



# Αριθμητική Ανάλυση

## Ενότητα 2: Γραμμικά Συστήματα

Κ. Κόκκοτας - Ν. Στεργιούλας  
Τμήμα Φυσικής



Ευρωπαϊκή Ένωση  
Ευρωπαϊκό Κοινωνικό Ταμείο



ΥΠΟΥΡΓΕΙΟ ΠΑΙΔΕΙΑΣ & ΘΡΗΣΚΕΥΜΑΤΩΝ, ΠΟΛΙΤΙΣΜΟΥ & ΑΘΛΗΤΙΣΜΟΥ  
ΕΙΔΙΚΗ ΥΠΗΡΕΣΙΑ ΔΙΑΧΕΙΡΙΣΗΣ

Με τη συγχρηματοδότηση της Ελλάδας και της Ευρωπαϊκής Ένωσης



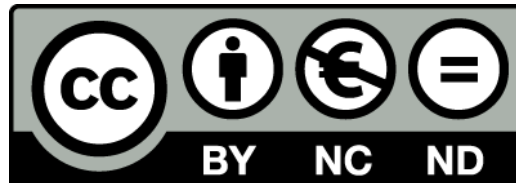
ΕΣΠΑ  
2007-2013  
πρόγραμμα για την ανάπτυξη  
ΕΥΡΩΠΑΪΚΟ ΚΟΙΝΩΝΙΚΟ ΤΑΜΕΙΟ



# Άδειες Χρήσης

Το παρόν εκπαιδευτικό υλικό υπόκειται σε άδειες χρήσης Creative Commons.

Για εκπαιδευτικό υλικό, όπως εικόνες, που υπόκειται σε άλλου τύπου άδειας χρήσης, η άδεια χρήσης αναφέρεται ρητώς.



# Χρηματοδότηση

- Το παρόν εκπαιδευτικό υλικό έχει αναπτυχθεί στα πλαίσια του εκπαιδευτικού έργου του διδάσκοντα.
- Το έργο «Ανοικτά Ακαδημαϊκά Μαθήματα στο Αριστοτέλειο Πανεπιστήμιο Θεσσαλονίκης» έχει χρηματοδοτήσει μόνο την αναδιαμόρφωση του εκπαιδευτικού υλικού.
- Το έργο υλοποιείται στο πλαίσιο του Επιχειρησιακού Προγράμματος «Εκπαίδευση και Δια Βίου Μάθηση» και συγχρηματοδοτείται από την Ευρωπαϊκή Ένωση (Ευρωπαϊκό Κοινωνικό Ταμείο) και από εθνικούς πόρους.



## 2. ΓΡΑΜΜΙΚΑ ΣΥΣΤΗΜΑΤΑ

Να λυθεί το σύστημα:  $\mathbf{A} \cdot \mathbf{x} = \mathbf{B}$ , όπου

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} a_{11} & \cdots & \cdots & a_{1N} \\ a_{21} & & & a_{2N} \\ \vdots & & & \vdots \\ a_{N1} & \cdots & \cdots & a_{NN} \end{pmatrix} \quad \mathbf{x} = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_N \end{pmatrix} \quad \mathbf{B} = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_N \end{pmatrix}$$

## 2. ΓΡΑΜΜΙΚΑ ΣΥΣΤΗΜΑΤΑ

Να λυθεί το σύστημα:  $\mathbf{A} \cdot \mathbf{x} = \mathbf{B}$ , όπου

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} a_{11} & \cdots & \cdots & a_{1N} \\ a_{21} & & & a_{2N} \\ \vdots & & & \vdots \\ a_{N1} & \cdots & \cdots & a_{NN} \end{pmatrix} \quad \mathbf{x} = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_N \end{pmatrix} \quad \mathbf{B} = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_N \end{pmatrix}$$

Επιτρέπονται:

- Αλλαγή της σειράς δυο εξισώσεων.
- Πολλαπλασιασμός μιας εξίσωσης με μια μη-μηδενική σταθερά.
- Αντικατάσταση εξίσωσης από γραμμικό συνδυασμό αυτής με άλλες.

## 2.1 ΜΕΘΟΔΟΣ GAUSS

Αναλυτική γραφή του συστήματος:

$$a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + a_{13}x_3 + \dots + a_{1N}x_N = b_1$$

$$a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + a_{23}x_3 + \dots + a_{2N}x_N = b_2$$

⋮

$$a_{N1}x_1 + a_{N2}x_2 + a_{N3}x_3 + \dots + a_{NN}x_N = b_N$$

1ο βήμα: θέλουμε να απαλείψουμε τους συντελεστές κάτω από τη διαγώνιο στην 1η στήλη.

Πολλαπλασιάζω την 1η εξίσωση με  $a_{21}/a_{11}$  και την αφαιρώ από τη 2η.

Ομοίως με τις υπόλοιπες:

$$\begin{aligned} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + a_{13}x_3 + \cdots + a_{1N}x_N &= b_1 \\ 0 + a_{22}^{(1)}x_2 + a_{23}^{(1)}x_3 + \cdots + a_{2N}^{(1)}x_N &= b_2^{(1)} \\ &\vdots \\ 0 + a_{N2}^{(1)}x_2 + a_{N3}^{(1)}x_3 + \cdots + a_{NN}^{(1)}x_N &= b_N^{(1)} \end{aligned}$$

Οι νέοι συντελεστές είναι π.χ.

$$a_{22}^{(1)} = \frac{a_{12}a_{21}}{a_{11}} - a_{22}$$

Συνεχίζω ομοίως, ώστε να μηδενιστούν οι συντελεστές της 2ης στήλης κάτω από τη διαγώνιο:

$$a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + a_{13}x_3 + \cdots + a_{1N}x_N = b_1$$

$$0 + a_{22}^{(1)}x_2 + a_{23}^{(1)}x_3 + \cdots + a_{2N}^{(1)}x_N = b_2^{(1)}$$

$$0 + 0 + a_{33}^{(2)}x_3 + \cdots + a_{3N}^{(2)}x_N = b_3^{(2)}$$

$\vdots$       $\vdots$

$$0 + 0 + a_{N3}^{(2)}x_3 + \cdots + a_{NN}^{(2)}x_N = b_N^{(2)}$$

Οι νέοι συντελεστές είναι π.χ.

$$a_{33}^{(2)} = \frac{a_{32}^{(1)} a_{33}^{(1)}}{a_{22}^{(1)}} - a_{33}^{(1)}$$



Μετά από  $N-1$  βήματα καταλήγω στο **άνω τριγωνικό** σύστημα:

$$a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + a_{13}x_3 + \cdots + a_{1N}x_N = b_1$$

$$a_{22}^{(1)}x_2 + a_{23}^{(1)}x_3 + \cdots + a_{2N}^{(1)}x_N = b_2^{(1)}$$

$$a_{33}^{(2)}x_3 + \cdots + a_{3N}^{(2)}x_N = b_3^{(2)}$$

⋮

$$0 + 0 + \cdots + a_{NN}^{(N-1)}x_N = b_N^{(N-1)}$$

Επίλυση άνω τριγωνικού συστήματος:

$$x_N = \frac{b_N^{(N-1)}}{a_{NN}^{(N-1)}}$$

$$x_i = \frac{b_i^{(i-1)} - \sum_{k=i+1}^N a_{ik}^{(i-1)} x_k}{a_{ii}^{(i-1)}}$$

## Χρήση της Οδήγησης (Pivoting)

Για τη βελτίωση της ακρίβειας των υπολογισμών φροντίζουμε στο σύστημα (2.3) το  $a_{11}$  να είναι το απολύτως μεγαλύτερο στοιχείο. Αντίστοιχα, στο σύστημα (2.4) το  $a_{22}^{(1)}$  πρέπει να είναι το απολύτως μεγαλύτερο στοιχείο κ.ο.κ.

### ΠΑΡΑΔΕΙΓΜΑ

Εστω ότι, μετά από τη χρήση της μεθόδου Gauss στη λύση ενός  $N \times N$  συστήματος, οι δυο τελευταίες εξισώσεις, η  $N - 1$  και η  $N$  είναι:

$$0x_{N-1} + x_N = 1$$

$$2x_{N-1} + x_N = 3$$

Προφανώς, έχουν λύση:  $x_{N-1} = x_N = 1$ . Αλλά, λόγω σφαλμάτων αποκοπής, στην πράξη το σύστημα θα έχει τη μορφή:

$$\epsilon x_{N-1} + x_N = 1$$

$$2x_{N-1} + x_N = 3$$

οπότε συνεχίζοντας στο τελευταίο βήμα θα πάρουμε:

$$\begin{aligned} \epsilon x_{N-1} + x_N &= 1 \\ \left(1 - \frac{2}{\epsilon}\right) x_N &= 3 - \frac{2}{\epsilon} \end{aligned}$$

με λύσεις

$$\begin{aligned} x_N &= \frac{3 - \frac{2}{\epsilon}}{1 - \frac{2}{\epsilon}} \approx 1 \quad \text{σωστό} \\ x_{N-1} &= \frac{1 - x_N}{\epsilon} ! \end{aligned}$$

Παρατηρούμε δηλαδή, πως το  $x_{N-1}$  είναι απροσδιόριστο, γιατί αποτελεί το λόγο δυο μικρών αριθμών, των οποίων η ακρίβεια εξαρτάται από την ακρίβεια με την οποία εκτελεί τις πράξεις ο Η/Υ. Στη συνέχεια, ο όρος  $x_{N-1}$  θα χρησιμοποιηθεί για τον υπολογισμό των  $x_{N-2}, \dots, x_1$  με καταστροφικά αποτελέσματα.

Αν όμως χρησιμοποιηθεί **οδήγηση**, το σύστημα γράφεται:

$$2x_{N-1} + x_N = 3$$

$$\epsilon x_{N-1} + x_N = 1$$

οπότε πολλαπλασιάζοντας επί  $\epsilon$  την πρώτη και επί 2 την δεύτερη καταλήγουμε

$$2\epsilon x_{N-1} + \epsilon x_N = 3\epsilon$$

$$\left(1 - \frac{\epsilon}{2}\right) x_N = 1 - \frac{3\epsilon}{2}$$

οπότε η λύση του είναι  $x_N \approx 1.0$  και  $x_{N-1} = \frac{3-x_N}{2} \approx 1.0$ .

## 2.2 ΜΕΘΟΔΟΣ GAUSS-JORDAN

Σε κάθε βήμα μηδενίζω τους συντελεστές και πάνω από τη διαγώνιο!

$$\begin{aligned}a_{11}x_1 + 0 + a_{13}^{(2)}x_3 + \dots + a_{1N}^{(2)}x_N &= b_1^{(2)} \\0 + a_{22}^{(1)}x_2 + a_{23}^{(1)}x_3 + \dots + a_{2N}^{(1)}x_N &= b_2^{(1)} \\0 + 0 + a_{33}^{(2)}x_3 + \dots + a_{3N}^{(2)}x_N &= b_3^{(2)} \\&\vdots \\0 + 0 + a_{N3}^{(2)}x_3 + \dots + a_{NN}^{(2)}x_N &= b_N^{(2)}\end{aligned}$$

Στο τέλος καταλήγω σε ένα **διαγώνιο πίνακα**:

$$a_{11}x_1 = b_1^{(N-1)}$$

$$a_{22}^{(1)}x_2 = b_2^{(N-1)}$$

⋮

$$a_{NN}^{(N-1)}x_N = b_N^{(N-1)}$$

Στο τέλος καταλήγω σε ένα **διαγώνιο πίνακα**:

$$\begin{aligned} a_{11}x_1 &= b_1^{(N-1)} \\ a_{22}^{(1)}x_2 &= b_2^{(N-1)} \\ &\vdots \\ a_{NN}^{(N-1)}x_N &= b_N^{(N-1)} \end{aligned}$$

με προφανή λύση:

$$x_i = \frac{b_i^{(N-1)}}{a_{ii}^{(i-1)}}$$



## 2.3 ΜΕΘΟΔΟΣ L-U

Κάθε πίνακας μπορεί να γραφεί ως γινόμενο δυο πινάκων:

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & a_{14} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & a_{24} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} & a_{34} \\ a_{41} & a_{42} & a_{43} & a_{44} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} l_{11} & 0 & 0 & 0 \\ l_{21} & l_{22} & 0 & 0 \\ l_{31} & l_{32} & l_{33} & 0 \\ l_{41} & l_{42} & l_{43} & l_{44} \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} 1 & u_{12} & u_{13} & u_{14} \\ 0 & 1 & u_{23} & u_{24} \\ 0 & 0 & 1 & u_{34} \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

**A** = **L** · **U**  
(*lower*) (upper)

## 2.3 ΜΕΘΟΔΟΣ L-U

Κάθε πίνακας μπορεί να γραφεί ως γινόμενο δυο πινάκων:

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & a_{14} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & a_{24} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} & a_{34} \\ a_{41} & a_{42} & a_{43} & a_{44} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} l_{11} & 0 & 0 & 0 \\ l_{21} & l_{22} & 0 & 0 \\ l_{31} & l_{32} & l_{33} & 0 \\ l_{41} & l_{42} & l_{43} & l_{44} \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} 1 & u_{12} & u_{13} & u_{14} \\ 0 & 1 & u_{23} & u_{24} \\ 0 & 0 & 1 & u_{34} \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

**A** = **L** · **U**  
(*lower*) (upper)

Πολλαπλασιάζοντας κάθε γραμμή του **L** με την 1η στήλη του **U** βρίσκουμε:

$$l_{11} = a_{11}, \quad l_{21} = a_{21}, \quad l_{31} = a_{31}, \quad l_{41} = a_{41}$$

Πολλαπλασιάζοντας την πρώτη γραμμή του  $\mathbf{L}$  με τις υπόλοιπες στήλες του  $\mathbf{U}$  βρίσκουμε:

$$u_{12} = \frac{a_{12}}{l_{11}}, \quad u_{13} = \frac{a_{13}}{l_{11}}, \quad u_{14} = \frac{a_{14}}{l_{11}}$$

Ομοίως, με τη δεύτερη στήλη της  $\mathbf{U}$  βρίσκουμε:

$$\left. \begin{array}{l} l_{21}u_{12} + l_{22} = a_{22} \\ l_{31}u_{12} + l_{32} = a_{32} \\ l_{41}u_{12} + l_{42} = a_{42} \end{array} \right\} \Rightarrow \begin{array}{l} l_{22} = a_{22} - l_{21}u_{12} \\ l_{32} = a_{32} - l_{31}u_{12} \\ l_{42} = a_{42} - l_{41}u_{12} \end{array}$$

Κ.Ο.Κ.

## Συνοπτικά:

$$\text{Για } j=1: \quad l_{i1} = a_{i1}$$

$$\text{Για } i=1: \quad u_{1j} = \frac{a_{1j}}{l_{11}} = \frac{a_{1j}}{a_{11}}$$

Για όλα τα υπόλοιπα:

$$l_{ij} = a_{ij} - \sum_{k=1}^{j-1} l_{ik} u_{kj} \quad \text{για } j \leq i \quad \text{και } i = 1, 2, \dots, N$$

$$u_{ji} = \frac{a_{ji} - \sum_{k=1}^{j-1} l_{jk} u_{ki}}{l_{jj}} \quad \text{για } j \leq i \quad \text{και } j = 2, 3, \dots, N$$

## ΠΑΡΑΔΕΙΓΜΑ

Θα εφαρμόσθει η μέθοδος LU για τον πίνακα

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 3 & -1 & 2 \\ 1 & 2 & 3 \\ 2 & -2 & 1 \end{pmatrix}$$

οπότε με βάση τις παραπάνω σχέσεις βρίσκουμε:

$$l_{11} = 3, \quad l_{21} = 1, \quad l_{31} = 2, \quad u_{12} = -\frac{1}{3}, \quad u_{13} = \frac{2}{3}$$
$$l_{22} = 2 - 1 \cdot \left(-\frac{1}{3}\right) = \frac{7}{3}, \quad l_{32} = -\frac{4}{3}, \quad u_{23} = 1, \quad l_{33} = -1$$

οπότε τελικά οι ζητούμενοι πίνακες είναι:

$$\mathbf{L} = \begin{pmatrix} 3 & 0 & 0 \\ 1 & 7/3 & 0 \\ 2 & 4/3 & -1 \end{pmatrix} \quad \mathbf{U} = \begin{pmatrix} 1 & -1/3 & 2/3 \\ 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

## Εφαρμογή της 'L-U' στα γραμμικά συστήματα

Με τη μέθοδο L-U ένα γραμμικό σύστημα της μορφής  $\mathbf{A} \cdot \mathbf{x} = \mathbf{b}$  ανάγεται στο σύστημα

$$\mathbf{L} \cdot \mathbf{U} \cdot \mathbf{x} = \mathbf{b}$$

Λύνουμε πρώτα το κάτω-τριγωνικό σύστημα  $\mathbf{L} \cdot \mathbf{b}' = \mathbf{b}$  σύμφωνα με τον κανόνα:

$$b'_1 = \frac{b_1}{l_{11}}, \quad b'_i = \frac{b_i - \sum_{k=1}^{i-1} l_{ik} b'_k}{l_{ii}} \quad \text{για } i = 2, 3, \dots, N$$

οπότε απομένει να λύσουμε το τριγωνικό σύστημα  $\mathbf{U} \cdot \mathbf{x} = \mathbf{b}'$  με τις σχέσεις που δόθηκαν στη μέθοδο Gauss, για την επίλυση τριγωνικών συστημάτων. Η μέθοδος αυτή χρησιμοποιείται όταν έχουμε να λύσουμε ένα μεγάλο αριθμό γραμμικών συστημάτων που διαφέρουν μόνο στο διάνυσμα  $\mathbf{b}$ .

## 2.4 ΜΕΘΟΔΟΣ JACOBI (ΕΠΑΝΑΛΗΠΤΙΚΗ)

Είναι γενίκευση της  $x=g(x)$  στα γραμμικά συστήματα:

Έστω το σύστημα των  $N$  εξισώσεων με  $N$  αγνώστους :

$$f_1(x_1, x_2, \dots, x_N) = 0$$

$$f_2(x_1, x_2, \dots, x_N) = 0$$

.....

$$f_n(x_1, x_2, \dots, x_N) = 0$$

που εύκολα μπορεί να γραφεί στη μορφή:

$$x_1 = g_1(x_2, x_3, \dots, x_N)$$

$$x_2 = g_2(x_1, x_3, \dots, x_N)$$

...

$$x_N = g_N(x_1, x_2, \dots, x_{N-1})$$

κάθε μια από τις  $N$  εξισώσεις θα μπορούσε να γραφεί στη μορφή:

$$x_i = \frac{b_i}{a_{ii}} - \frac{1}{a_{ii}} \sum_{\substack{j=1 \\ j \neq i}}^N a_{ij} x_j$$

και στη συνέχεια δίνοντας  $N$  'αυθαίρετες' αρχικές τιμές  $x_1^{(0)}, x_2^{(0)}, \dots, x_N^{(0)}$ , δημιουργώ μια γενικευμένη αναδρομική σχέση της μορφής

$$x_i^{(k+1)} = g_i(x_1^{(k)}, \dots, x_N^{(k)}).$$

Ικανή **συνθήκη σύγκλισης** είναι η:

$$|a_{ii}| > \sum_{\substack{j=1 \\ j \neq i}}^N |a_{ij}|$$



Σε μορφή πινάκων:

$$\mathbf{x}^{(k+1)} = \mathbf{D}^{-1}\mathbf{B} - \mathbf{D}^{-1}\mathbf{C}\mathbf{x}^{(k)}$$

όπου

$$\mathbf{A} = \mathbf{D} + \mathbf{C}$$

## ΠΑΡΑΔΕΙΓΜΑ

*Από το σύστημα*

$$4x - y + z = 7$$

$$4x - 8y + z = -21$$

$$-2x + y + 5z = 15$$

*(που έχει λύσεις  $x = 2$ ,  $y = 4$ ,  $z = 3$ ) μπορώ να δημιουργήσω τις αναδρομικές σχέσεις:*

$$x^{(k+1)} = \frac{7 + y^{(k)} - z^{(k)}}{4}$$

$$y^{(k+1)} = \frac{21 + 4x^{(k)} + z^{(k)}}{8}$$

$$z^{(k+1)} = \frac{15 + 2x^{(k)} - y^{(k)}}{5}$$

*και θέτοντας ως αρχικές τιμές (1, 2, 2) παίρνω την ακολουθία προσεγγιστικών λύσεων*

$$\begin{aligned}(1, 2, 2) &\rightarrow (1.75, 3.375, 3) \\ &\rightarrow (1.844, 3.875, 3.025) \\ &\rightarrow (1.963, 3.925, 2.963) \\ &\rightarrow (1.991, 3.977, 3.0) \\ &\rightarrow (1.994, 3.995, 3.001)\end{aligned}$$

*Δηλαδή, απαιτήθηκαν 5 συνολικά επαναλήψεις, για να βρούμε τη λύση του συστήματος με ακρίβεια 3 δεκαδικών ψηφίων.*

## 2.4 ΜΕΘΟΔΟΣ GAUSS-SEIDEL (ΕΠΑΝΑΛΗΠΤΙΚΗ)

Στη γενική περίπτωση για τον υπολογισμό του  $x_1$  μετά από  $k$  επαναλήψεις θα χρησιμοποιώ μια σχέση της μορφής :

$$x_1^{(k+1)} = \frac{1}{a_{11}} \left( b_1 - \sum_{j=2}^N a_{1j} x_j^{(k)} \right)$$

στη δεύτερη εξίσωση από την οποία θα υπολογίζω το  $x_2$  μετά από  $k$  επαναλήψεις αντικαθιστώ το  $(x_1^{(k+1)}, x_2^{(k)}, \dots, x_N^{(k)})$  και υπολογίζω το  $x_2^{(k+1)}$  από τη σχέση

$$x_2^{(k+1)} = \frac{1}{a_{22}} \left( b_2 - a_{21} x_1^{(k+1)} - \sum_{j=3}^N a_{2j} x_j^{(k)} \right)$$

οπότε στην τρίτη εξίσωση θέτω  $(x_1^{(k+1)}, x_2^{(k+1)}, x_3^{(k)}, \dots, x_N^{(k)})$  κ.ο.κ. Άρα, ο γενικός τύπος θα είναι:

$$x_i^{(k+1)} = \frac{1}{a_{ii}} \left( b_i - \sum_{j=1}^{i-1} a_{ij} x_j^{(k+1)} - \sum_{j=i+1}^N a_{ij} x_j^{(k)} \right)$$

Και εδώ, η συνθήκη σύγκλισης είναι:

$$|a_{ii}| > \sum_{\substack{j=1 \\ j \neq i}}^N |a_{ij}| \quad i = 1, 2, \dots, N$$

$$\mathbf{x}^{(k+1)} = \mathbf{D}^{-1} \left( \mathbf{B} - \mathbf{L}\mathbf{x}^{(k+1)} - \mathbf{U}\mathbf{x}^{(k)} \right)$$

όπου  $\mathbf{A} = \underset{\text{lower}}{\mathbf{L}} + \underset{\text{diagonal}}{\mathbf{D}} + \underset{\text{upper}}{\mathbf{U}}$ . Ο πίνακας  $\mathbf{L}$  περιέχει τα στοιχεία του πίνακα

$\mathbf{A}$  που βρίσκονται κάτω από τη διαγώνιο, ο πίνακας  $\mathbf{D}$  μόνο τα διαγώνια στοιχεία του  $\mathbf{A}$  και τέλος ο πίνακας  $\mathbf{U}$  τα στοιχεία του πίνακα  $\mathbf{A}$  που βρίσκονται πάνω από τη διαγώνιο.

*Παίρνω την ακολουθία τιμών:*

$$\begin{aligned}(1, 2, 2) &\rightarrow (1.75, 3.75, 2, 95) \\ &\rightarrow (1.95, 3.97, 2.99) \\ &\rightarrow (1.996, 3.996, 2.999)\end{aligned}$$

*Δηλαδή χρειάστηκαν μόνο 3 αντί για 5 επαναλήψεις (περίπου οι μισές).*

## ΠΑΡΑΔΕΙΓΜΑ

Εφαρμόστε την μέθοδο Gauss-Seidel στο παράδειγμα της προηγούμενης παραγράφου και συγκρίνετε την ταχύτητα σύγκλισης.

Πρακτικά οι προηγούμενες αναδρομικές σχέσεις θα γραφούν ως

$$x^{(k+1)} = \frac{7 + y^{(k)} - z^{(k)}}{4}$$

$$y^{(k+1)} = \frac{21 + 4x^{(k+1)} + z^{(k)}}{8}$$

$$z^{(k+1)} = \frac{15 + 2x^{(k+1)} - y^{(k)}}{5}$$

## 2.7 ΙΔΙΟΤΙΜΕΣ ΚΑΙ ΙΔΙΟΔΙΑΝΥΣΜΑΤΑ

$$\mathbf{A} \cdot \mathbf{x} = \lambda \mathbf{x}$$

$$\det(\mathbf{A} - \lambda \mathbf{I}) = 0$$

Για παράδειγμα, στην εξίσωση

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ -1 & 3 & 1 \\ 2 & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \\ -2 \end{pmatrix} = -1 \cdot \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \\ -2 \end{pmatrix}$$

$\mathbf{A} \qquad \mathbf{u}_1 \qquad \lambda_1 \qquad \mathbf{u}_1$

το διάνυσμα  $\mathbf{v}_1 = (2, 1, -2)^T$  είναι ένα ιδιοδιάνυσμα και  $\lambda_1 = -1$  η αντίστοιχη ιδιοτιμή του  $\mathbf{A}$ .



$$\det \begin{vmatrix} 1 - \lambda & 2 & 3 \\ -1 & 3 - \lambda & 1 \\ 2 & 0 & 1 - \lambda \end{vmatrix} = \lambda^3 - 5\lambda^2 + 3\lambda + 9 = 0$$

Το πολυώνυμο  $\lambda^3 - 5\lambda^2 + 3\lambda + 9 = 0$  ονομάζεται **χαρακτηριστικό πολυώνυμο** και οι ρίζες του  $\lambda_i = -1, 3$  και  $3$  είναι οι ιδιοτιμές του πίνακα  $A$ .

### 2.7.1 Η μέθοδος των δυνάμεων

Η μέθοδος εφαρμόζεται αν υπάρχει μια ιδιοτιμή  $\lambda_1$  που είναι απολύτως μεγαλύτερη από όλες τις υπόλοιπες, δηλαδή

$$|\lambda_1| > |\lambda_2| \geq |\lambda_3| \geq \dots \geq |\lambda_N| \quad (2.34)$$

και επίσης, αν κάθε διάνυσμα  $\mathbf{x}$  μπορεί να γραφεί ως γραμμικός συνδυασμός των  $N$  ιδιοδιανυσμάτων  $\{\mathbf{u}^{(1)}, \mathbf{u}^{(2)}, \dots, \mathbf{u}^{(N)}\}$ . Δηλαδή, για κάθε  $\mathbf{u}^{(i)}$  ισχύει:

$$\mathbf{A}\mathbf{u}^{(i)} = \lambda_i \mathbf{u}^{(i)} \quad (1 \leq i \leq N) \quad (2.35)$$

και

$$\mathbf{x} = a_1 \mathbf{u}^{(1)} + a_2 \mathbf{u}^{(2)} + \dots + a_N \mathbf{u}^{(N)} \quad (2.36)$$

Αν πολλαπλασιάσω και τα δυο μέλη της (2.36) με τον πίνακα  $\mathbf{A}$ , θα έχω:

$$\mathbf{x}^{(1)} \equiv \mathbf{A}\mathbf{x} = a_1\lambda_1\mathbf{u}^{(1)} + a_2\lambda_2\mathbf{u}^{(2)} + \cdots + a_N\lambda_N\mathbf{u}^{(N)} \quad (2.37)$$

Αν πολλαπλασιάσω  $k$  φορές την (2.37) με τον πίνακα  $\mathbf{A}$ , θα καταλήξω σε μια σχέση της μορφής

$$\begin{aligned} \mathbf{x}^{(k)} &\equiv \mathbf{A}^k\mathbf{x} = a_1\lambda_1^k\mathbf{u}^{(1)} + a_2\lambda_2^k\mathbf{u}^{(2)} + \cdots + a_N\lambda_N^k\mathbf{u}^{(N)} \\ &= \lambda_1^k \left( a_1\mathbf{u}^{(1)} + a_2 \left( \frac{\lambda_2}{\lambda_1} \right)^k \mathbf{u}^{(2)} + \cdots + a_N \left( \frac{\lambda_N}{\lambda_1} \right)^k \mathbf{u}^{(N)} \right) \end{aligned}$$

επειδή όμως η  $\lambda_1$  είναι η απολύτως μεγαλύτερη ιδιοτιμή (σχέση 2.34), οι όροι  $(\lambda_j/\lambda_1)^k$  τείνουν στο μηδέν, καθώς το  $k \rightarrow \infty$ .

Άρα, για  $k \rightarrow \infty$  λαμβάνουμε προσεγγιστικά ότι:

$$\mathbf{x}^{(k)} = \mathbf{A}^k \mathbf{x} \approx \lambda_1^k a_1 \mathbf{u}^{(1)} \quad (2.39)$$

και επομένως, ο λόγος

$$\mathbf{r}_k \equiv \frac{\mathbf{x}^{(k+1)}}{\mathbf{x}^{(k)}} = \frac{\mathbf{A}^{k+1} \mathbf{x}}{\mathbf{A}^k \mathbf{x}} \approx \frac{\lambda_1^{k+1} a_1 \mathbf{u}^{(1)}}{\lambda_1^k a_1 \mathbf{u}^{(1)}} \rightarrow \lambda_1 \quad (2.40)$$

τείνει στην τιμή  $\lambda_1$ , καθώς  $k \rightarrow \infty$ . Παρατηρούμε επίσης ότι από την (2.39) υπολογίζουμε προσεγγιστικά και το αντίστοιχο ιδιοδυναύσμα  $\mathbf{u}^{(1)} \equiv \mathbf{x}^{(k)}$ .

## ΠΑΡΑΔΕΙΓΜΑ

Έστω ο πίνακας  $\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \\ -1 & 2 & 2 \\ 1 & 0 & 3 \end{pmatrix}$

Έστω, το τυχαίο διάνυσμα  $\mathbf{x} = (1, 2, 1)^\top$

οπότε,

$$\mathbf{A}^5 = \begin{pmatrix} 68 & 0 & 164 \\ 136 & 32 & 428 \\ 164 & 0 & 396 \end{pmatrix}$$

$$\mathbf{A}^6 = \begin{pmatrix} 232 & 0 & 560 \\ 532 & 64 & 1484 \\ 560 & 0 & 1352 \end{pmatrix}$$

$$\mathbf{x}^{(5)} = \mathbf{A}^5 \mathbf{x} = (232, 628, 560)^\top$$

$$\mathbf{x}^{(6)} = \mathbf{A}^6 \mathbf{x} = (792, 2144, 1912)^\top$$

$$\lambda_1 \approx \frac{x^{(6)}}{x^{(5)}} = \frac{2144}{628} \approx 3.4140$$

το ιδιοδιάνυσμα  $\mathbf{u}^{(1)}$  θα είναι ίσο με το  $\mathbf{x}^{(6)}$

με κανονικοποίηση (διαφύμε με το μεγαλύτερο στοιχείο του)

$$(0.3694, 1, 0.8918)$$

### 2.7.3 Αντίστροφη μέθοδος των δυνάμεων

**ΘΕΩΡΗΜΑ:** Αν  $\lambda$  είναι μια ιδιοτιμή ενός πίνακα  $\mathbf{A}$ , τότε η  $\lambda^{-1}$  είναι μια ιδιοτιμή του  $\mathbf{A}^{-1}$ .

Επομένως, εάν ένας πίνακας  $\mathbf{A}$  έχει  $N$  ιδιοτιμές  $|\lambda_1| > |\lambda_2| \geq \dots \geq |\lambda_{N-1}| > |\lambda_N| > 0$ , τότε, οι ιδιοτιμές του  $\mathbf{A}^{-1}$  είναι οι τιμές  $\lambda_i^{-1}$ , για τις οποίες θα ισχύει:

$$|\lambda_N^{-1}| > |\lambda_{N-1}^{-1}| \geq \dots \geq |\lambda_1^{-1}| > 0 \quad (2.43)$$

### 2.7.4 Μέθοδος της μετάθεσης

**ΘΕΩΡΗΜΑ:** Αν οι  $N$  τιμές  $\lambda_i$  με  $(i = 1, \dots, N)$  είναι ιδιοτιμές ενός  $N \times N$  πίνακα  $\mathbf{A}$ , τότε δοθέντος ενός μιγαδικού αριθμού  $\mu$  ο πίνακας  $\mathbf{A} - \mu\mathbf{I}$  ( $\mathbf{I}$ : ο μοναδιαίος πίνακας) θα έχει ως ιδιοτιμές τις  $(\lambda_i - \mu)$  για  $(i = 1, \dots, N)$ .





# Τέλος Ενότητας

Επεξεργασία: <Νικόλαος Τρυφωνίδης>

Θεσσαλονίκη, <Εαρινό εξάμηνο 2013-2014>



Ευρωπαϊκή Ένωση  
Ευρωπαϊκό Κοινωνικό Ταμείο



ΥΠΟΥΡΓΕΙΟ ΠΑΙΔΕΙΑΣ & ΘΡΗΣΚΕΥΜΑΤΩΝ, ΠΟΛΙΤΙΣΜΟΥ & ΑΘΛΗΤΙΣΜΟΥ  
ΕΙΔΙΚΗ ΥΠΗΡΕΣΙΑ ΔΙΑΧΕΙΡΙΣΗΣ

Με τη συγχρηματοδότηση της Ελλάδας και της Ευρωπαϊκής Ένωσης



ΕΣΠΑ  
2007-2013  
πρόγραμμα για την ανάπτυξη  
ΕΥΡΩΠΑΪΚΟ ΚΟΙΝΩΝΙΚΟ ΤΑΜΕΙΟ

