

Πανεπιστήμιο Πατρών

Τμήμα Ηλεκτρολόγων Μηχανικών και Τεχνολογίας Υπολογιστών

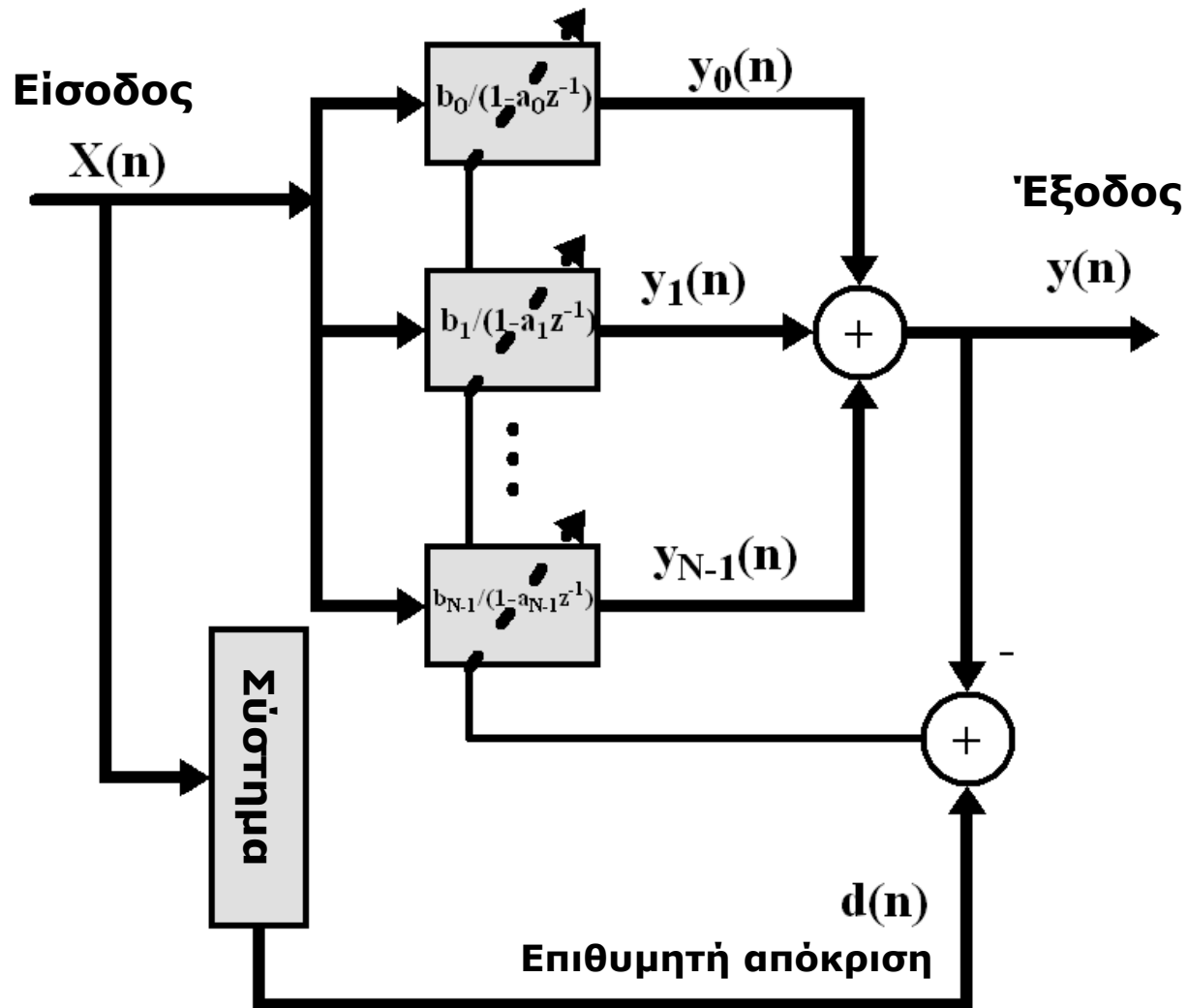
Τομέας Συστημάτων και Αυτομάτου Ελέγχου

ΠΡΟΣΑΡΜΟΣΤΙΚΟΣ ΕΛΕΓΧΟΣ

Διάλεξη 6

Πάτρα 2008

Adaptive IIR filtering



$$Y_{\kappa}(n) = \left(\frac{b_{\kappa}^*(n)}{1 - a_{\kappa}^*(n)z^{-1}} \right) X(n)$$

*Complex conjugate

$$y(n) = \sum_{\kappa=0}^{N-1} y_{\kappa}(n) = \theta^H(n)\Phi(n)$$

$$\theta(n) = (a_0(n) \dots a_{N-1}(n) b_0(n) \dots b_{N-1}(n))^T$$

$$\Phi(n) = (y_0(n-1) \dots y_{N-1}(n-1) x(n) \dots x(n))^T$$

Gauss-Newton

$$R(n+1) = \lambda R(n) + \alpha \Psi(n) \Psi^H(n)$$

$$\theta(n+1) = \theta(n) + \alpha R^{-1}(n+1) \Psi(n) e^*(n)$$

Όπου:

$R(n)$ – Hessian πίνακας (εκτίμηση)

α – Βήμα σύγκλισης

$$\lambda = 1 - \alpha$$

$$\Psi(n) = \left(y_0^f(n-1) \dots y_N^f(n-1) x_0^f(n) \dots x_{N-1}^f(n) \right)^T$$

$$x_\kappa^f(n) = \left(\frac{1}{1 - a_\kappa^*(n)z^{-1}} \right) x(n)$$

$$y_\kappa^f(n-1) = \left(\frac{1}{1 - a_\kappa^*(n)z^{-1}} \right) y_\kappa(n-1)$$

- - $P(n) = R^{-1}(n)$ χρήση του λήμματος αντιστροφής πίνακα
- $R^{-1}(n) = I \rightarrow$ μεγαλύτερη βάρθρωση (πιο αργή σύγκλιση)
- Παρακολούθηση ευστάθειας (σθεναρή)
(δεν λύνει το πρόβλημα της προβολής των μη ευσταθών πόλων)
- Προβλήματα σύγκλισης αν $a_i(n) = a_j(n) \quad i \neq j$ (πολλαπλοί πόλοι)
- Προεπεξεργασία του σήματος εισόδου οδηγεί σε ταχύτερη σύγκλιση

Κ-βημάτων μπροστά προβλεπτές

Θεωρούμε SISO σύστημα:

$$A(z^{-1})\Delta(z^{-1})y(t) = B(z^{-1})\Delta(z^{-1})u(t-d) + C(z^{-1})e(t) \quad (1)$$

Όπου

$e(t)$ – σειρά ανεξάρτητων τυχαίων διανυσμάτων με μηδενική μέση τιμή και συνδιασπορά R .

$u(t)$ – Θεωρείται εκ των προτέρων γνωστή.

$$A(z^{-1}) = 1 + A_1 z^{-1} + \dots + A_{n_A} z^{-n_A}$$

$$B(z^{-1}) = B_0 + B_1 z^{-1} + \dots + B_{n_B} z^{-n_B}$$

$$C(z^{-1}) = 1 + C_1 z^{-1} + \dots + C_{n_C} z^{-n_C}$$

Οι ρίζες του $C(z)$ βρίσκονται μέσα στον μοναδιαίο δίσκο.

$$\Delta(z^{-1}) = \left\{ \begin{array}{l} 1 - \text{ARMAX} \\ (1-z^{-1}) - \text{ARIncremental MAX} \end{array} \right\}$$

Υποθέτουμε την φιλτραρισμένη έξοδο:

$$\begin{aligned} y_f(t) &\triangleq T(z^{-1})y(t) \\ &= \frac{P(z^{-1})}{Q(z^{-1})} = \frac{P_0 + P_1 z^{-1} + \dots + P_{n_p} z^{-n_p}}{1 + q_1 z^{-1} + \dots + q_{n_q} z^{-n_q}} \end{aligned} \quad (2)$$

Δεδομένου του σετ μετρήσεων:

$$M_t = \{y(\tau_1), u(\tau_2); \tau_1 \leq t, \tau_2 \leq t + \kappa - d\}$$

Ο ελάχιστης διασποράς K-βημάτων μπροστά εκτιμητής του $y_f(t)$ που συμβολίζεται με $\hat{y}_f(t + \kappa / t)$ ελαχιστοποιεί την:

$$J = E \left\{ \left[\bar{y}_f(t + \kappa / t) \right]^2 / M_t \right\}$$

όπου

$$\bar{y}_f(t + \kappa / t) \triangleq y_f(t + \kappa) - \hat{y}_f(t + \kappa / t)$$

Από τις σχέσεις (1) και (2) παίρνουμε:

$$y_f(t + \kappa) = \frac{PB}{QA} u(t + \kappa - d) + \frac{PC}{QA\Delta} e(t + \kappa) \quad (3)$$

Ο όρος $\frac{PC}{QA\Delta} e(t + \kappa)$ διαιρείται σε δύο μέλη, σε μια συνάρτηση που ανήκει στο M_t (προβλέψιμο) και σε μια με μελλοντικές τιμές $\{e(\tau); \tau > t\}$ (μη προβλέψιμο).

$$\frac{PC}{QA\Delta} = F_{\kappa} + z^{-\kappa} \frac{G_{\kappa}}{QA\Delta} \quad \dot{\eta} \quad PC = F_{\kappa} QA\Delta + z^{-\kappa} G_{\kappa} \quad (4)$$

$$F_{\kappa}(z^{-1}) = f_0^{(\kappa)} + f_1^{(\kappa)} z^{-1} + \dots + f_{n_{F_{\kappa}}}^{(\kappa)} z^{-n_{F_{\kappa}}}$$

$$n_{F_{\kappa}} = \kappa - 1$$

$$G_{\kappa}(z^{-1}) = g_0^{(\kappa)} + g_1^{(\kappa)} z^{-1} + \dots + g_{n_{G_{\kappa}}}^{(\kappa)} z^{-n_{G_{\kappa}}}$$

$$n_{G_{\kappa}} = \max(n_A + n_Q, n_C + n_P - \kappa)$$

(3)

$$(4) \rightarrow y_f(t + \kappa) = F_\kappa e(t + \kappa) + \frac{G_\kappa}{CQ} y(t) + \frac{F_\kappa B \Delta}{C} u(t + \kappa - d)$$

Υποθέτουμε $\{u(\tau_2); \tau_2 > t\}$ ανεξάρτητο από μελλοντικό θόρυβο.

Τότε το κόστος J διασπάται σε

$$J = E \left\{ [F_\kappa e(t + \kappa)]^2 \right\} + \left[\frac{G_\kappa}{CQ} y(t) + \frac{F_\kappa B \Delta}{C} u(t + \kappa - d) - \hat{y}_f(t + \kappa / t) \right]^2$$

η ελαχιστοποίηση του J μας δίνει

$$\hat{y}_f(t + \kappa / t) = \frac{G_\kappa}{CQ} y(t) + \frac{F_\kappa B \Delta}{C} u(t + \kappa - d) \quad (5)$$

Av

$$\delta u(t + \kappa - d) \triangleq \Delta(z^{-1})u(t + \kappa - d)$$

$$yF(t) \triangleq \frac{1}{Q} y(t) = y(t) - \sum_{i=1}^{n_Q} q_i yF(t - i)$$

$$B_{\kappa}(z^{-1}) \triangleq F_{\kappa}(z^{-1})B(z^{-1}) = \sum_{i=0}^{nB_{\kappa}} B_i^{(\kappa)} z^{-i}$$

$$nB_{\kappa} = nB + \kappa - 1$$

Τότε

$$\begin{aligned}\hat{y}_f(t + \kappa / t) = & - \sum_{i=1}^{n_c} c_i \hat{y}_f(t + \kappa - i / t - i) \\ & + \sum_{i=0}^{n_{G_\kappa}} g_i^{(\kappa)} yF(t - i) \\ & + \sum_{i=0}^{n_{B_\kappa}} B_i^{(\kappa)} \delta u(t + \kappa - d - i)\end{aligned}\quad (6)$$

Σφάλμα πρόβλεψης αλγορίθμου κ-βημάτων μπροστά

$$\bar{y}_f(t + \kappa / t) = F_\kappa e(t + \kappa)$$

$$E \left\{ \left[\bar{y}_f(t + \kappa / t) \right]^2 \right\} = \sum_{i=0}^{\kappa-1} \left[f_i^{(\kappa)} \right]^2 R$$

Ειδικές περιπτώσεις

❖ $\kappa=1$

$$F_1 = P_0$$

$$G_1 = z[PC - P_0QA\Delta]$$

$$\bar{y}_f(t+1/t) = P_0e(t+1)$$

Άλλες εκφράσεις

$$\begin{aligned}\hat{y}_f(t+\kappa/t) &= G_\kappa F'_\kappa yF(t) + BF_\kappa F'_\kappa \Delta u(t+\kappa-d) \\ &\quad + G'_\kappa \hat{y}_f(t/t-\kappa)\end{aligned}$$

Step-recursive formulation

Υπολογίζουμε (F_κ, G_κ) από $(F_{\kappa-1}, G_{\kappa-1})$

$$PC = F_{\kappa-1}\alpha + z^{-(\kappa-1)}G_{\kappa-1}$$

$$PC = F_\kappa\alpha + z^{-\kappa}G_\kappa$$

$$\alpha = QA\Delta$$

$$n_a = nA + nQ + 1$$

Αν $nA + nQ \geq nC + nP - 1$ τότε

$$nF_{\kappa-1} = \kappa - 2$$

$$nF_\kappa = \kappa - 1$$

$$nG_{\kappa-1} = nG_\kappa = n_a - 1$$

Ορίζουμε:

$$F_{\kappa} = F_{\kappa}^* + z^{-\kappa+1} f_{\kappa-1}^{(\kappa)}$$

τότε

$$PC = F_{\kappa}^* \alpha + z^{-(\kappa-1)} \left[f_{\kappa-1}^{(\kappa)} \alpha + z^{-1} G_{\kappa} \right]$$

'H

$$F_{\kappa}^* = F_{\kappa-1}$$

$$f_{\kappa-1}^{(\kappa)} \alpha + z^{-1} G_{\kappa} = G_{\kappa-1}$$

'H

$$f_{\kappa-1}^{(\kappa)} = g_0^{(\kappa-1)}$$

$$f_{\kappa-1}^{(\kappa)} \alpha_i + g_{i-1}^{(\kappa)} = g_i^{(\kappa-1)} \quad i \in [1, n_a - 1]$$

$$f_{\kappa-1}^{(\kappa)} \alpha_{n_a} + g_{n_a-1}^{(\kappa)} = 0$$