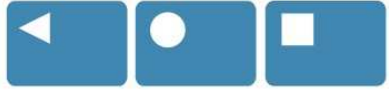


Μάθημα: Αριθμητική Ανάλυση II

ΠΡΟΓΡΑΜΜΑ ΑΝΑΜΟΡΦΩΣΗΣ ΠΡΟΠΤΥΧΙΑΚΩΝ ΣΠΟΥΔΩΝ ΤΜΗΜΑΤΟΣ ΜΑΘΗΜΑΤΙΚΩΝ ΠΑΝΕΠΙΣΤΗΜΙΟ ΠΑΤΡΩΝ

ΠΑΙΔΕΙΑ ΜΠΟΣΤΑ
2ο Επιχειρησιακό Πρόγραμμα
Εκπαίδευσης και Αρχιής
Εναγελματικής Καράσιονς



ΥΠΟΥΡΓΕΙΟ ΕΘΝΙΚΗΣ ΠΑΙΔΕΙΑΣ ΚΑΙ ΘΡΗΣΚΕΥΜΑΤΩΝ
ΕΙΔΙΚΗ ΥΠΗΡΕΣΙΑ ΔΙΑΧΕΙΡΙΣΗΣ ΕΠΕΑΕΚ
ΕΥΡΩΠΑΪΚΗ ΕΝΩΣΗ
ΣΥΓΧΡΗΜΑΤΟΔΟΤΗΣΗ
ΕΥΡΩΠΑΪΚΟ ΚΟΙΝΩΝΙΚΟ ΤΑΜΕΙΟ
ΕΥΡΩΠΑΪΚΟ ΤΑΜΕΙΟ ΠΕΡΙΦΕΡΕΙΑΚΗΣ ΑΝΑΠΤΥΞΗΣ

Αντιμετώπιση των ανθρωπίνων πόρων.



Πολύωνυμα Ελάχιστων Τετραγώνων (Least Squares Polynomials)

1. Πολύωνυμα ελάχιστων τετραγώνων

Κατ' αρχήν παρατηρούμε ότι στον προσεγγιστικό πολυώνυμο ο βαθμός του είναι κατά ένα μικρότερος του παλθούς των σημείων παρεμβολής. Επί πλέον τα σημεία παρεμβολής είναι συνηθώς πολυάριθμα, γι' αυτό και ο βαθμός του προσεγγιστικού πολυώνυμου είναι μέγας. Εξ άλλου, παλθές φορές, οι τιμές $\phi(x^k)$, $k = 0, 1, 2, \dots, n$, βρίσκονται από παρατηρήσεις όπου η εισδοχή σφάλμα των είναι αναπόφευκτη. Αυτό πάλι συνεπάγεται την γνωστή ιδιότητα ευασθησία των πολυώνυμων ψηλού βαθμού σε σφάλματα των συνελεύσεων τους. Στις αρχές του 19ου αιώνα, ο C.F. Gauss και ο A.M. Legendre ετύωσαν ένα τρόπο προσδιορισμού κα-
ταλθού πολυώνυμου μικρότερου βαθμού (ο βαθμός είναι σχεδόν

αυθάρτως και συνάρτηση κυρίως των ανακτών του προβλήματος), **π**

συνεπώς αυξημένης ακριβείας.

Πιο συγκεκριμένα, ως υποθέσουμε ότι σ' ένα πλαίσιο έχουμε $\{x^k, \phi(x^k)\}$, $k = 0, 1, 2, \dots, \nu$, τότε, είναι δυνατόν να των παρατηρήσεων: $\{x^k, \phi(x^k)\}$, $k = 0, 1, 2, \dots, \nu$, τότε, είναι δυνατόν να προσδιοριστεί ένα πολυώνυμο $E(x)$ βαθμού $\mu (> \nu)$:

$$(1) \quad E(x) = a_0 + a_1x + a_2x^2 + \dots + a_\mu x^\mu,$$

με τέτοιο τρόπο, ώστε εφόσον είναι πλέον δυνατό να πληροσυντα οι σχέσεις ταύτισης: $E(x^k) = \phi(x^k)$, $k = 0, 1, 2, \dots, \nu$, αντί αυτών, που εγκλιματίζονται, απαιτείται η κατάλληλη κλίση από τις κεντρικές

συν:

$$\sum_{k=0}^{\nu} |E(x^k) - \phi(x^k)| \|\sigma\|_1, \quad \sum_{k=0}^{\nu} \{ |E(x^k) - \phi(x^k)| \} \|\sigma\|_2, \quad \left(\|\sigma\|_2 \right),$$

$$\max_{0 \leq k \leq \nu} |E(x^k) - \phi(x^k)| \|\sigma\|_\infty,$$

Για εξέταση του μηχανισμού της M.E.T. ως υποφώνημα με τη βοήθεια

2. Ο Μηχανισμός της Μεθόδου των Ελαχίστων Τετραγώνων

Squares Method).

καλείται και Μέθοδος των Ελαχίστων Τετραγώνων - M.E.T. (Least Squares Method). Η **ελαχίστη του διακύματος** των αποκλίσεων σ . Η τεχνική αυτή γικλών προβλεψών, είναι η μέγιστη απειρία, όπου ελαχίστοποιείται η απόκλιση των παρατηρούμενων τιμών από τις **ελαχίστες** και **ελαχίστη** χρησιμοποιούμενη **ελαχίστη** από τις

$$\sigma \equiv \{E(x_0) - \phi(x_0), E(x_1) - \phi(x_1), \dots, E(x_n) - \phi(x_n)\} \cdot$$

$k = 0, 1, 2, \dots, n$:

όπου το διακύμα σ παρέχει τις αποκλίσεις - σφάλματα στα σημεία x_k ,

Η κριτική της είναι αμετάβλητη και αμεταβλητή και ποσοστό η
 οι ιδιότητες και οι ιδιότητες είναι, εξαιρετικά και (ισχυροί και
 οι εξισώσεις (4) είναι παράγωγοι $n + 1$ και οι άνωτοι $a_0, a_1, a_2, \dots, a_n$

$$(4) \quad \frac{\partial \Phi}{\partial a_k} = 0, \quad k = 0, 1, 2, \dots, n.$$

ελαχιστοποίηση της (3) είναι οι εξής:
 Η γνωστό πως από την Ανάλυση, οι αναγκαίες συνθήκες για την

$$(3) \quad \|\bar{\sigma}\|_2 = \Phi(a_0, a_1, a_2, \dots, a_n).$$

a_0, a_1, \dots, a_n ισχύει:

Προφανώς, το β' μέλος της (2) αποτελεί μία συνάρτηση των παραμέτρων:

$$(2) \quad \|\bar{\sigma}\|_2^2 = \sum_{l=0}^k \{a_0 + a_1 x_l + a_2 x_l^2 + \dots + a_n x_l^n - \phi(x_l)\}^2.$$

την (1) την κερραση:

Οι εξισώσεις (5), εάν χρησιμοποιηθούν στον κομμό συμφορμής του

$$\left. \begin{aligned}
 0 &= \left((x^k) \phi - \frac{y^k}{n} x^{n^k} + \dots + \frac{y^k}{2} x^{2^k} + y x^{1^k} + a_0 \right) \sum_{\nu=0}^{k=0} z = \frac{\partial a_n}{\partial \phi} \\
 &\vdots \\
 0 &= \left((x^k) \phi - \frac{y^k}{n} x^{n^k} + \dots + \frac{y^k}{2} x^{2^k} + y x^{1^k} + a_0 \right) \sum_{\nu=0}^{k=0} z = \frac{\partial a_2}{\partial \phi} \\
 0 &= \left((x^k) \phi - \frac{y^k}{n} x^{n^k} + \dots + \frac{y^k}{2} x^{2^k} + y x^{1^k} + a_0 \right) \sum_{\nu=0}^{k=0} z = \frac{\partial a_1}{\partial \phi} \\
 0 &= \left((x^k) \phi - \frac{y^k}{n} x^{n^k} + \dots + \frac{y^k}{2} x^{2^k} + y x^{1^k} + a_0 \right) \sum_{\nu=0}^{k=0} z = \frac{\partial a_0}{\partial \phi}
 \end{aligned} \right\} \quad (5)$$

άρα υπάρχει πάντοτε μια λύση. Αναλυτικότερα, οι (4) δίνουν:

(α). Ας υποθέσουμε τις παρακάτω παρατηρήσεις από κάποιο φαινόμε-
νο: (1, 10), (2, 2), (3, 2), (4, 5), (5, 4), και ας εφαρμόσουμε την (7) για να

3. Εφαρμογές

αξιοποιούμε για την εύρεση των παραμέτρων \underline{a} .
Η (7) αποτελεί την **κανονική των παρατηρήσεων** που συνηθώς

$$X^T X \underline{a} = X^T \underline{\phi} \quad (7)$$

είναι το σύστημα (6) και γράφεται:

$$\begin{bmatrix} \phi(1x) \\ \vdots \\ \phi(1x) \\ \phi(0x) \end{bmatrix} = \underline{\phi}, \quad \begin{bmatrix} 1 & x & \frac{1}{2}x & \dots & \frac{1}{n}x \\ \vdots & \vdots & \vdots & \dots & \vdots \\ 1 & x & \frac{1}{2}x & \dots & \frac{1}{n}x \\ 1 & 0x & \frac{0}{2}x & \dots & \frac{0}{n}x \end{bmatrix} = X$$

υποκαθιστώντας στην (7) τις παρατηρήσεις, έχουμε:

Τέλος, στο παρακάτω σχήμα περιγράφεται η εικόνα της προσέγγισης. Οι αστέρισκοί δίνουν τις τιμές που κατατηρήθηκαν ενώ οι τελές δίνουν τις τιμές του προσεγγιστικού πολωνίου. Η **όλη τεχνική αποδίδει**

με λύση: $a_0 = -0.7$, $a_1 = 1.1$ και $E(x) = -0.7 + 1.1x$.

$$\begin{aligned} 5a_0 + 15a_1 &= 13 \\ 15a_0 + 55a_1 &= 50, \end{aligned}$$

οπότε η (7) μας δίνει το σύστημα:

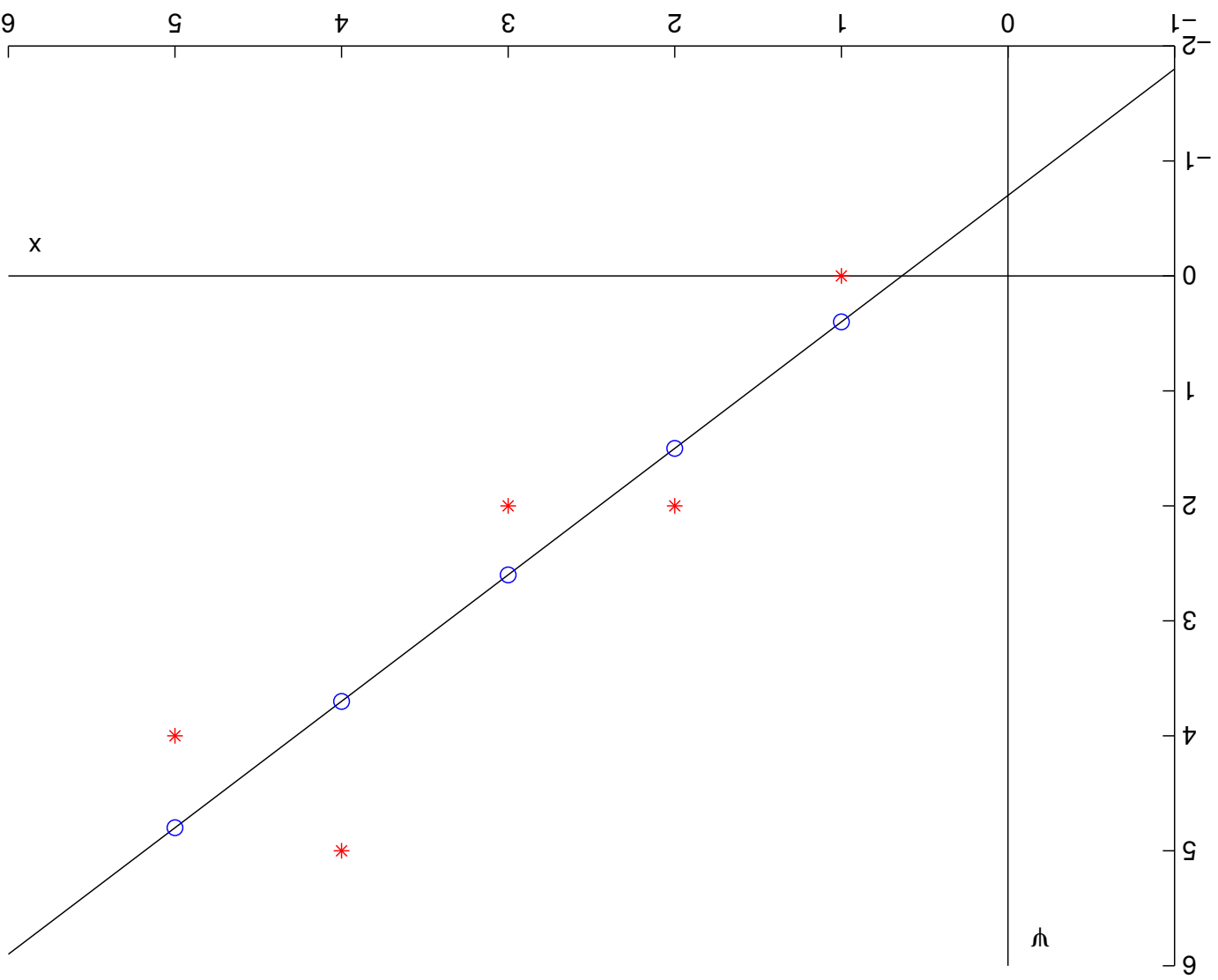
$$X^T = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & 3 & 4 & 5 \end{bmatrix}, \quad \bar{\phi} = (0, 2, 2, 5, 4),$$

Πράγματι έχουμε

$$E(x) = a_0 + a_1x.$$

προσδιορίζουμε το πρώτο βαθμίο προσεγγιστικό πολωνίο της M.E.T.:

· Λογ. Ανετησιοδοχία - ομο μινοςζινδινκαταχ νοθ ιβιμηλο
- όταν δεν υπάρχουν μεγάλες αποκλίσεις στα δεδομένα, παρά να
νοη και να



Σε αυτή την περίπτωση, η σχέση (8) μπορεί να γραφτεί ως εξής:

$$\sum_{n=0}^{\infty} \frac{1}{1+n} x^n = (1+x)^{-1} \quad (8)$$

και έτσι:

$$\sum_{n=0}^{\infty} x^n = (1+x)^0$$

ή

$$\{x^n\} = \{1\}$$

Από την (9) και την (8) προκύπτει ότι η σειρά (8) είναι η σειρά των αρμονικών αριθμών. Η σχέση (9) μπορεί να γραφτεί ως εξής:

$$\min_{\underline{a}} \|\underline{\phi} - \underline{a}X\|_2 \quad (6)$$

την εκφραση:

των συντελεστών του πολυωνύμου (1), είναι ακριβώς που χαχιστοποιοι

$$\underline{a}_{\perp} = (a_0, a_1, a_2, \dots, a_m)$$

κοιμή οφθαλμο, τον ακόλουθο: Προφανώς το διάνυσμα

(!!) Η εξίσωση (7) είναι δυνατόν να ελεγχθεί διανυσματικά ή να

τραγωδικό «οκωλιό»

συνήθως γίνεται στην πράξη (μια και η απεικόνιση είναι μη αντιστρέψιμη) «1»

κτικόν αποτέλεσμα ότι ο κωδικός του κωδικοποιητή (πράγμα που

κωδικοποιεί) είναι (8) από την οποία προκύπτει η εξίσωση

(!!!) Η φλωσησφια της μεθόδου, φαίνεται να είναι εξαιρετικά ακριβής, όπως φαίνεται από τα αποτελέσματα.

Εξίσωση των ελαχίστων τετραγώνων.

Αλλά ο κριτικός του παραπάνω διατυπώσεως αποτελεί ακριβώς την **Σοβιετική θεωρία** οπότε είναι εύκολα αποδεικνύεται ότι είναι ακριβής. Η ποσότητα $X^T X - \bar{a} X^T \bar{\phi}$ είναι το κριτικό, αφού την ελαχίστη τιμή όταν το κριτικό είναι μηδέν, πράγμα που υποδηλώνει ότι η μέθοδος είναι ακριβής. Η μέθοδος είναι ακριβής και όταν ο κριτικός είναι μηδέν, όπως φαίνεται από τον τύπο (8), όπου η μέθοδος είναι ακριβής. Η μέθοδος είναι ακριβής και όταν ο κριτικός είναι μηδέν, όπως φαίνεται από τον τύπο (8), όπου η μέθοδος είναι ακριβής.

$$\begin{aligned}
 & - \bar{\phi}^T \bar{\phi} + \bar{\phi}^T X^T (X^T X)^{-1} X^T \bar{\phi} - \\
 & - (\bar{\phi}^T X - \bar{a} X^T X)^T (X^T X)^{-1} (\bar{\phi}^T X - \bar{a} X^T X) = \\
 & = \bar{\phi}^T \bar{\phi} + \bar{\phi}^T X \bar{a} - \bar{a} X^T \bar{\phi} - \bar{a} X^T X \bar{a} = \\
 & = (\bar{\phi} - \bar{a} X)^T (\bar{\phi} - \bar{a} X) = \frac{1}{2} \| \bar{\phi} - \bar{a} X \|^2
 \end{aligned}$$

που με χρήση του ορισμού ελαχίστων τετραγώνων:

$$\begin{array}{ccc|c} 0 & 1 & \phi^k & \\ \hline 0 & \frac{1}{\pi} & x^k & \\ \hline 1 & \frac{1}{2} & & \end{array}$$

(I) Στα παρακάτω δεδομένα:

Εφαρμογές:

αρκεί ο πίνακας των παρατηρήσεων να ικανοποιεί τις ακόλουθες συνθήκες και να υπολογιστούν οι συντελεστές β_0 και β_1 .

$$\sum_{i=1}^n a_i e^{-kx_i} = \sum_{i=1}^n y_i \quad (11)$$

ή, ακριβώς και αντίστροφα, υπολογιστούν οι συντελεστές β_0 και β_1 από:

$$\sum_{i=1}^n (a_i e^{kx_i} + \beta_1 x_i) = \sum_{i=1}^n y_i \quad (10)$$

π.χ. επιθυμητών ποσοτήτων y_i και x_i .

είναι δυνατόν να προσδιορισθεί μια τριγωνομετρική συνάρτηση:

$$(12) \quad \Pi(x) = a_0 \eta \mu x + \beta_0 \sigma \nu x,$$

με την M.E.T. (τρία σημεία συνάρτησης, 2 παράμετροι).

Γρος τούτο δημιουργούμε τον πίνακα παρατηρήσεων X και το διάνυ-

σμα $\underline{\psi}$, δηλαδή:

$$\begin{array}{l} \text{σημείο } (0,0) \leftarrow a_0 \eta \mu 0^\circ + \beta_0 \sigma \nu 0^\circ \rightsquigarrow 0 \\ \text{σημείο } (\frac{\pi}{4}, 1) \leftarrow a_0 \eta \mu \frac{\pi}{4} + \beta_0 \sigma \nu \frac{\pi}{4} \rightsquigarrow 1 \\ \text{σημείο } (\frac{\pi}{2}, 1) \leftarrow a_0 \eta \mu \frac{\pi}{2} + \beta_0 \sigma \nu \frac{\pi}{2} \rightsquigarrow 1. \end{array}$$

Άρα, θα έχουμε:

$$X = \begin{bmatrix} 0 & \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{2}} \\ 1 & \frac{\sqrt{2}}{2} & \frac{\sqrt{2}}{2} \end{bmatrix}, \quad \underline{\psi} = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix},$$

και την εξίσωση της M.E.T.:

$$X^T X \bar{a} = X^T \bar{\psi},$$

δηλαδή

$$\begin{bmatrix} 3 \\ 2 \\ 1 \\ \frac{2}{3} \\ \frac{2}{2} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a_0 \\ \beta_0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{\sqrt{2}}{2} + 1 \\ \frac{\sqrt{2}}{2} \\ 1 \end{bmatrix},$$

από την οποία εύκολα έχουμε: $a_0 = \frac{\sqrt{2}+3}{4}$ και $\beta_0 = \frac{\sqrt{2}-1}{4}$. Κατά συνέπεια η συνάρτηση (12) της M.E.T. θα είναι:

$$\Pi(x) = \frac{\sqrt{2}+3}{4} \eta \mu x + \frac{\sqrt{2}-1}{4} \sigma \upsilon \nu x.$$

(II) Σ τα επόμενα δεδομένα

x_k	ϕ_k
0	4
3	9
5	13

είναι δυνατόν να προσαρμοστεί μια συνάρτηση M.E.T. της μορφής:

$$(13) \quad \Pi_1(x) = a_0 e^{-x} + a_1 e^x.$$

Ο πίνακας παρατηρήσεων στην προκειμένη περίπτωση είναι:

$$\begin{array}{l} \rightarrow \text{σημείο } (0, 4) \quad a_0 e^{-0} + a_1 e^0 = 4 \\ \rightarrow \text{σημείο } (3, 9) \quad a_0 e^{-3} + a_1 e^3 = 9 \\ \rightarrow \text{σημείο } (5, 13) \quad a_0 e^{-5} + a_1 e^5 = 13. \end{array}$$

Άρα θα έχουμε:

$$X = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 0.05 & 20.085 \\ 0.007 & 148.413 \end{bmatrix}, \text{ και } \bar{\psi} = \begin{bmatrix} 4 \\ 9 \\ 13 \end{bmatrix},$$

Οπότε η εξίσωση της M.E.T. θα είναι:

$$\begin{bmatrix} 1.002 & 3.04 \\ 3.04 & 22430.93 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} a_0 \\ \beta_0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 4.541 \\ 2114.134 \end{bmatrix},$$

$$T_0, T_1, T_2, \dots, T_n,$$

παρατήρηση:

μπορούμε να χρησιμοποιήσουμε τους **συντελεστές** $x_0, x_1, x_2, \dots, x_n$

$$x_0, x_1, x_2, x_3, \dots, x_n, \dots$$

μπορούμε στην δομή της $E(x)$:

υπερκαθάρει **αντι της ακολούθων των μονητών** που χρηση-
 τος είναι ενδεχόμενο να είναι ασταθής. Η δυσκολία αυτή μπορεί να
 ασταθούς της μπορεί να είναι μέγας, οπότε η λύση του συστήμα-
 ντελταίων της $(X^T X)$ είναι βετικά ορισμένος, εντούτοις ο συντελεστής
 (iv) Η βασική εξίσωση της M.E.T. (7), παρ' όλο που ο πίνακας των συ-

$$\Pi_1(x) = 4.251e^{-x} + 0.093e^x.$$

συνάρτηση (13) της M.E.T. θα είναι:

απ' όπου έχουμε την λύση: $a_0 = 4.251, a_1 = 0.093$. Άρα η ζητούμενη

βελτιωμένη οημαντικά.

οπότε το τελικό αποτέλεσμα θα είναι η αντιστοίχη εξίσωση της M.E.T. να έχει πινάκων συντελεστών **διαγώνιο κατάσταση πινάκων**