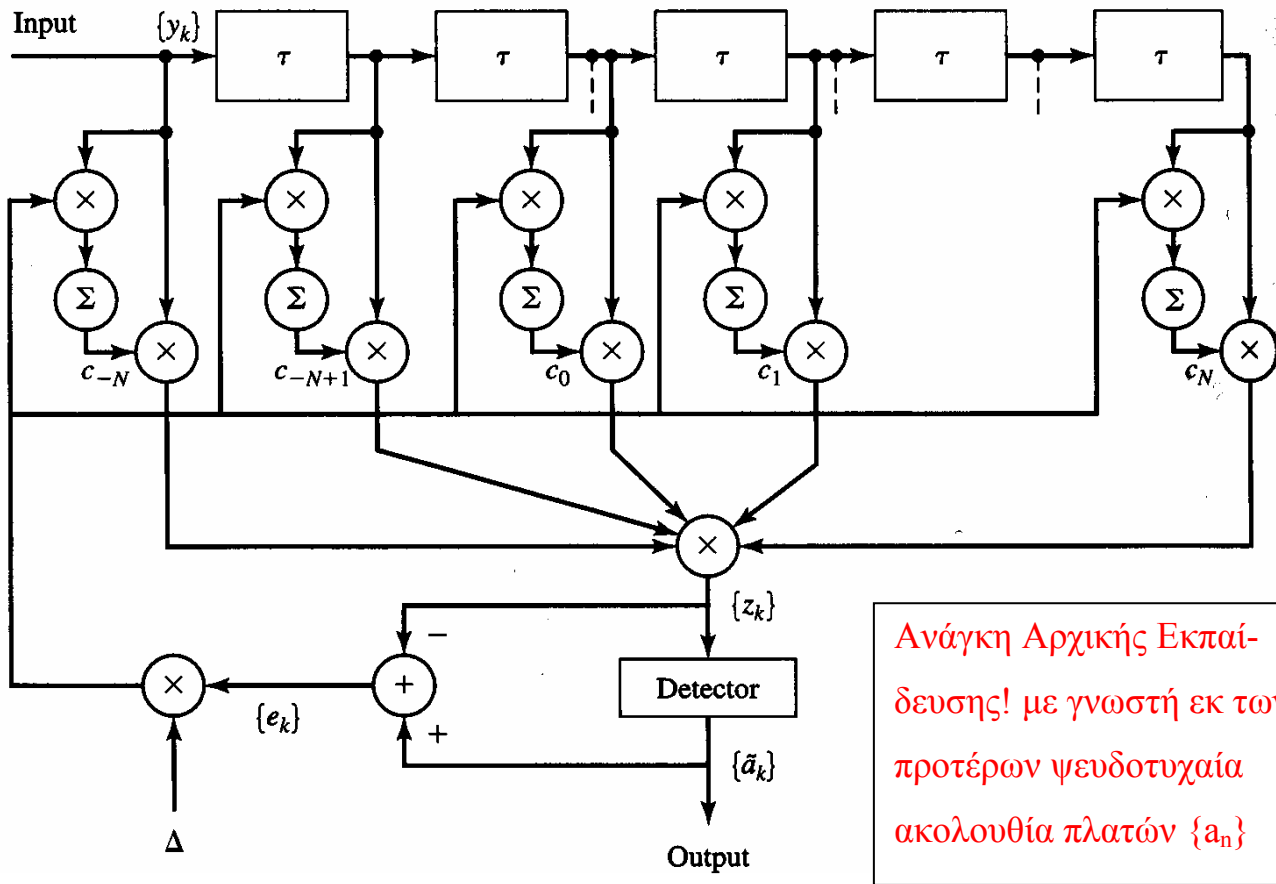
$$\mathbf{c}_{k+1} = \mathbf{c}_k + \Delta E[e_k \mathbf{y}_k]$$

όπου  $\mathbf{y}_k = [y_{k+N}, y_{k+N-1}, \dots, y_{k-N}]^T$  είναι το διάνυσμα που περιέχεται στον καταχωρητή του φίλτρου του εξισωτή τη στιγμή  $kT$  και  $e_k = a_k - z_k$

Αντί του  $E[e_k \mathbf{y}_k]$  μπορεί να χρησιμοποιηθεί με επιτυχία το  $e_k \mathbf{y}_k$  και τελικά οι συντελεστές του φίλτρου προσδιορίζονται από τον επαναληπτικό τύπο

$$\mathbf{c}_{k+1} = \mathbf{c}_k + \Delta e_k \mathbf{y}_k$$

## ΓΡΑΜΜΙΚΟΣ ΠΡΟΣΑΡΜΟΣΤΙΚΟΣ ΕΞΙΣΩΤΗΣ ΒΑΣΙΣΜΕΝΟΣ ΣΤΟ MSE (LMS)



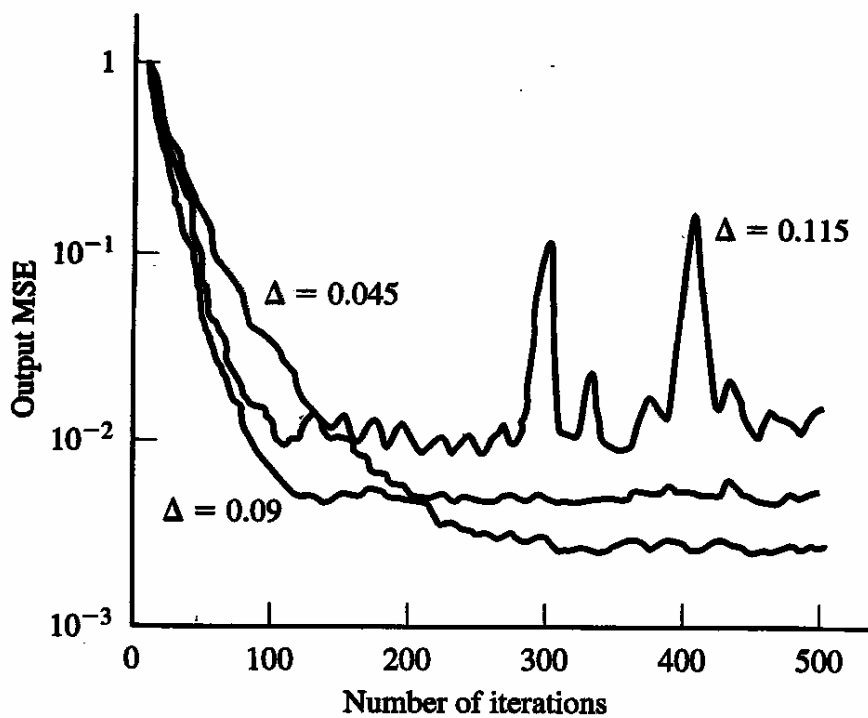
$$e_k = \hat{a}_k - z_k$$

$$c_{k+1,n} = c_{k,n} + \Delta e_k y_{k-n} \quad n = -N, -N+1, \dots, 0, \dots, N$$

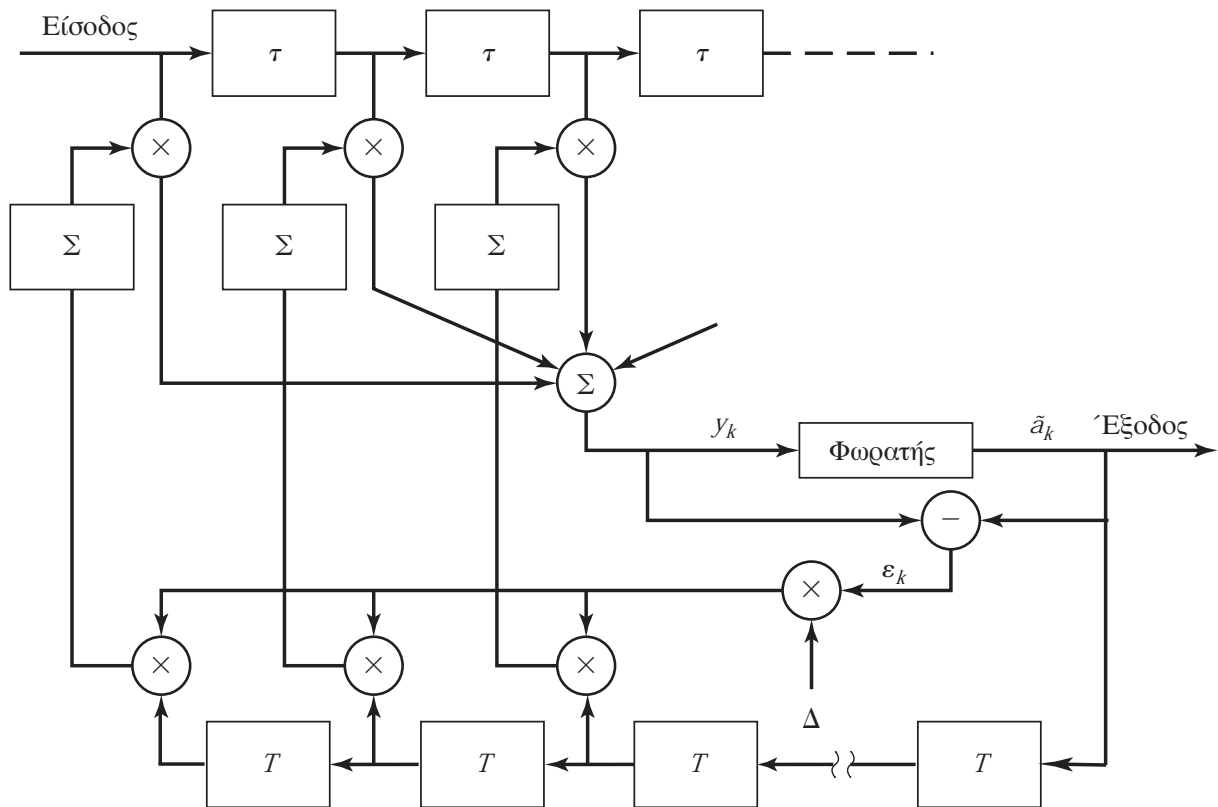


ΜΙΑ ΚΑΛΗ ΕΠΙΛΟΓΗ ΤΟΥ ΜΕΓΕΘΟΥΣ ΤΗΣ ΒΑΘΜΙΔΑΣ  $\Delta$  ΕΙΝΑΙ:

$$\Delta = \frac{1}{5(2N + 1)P_R}$$

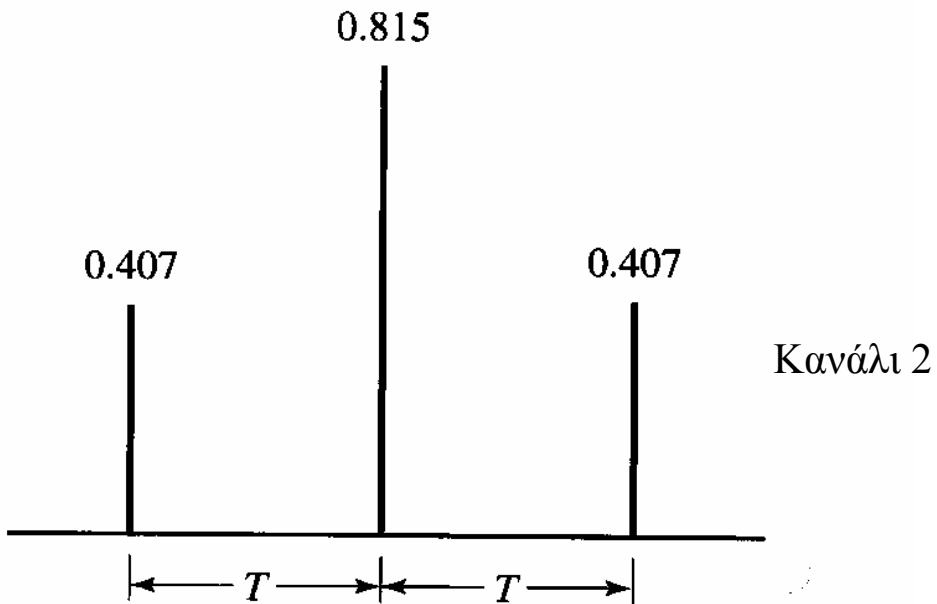
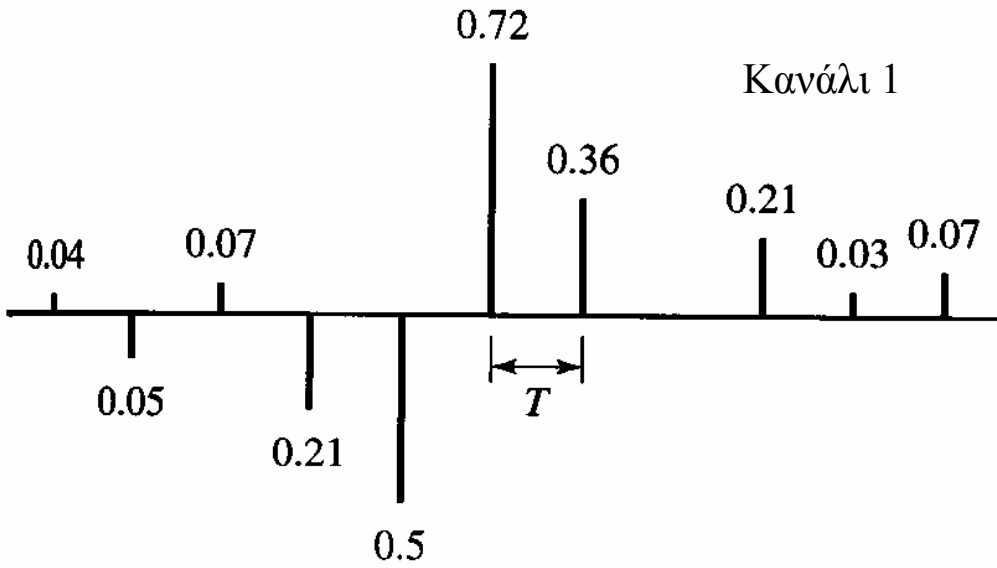


**ΠΡΟΣΑΡΜΟΣΤΙΚΟΣ ΕΙΣΩΤΗΣ ΕΞΑΝΑΓΚΑΣΜΟΥ  
ΣΕ ΜΗΔΕΝΙΣΜΟΥΣ**



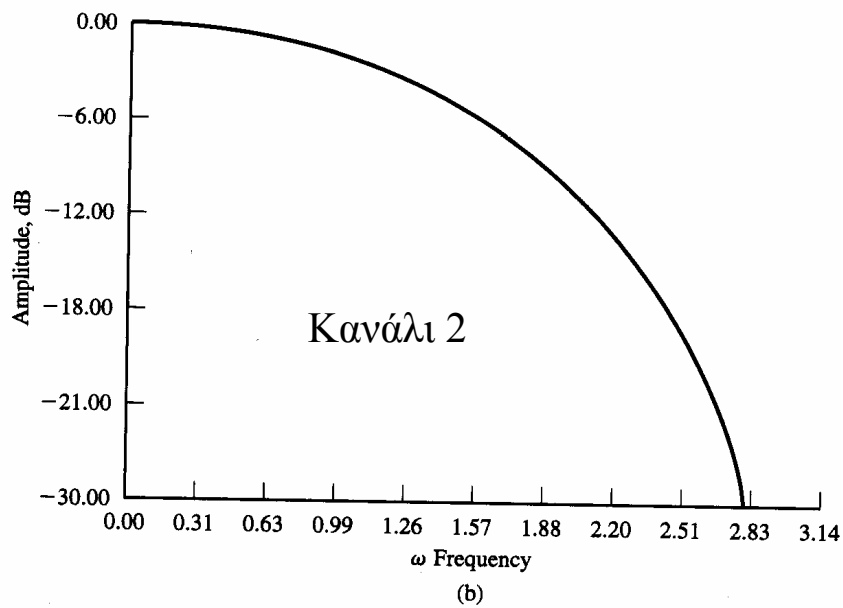
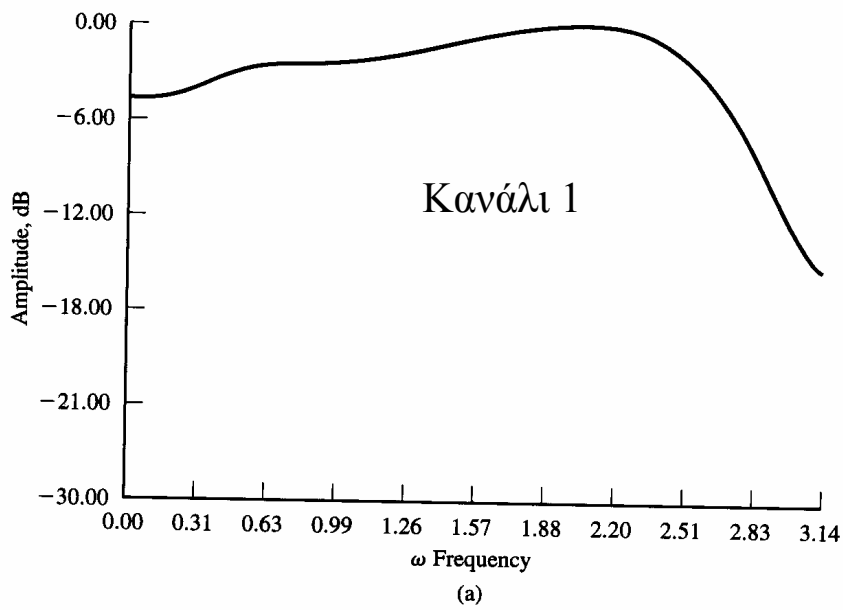
$$g_{k,n} = E[(\hat{a}_k - y_k) \hat{a}_{k+N-n}]$$

**ISI ΣΤΟ ΠΕΔΙΟ ΤΩΝ ΧΡΟΝΩΝ**

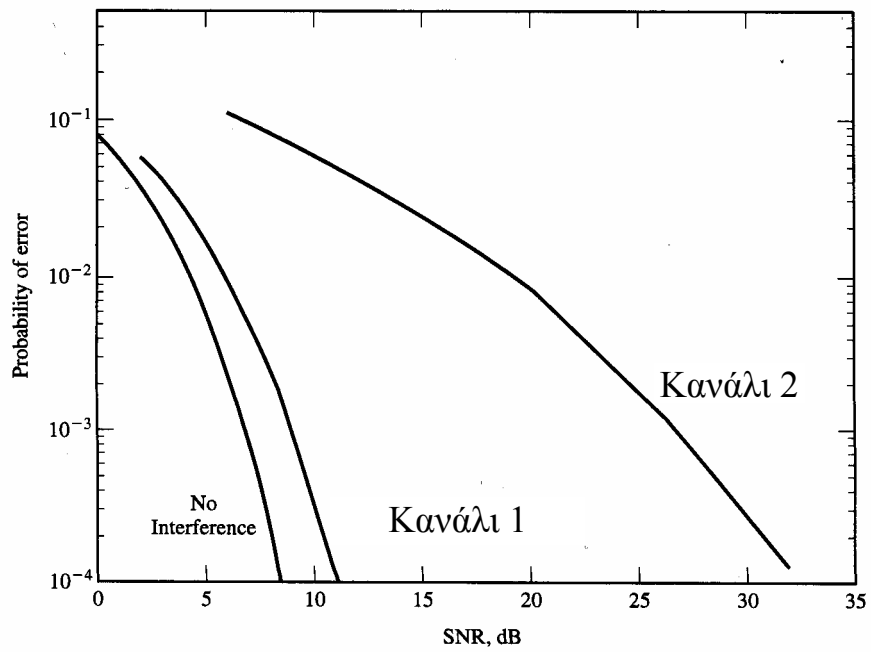


ΠΟΙΟΣ ΤΥΠΟΣ ISI ΕΙΝΑΙ ΠΙΟ ΕΝΤΟΝΟΣ?

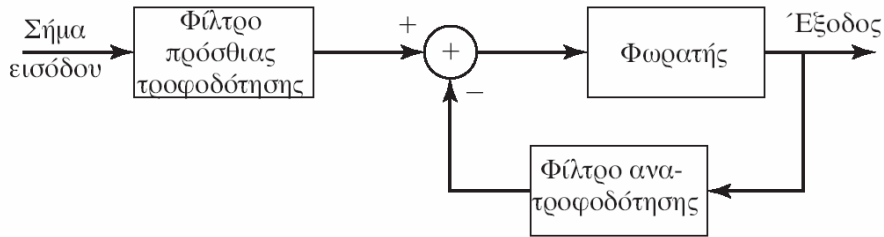
## ISI ΣΤΟ ΠΕΔΙΟ ΤΩΝ ΣΥΧΝΟΤΗΤΩΝ



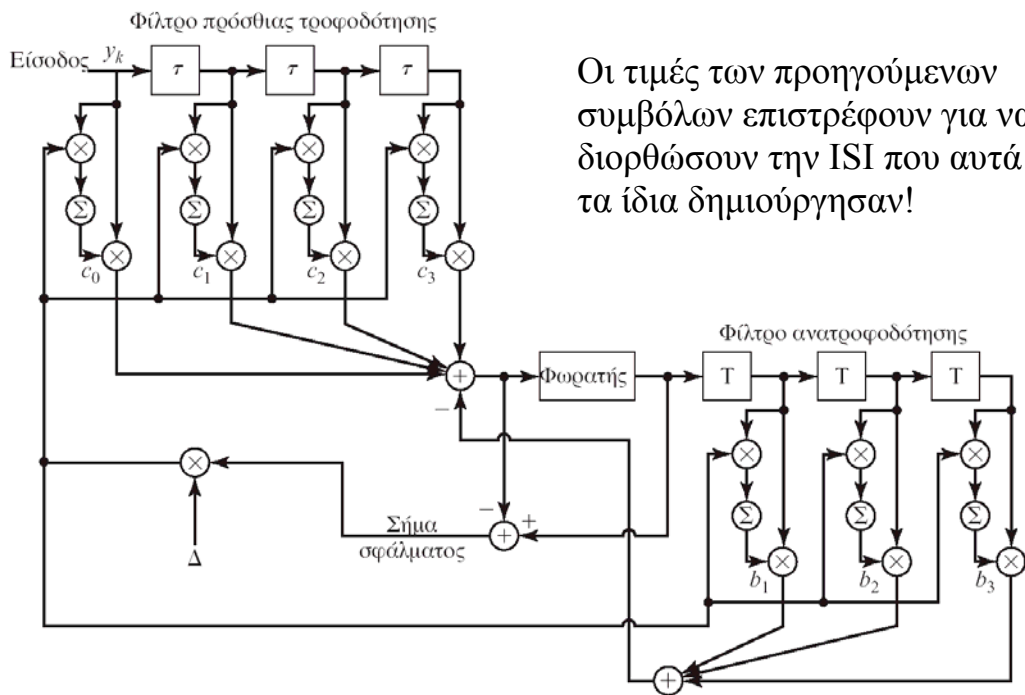
## ΛΕΙΤΟΥΡΓΙΑ ΜΕ MSE ΕΞΙΣΩΤΗ



## ΕΞΙΣΩΤΗΣ ΑΝΑΤΡΟΦΟΔΟΤΗΣΗΣ ΑΠΟΦΑΣΗΣ DECISION-FEEDBACK EQUALIZER (DFE)



$$z_m = \sum_{n=1}^{N_1} c_n y(mT - n\tau) - \sum_{n=1}^{N_2} b_n \tilde{a}_{m-n}$$

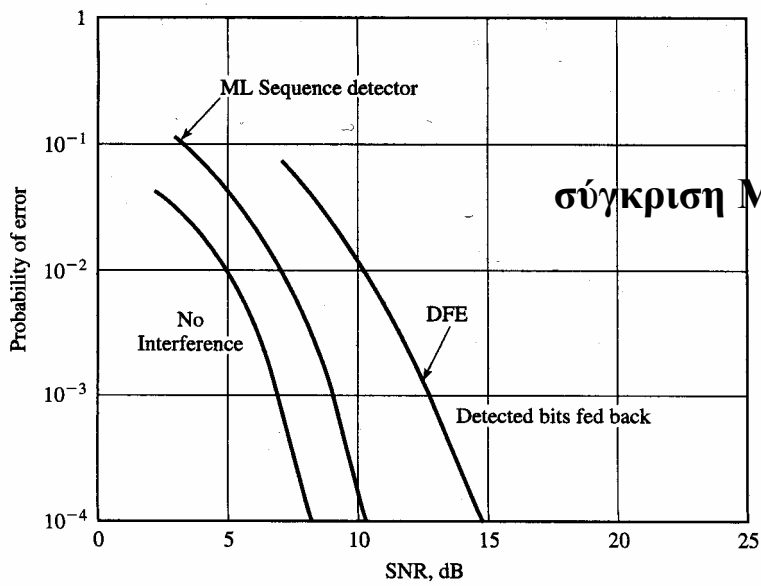
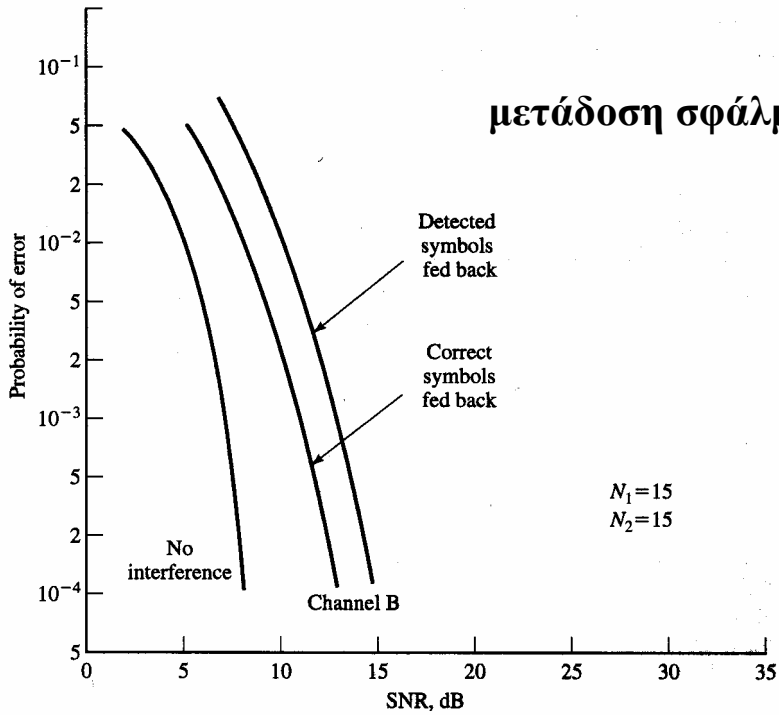


Οι τιμές των προηγούμενων συμβόλων επιστρέφουν για να διορθώσουν την ISI που αυτά τα ίδια δημιούργησαν!

**ανατροφοδότηση:** ΕΞΙΣΩΤΗΣ ΜΕ ΑΠΟΣΤΑΣΗ ΣΥΜΒΟΛΟΥ (Symbol Spaced Equalizer)

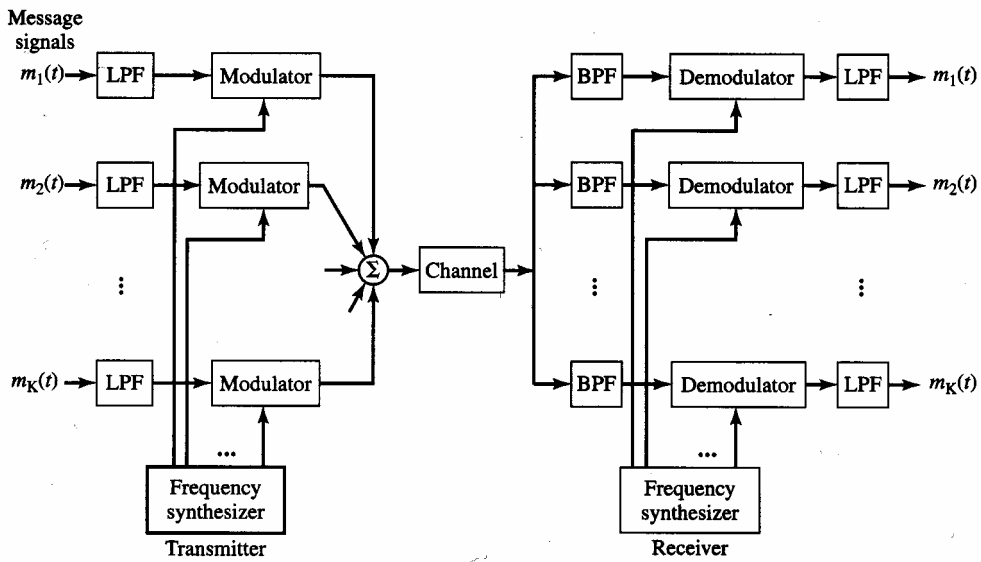
**πρόσθια τροφοδότηση:** ΕΞΙΣΩΤΗΣ ΜΕ ΑΠΟΣΤΑΣΗ ΚΛΑΣΜΑ ΣΥΜΒΟΛΟΥ ((Fractionally Spaced Equalizer)

## ΤΑ ΑΠΟΤΕΛΕΣΜΑΤΑ ΤΗΣ ΛΕΙΤΟΥΡΓΙΑ ΤΟΥ DFE



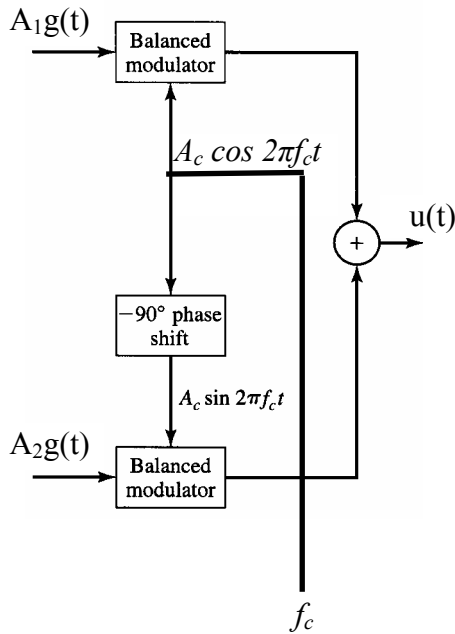
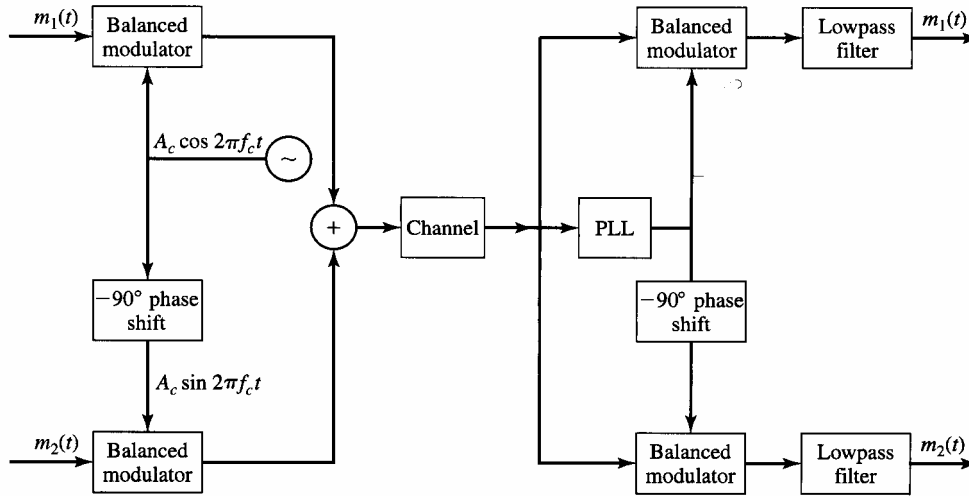
**ΟΡΘΟΓΩΝΙΑ ΠΟΛΥΠΛΕΞΙΑ ΣΥΧΝΟΤΗΤΑΣ**  
**ORTHOGONAL FREQUENCY DIVISION MULTIPLEXING**  
**(OFDM)**

**(ΣΥΝΗΘΗΣ) ΠΟΛΥΠΛΕΞΙΑ ΣΥΧΝΟΤΗΤΑΣ**





**ΔΙΑΜΟΡΦΩΤΗΣ-ΑΠΟΔΙΑΜΟΡΦΩΤΗΣ QAM ΓΙΑ ΤΗ ΔΙΑΒΙΒΑΣΗ 2 ΑΝΑΛΟΓΙΚΩΝ ΣΗΜΑΤΩΝ  $m_1(t), m_2(t)$**



$$u(t) = A_1g(t)A_c \cos(2\pi f_c t) + A_2g(t)A_c \sin(2\pi f_c t)$$

$$0 \leq t \leq T$$

όπου

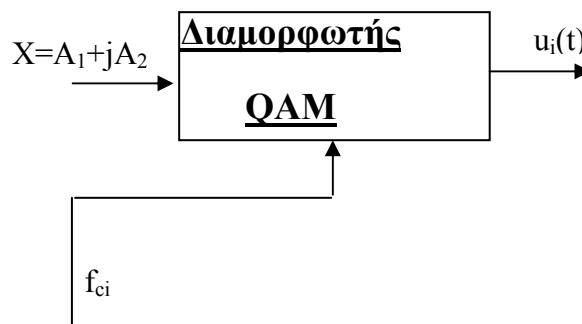
$$A_1 = -2M_1 + 1, -2M_1 + 3, \dots, -1, 1, \dots, 2M_1 - 3, 2M_1 - 1$$

$$A_2 = -2M_2 + 1, -2M_2 + 3, \dots, -1, 1, \dots, 2M_2 - 3, 2M_2 - 1$$

ή

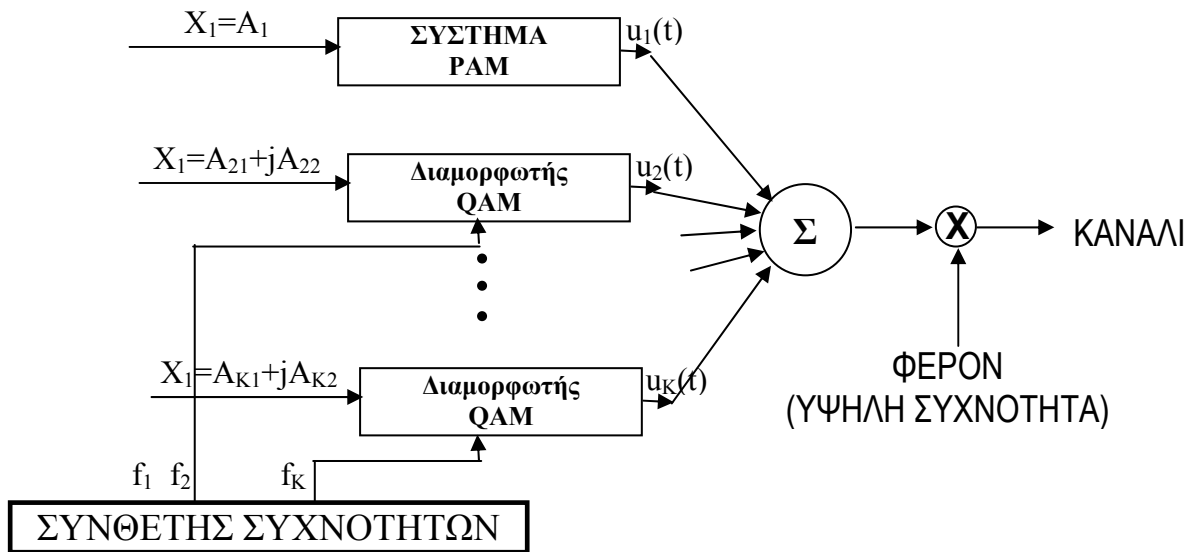
$$u(t) = \text{Real} \{ x(t) e^{j2\pi f_c t} \}, \quad x(t) = X A_c g(t) \quad \text{όπου } X = A_1 + jA_2$$

**ΔΙΑΜΟΡΦΩΤΗΣ-ΑΠΟΔΙΑΜΟΡΦΩΤΗΣ QAM ΓΙΑ ΤΗ ΔΙΑΒΙΒΑΣΗ 2 ΚΑΝΑΛΙΩΝ ΜΕ ΔΙΑΚΡΙΤΑ ΔΕΔΟΜΕΝΑ.**



ΠΟΛΥΠΛΕΞΙΑ ΣΥΣΤΗΜΑΤΩΝ QAM ΜΕ ΟΡΘΟΓΩΝΙΕΣ ΦΕΡΟΥΣΕΣ

Επιλέγοντας συχνότητες  $f_{Ci}=f_i=i \cdot \Delta f$  μπορούμε να λάβουμε  $g(t)=1$   $0 \leq t \leq T$  και να δημιουργήσουμε το πιο κάτω σύστημα:



Ισχύει:

$$\int_0^T \cos(2\pi f_i t + \varphi_i) \cos(2\pi f_j t + \varphi_j) dt = \begin{cases} 1/2 & \text{όταν } i=j \text{ και } \varphi_i = \varphi_j \\ 0 & \text{όταν } i \neq j \end{cases}$$

Με βάση την πιο πάνω σχέση τα πολυπλεγμένα συστήματα QAM μπορούν να διαχωριστούν στον δέκτη με ένα σύστημα όπως το ακόλουθο:

