

# Αριθμητική Ανάλυση

Διδάσκων: Καθηγητής Ν. Μισυρλής

ΕΚΠΑ

8 Νοεμβρίου 2018



## Το βήμα

- **Απαλοιφή του αγνώστου**  $x_1$  από τις γραμμές  $i = 2, 3, \dots, n$ , πολλαπλασιάζοντας την **οδηγό** γραμμή 1 με τους πολλαπλασιαστές

$$m_{i1} = -\frac{a_{i1}^{(1)}}{a_{11}^{(1)}}, \quad i = 2, 3, \dots, n$$

και προσθέτοντας στις γραμμές  $i = 2, 3, \dots, n$ , αντίστοιχα.

- **Ενημέρωση**(τροποποίηση) των στοιχείων

$$a_{ij}^{(2)} = a_{ij}^{(1)} + m_{i1}a_{1j}^{(1)}, \quad i = 2, 3, \dots, n, \quad j = 2, 3, \dots, n$$

και

$$b_i^{(2)} = b_i^{(1)} + m_{i1}b_1^{(1)}, \quad i = 2, 3, \dots, n$$

Έτσι προκύπτει το ισοδύναμο σύστημα

$$\begin{aligned} a_{11}^{(1)} x_1 + a_{12}^{(1)} x_2 + a_{13}^{(1)} x_3 + \dots + a_{1n}^{(1)} x_n &= b_1^{(1)} \\ a_{22}^{(2)} x_2 + a_{23}^{(2)} x_3 + \dots + a_{2n}^{(2)} x_n &= b_2^{(2)} \\ a_{32}^{(2)} x_2 + a_{33}^{(2)} x_3 + \dots + a_{3n}^{(2)} x_n &= b_3^{(2)} \\ &\vdots \\ a_{n2}^{(2)} x_2 + a_{n3}^{(2)} x_3 + \dots + a_{nn}^{(2)} x_n &= b_n^{(2)} \end{aligned} \tag{4}$$

## Το βήμα

Το σύστημα μπορεί να γραφτεί

$$\left[ \begin{array}{c|ccccc} a_{11}^{(1)} & a_{12}^{(1)} & a_{13}^{(1)} & \cdots & a_{1n}^{(1)} \\ \hline \mathbf{0} & a_{22}^{(2)} & a_{23}^{(2)} & \cdots & a_{2n}^{(2)} \\ & a_{32}^{(2)} & a_{33}^{(2)} & \cdots & a_{3n}^{(2)} \\ & \vdots & \vdots & \cdots & \vdots \\ & a_{n2}^{(2)} & a_{n3}^{(2)} & \cdots & a_{nn}^{(2)} \end{array} \right] \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b_1^{(1)} \\ b_2^{(2)} \\ b_3^{(2)} \\ \vdots \\ b_n^{(2)} \end{bmatrix}$$

ή απλά

$$A^{(2)}x = b^{(2)}.$$

## 2ο βήμα

- **Απαλοιφή του αγνώστου**  $x_2$  από τις γραμμές  $i = 3, 4, \dots, n$ , πολλαπλασιάζοντας την **οδηγό** γραμμή 2 με τους πολλαπλασιαστές

$$m_{i2} = -\frac{a_{i2}^{(2)}}{a_{22}^{(2)}}, \quad i = 3, 4, \dots, n$$

και προσθέτοντας στις γραμμές  $i = 3, 4, \dots, n$ , αντίστοιχα.

- **Ενημέρωση**(τροποποίηση) των στοιχείων

$$a_{ij}^{(3)} = a_{ij}^{(2)} + m_{i2}a_{2j}^{(2)}, \quad i = 3, 4, \dots, n, \quad j = 3, 4, \dots, n$$

και

$$b_i^{(3)} = b_i^{(2)} + m_{i2}b_2^{(2)}, \quad i = 3, 4, \dots, n$$

Έτσι προκύπτει το ισοδύναμο σύστημα

$$\begin{array}{rccccccc} a_{11}^{(1)} x_1 + a_{12}^{(1)} x_2 + a_{13}^{(1)} x_3 & + \dots + a_{1n}^{(1)} x_n & = & b_1^{(1)} \\ a_{22}^{(2)} x_2 + a_{23}^{(2)} x_3 & + \dots + a_{2n}^{(2)} x_n & = & b_2^{(2)} \\ a_{33}^{(3)} x_3 & + \dots + a_{3n}^{(3)} x_n & = & b_3^{(3)} \\ & \vdots & & \vdots \\ a_{n3}^{(3)} x_3 & + \dots + a_{nn}^{(3)} x_n & = & b_n^{(3)} \end{array}$$

## 2ο βήμα

Το σύστημα μπορεί να γραφτεί

$$\left[ \begin{array}{cc|ccc} a_{11}^{(1)} & a_{12}^{(1)} & a_{13}^{(1)} & \cdots & a_{1n}^{(1)} \\ & a_{22}^{(2)} & a_{23}^{(2)} & \cdots & a_{2n}^{(2)} \\ & & a_{33}^{(3)} & \cdots & a_{3n}^{(3)} \\ & & \vdots & \cdots & \vdots \\ & & a_{n3}^{(3)} & \cdots & a_{nn}^{(3)} \end{array} \right] \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b_1^{(1)} \\ b_2^{(2)} \\ b_3^{(3)} \\ \vdots \\ b_n^{(3)} \end{bmatrix}$$

ή

$$A^{(3)}x = b^{(3)}.$$

## Μετά από $r - 1$ βήματα

$$\begin{array}{rcccccccccccc}
 + & a_{12}^{(1)} x_2 & + & \dots & + & a_{1,r-1}^{(1)} x_{r-1} & + & a_{1,r}^{(1)} x_r & + & \dots & + & a_{1n}^{(1)} x_n & = & b_1^{(1)} \\
 & a_{22}^{(2)} x_2 & + & \dots & + & a_{2,r-1}^{(2)} x_{r-1} & + & a_{2,r}^{(2)} x_r & + & \dots & + & a_{2n}^{(2)} x_n & = & b_2^{(2)} \\
 & & & \dots & & & & & & & & & & \vdots \\
 & & & & & \dots & & & & & & & & \vdots \\
 & & & & & a_{r-1,r-1}^{(r-1)} x_{r-1} & + & a_{r-1,r}^{(r-1)} x_r & + & \dots & + & a_{r-1,n}^{(r-1)} x_n & = & b_{r-1}^{(r-1)} \\
 & & & & & & & a_{r,r}^{(r)} x_r & + & \dots & + & a_{rn}^{(r)} x_n & = & b_r^{(r)} \\
 & & & & & & & & & & & & & \vdots \\
 & & & & & & & a_{n,r}^{(r)} x_r & + & \dots & + & a_{nn}^{(r)} x_n & = & b_n^{(r)}
 \end{array}$$

## $r - 1$ βήμα

Το σύστημα μπορεί να γραφτεί

$$\left[ \begin{array}{cccc|ccc} a_{11}^{(1)} & a_{12}^{(1)} & \dots & a_{1,r-1}^{(1)} & a_{1r}^{(1)} & \dots & a_{1n}^{(1)} \\ & a_{22}^{(2)} & \dots & a_{2,r-1}^{(2)} & a_{2r}^{(2)} & \dots & a_{2n}^{(2)} \\ \mathbf{0} & & \ddots & \vdots & \vdots & \dots & \vdots \\ & & & a_{r-1,r-1}^{(r-1)} & a_{r-1,r}^{(r-1)} & \dots & a_{r-1,n}^{(r-1)} \\ \hline & & \mathbf{0} & & \mathbf{a}_{rr}^{(r)} & \dots & a_{rn}^{(r)} \\ & & & & \vdots & \dots & \vdots \\ & & & & \mathbf{a}_{nr}^{(r)} & \dots & a_{nn}^{(r)} \end{array} \right] \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_{r-1} \\ x_r \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b_1^{(1)} \\ b_2^{(2)} \\ \vdots \\ b_{r-1}^{(r-1)} \\ b_r^{(r)} \\ \vdots \\ b_n^{(r)} \end{bmatrix}$$

ή

$$A^{(r)}x = b^{(r)}.$$



## Τελικά, μετά από $n - 1$ βήματα

το αρχικό σύστημα μετατρέπεται στο ακόλουθο άνω τριγωνικό σύστημα εξισώσεων

$$\begin{aligned} a_{11}^{(1)} x_1 + a_{12}^{(1)} x_2 + \dots + a_{1,r-1}^{(1)} x_{r-1} + a_{1,r}^{(1)} x_r + \dots + a_{1n}^{(1)} x_n &= b_1^{(1)} \\ a_{22}^{(2)} x_2 \dots + a_{2,r-1}^{(2)} x_{r-1} + a_{2,r}^{(2)} x_r + \dots + a_{2n}^{(2)} x_n &= b_2^{(2)} \\ \dots &\dots \\ a_{n-1,n-1}^{(n-1)} x_{n-1} + a_{n-1,n}^{(n-1)} x_n &= b_{n-1}^{(n-1)} \\ a_{nn}^{(n)} x_n &= b_n^{(n)} \end{aligned} \quad (5)$$

ή

$$A^{(n)} x = b^{(n)}, \quad (6)$$

όπου  $A^{(n)}$  είναι ένας άνω τριγωνικός πίνακας.

Το σύστημα μπορεί να λυθεί πολύ εύκολα με την **προς τα πίσω αντικατάσταση** από τον τύπο

$$x_n = \frac{b_n^{(n)}}{a_{nn}^{(n)}}$$

και

$$x_i = \frac{b_i^{(i)} - \sum_{j=i+1}^n a_{ij}^{(i)} x_j}{a_{ii}^{(i)}}, \quad i = n - 1(-1)1. \quad (7)$$

## Επίλυση των $\ell$ γραμμικών συστημάτων

$$\mathbf{A}\mathbf{x}_k = \mathbf{b}_k, \quad k = 1(1)\ell$$

όπου  $\mathbf{x}_k = [x_{1k}, x_{2k}, \dots, x_{nk}]^T$  και  $\mathbf{b}_k = [b_{1k}, b_{2k}, \dots, b_{nk}]^T$

το οποίο γράφεται συμβολικά:

$$\mathbf{A} \cdot \mathbf{X} = \mathbf{B}$$

όπου  $\mathbf{X}, \mathbf{B}$   $n \times \ell$  πίνακες (συνήθως  $\ell \leq n$ ).

Αν υποθέσουμε  $\det(\mathbf{A}) \neq 0$ , μπορούμε να εφαρμόσουμε τη μέθοδο απαλοιφής του Gauss στον επαυξημένο πίνακα  $[\mathbf{A} : \mathbf{B}]$ .

### Ειδική περίπτωση

$$\mathbf{B} = \mathbf{I}$$

Υπολογισμός του αντιστρόφου  $\mathbf{A}^{-1}$

$$\mathbf{A}\mathbf{X} = \mathbf{I}$$

ή

$$\mathbf{A}\mathbf{x}_k = \mathbf{e}_k, \quad k = 1, 2, \dots, n$$

## Υπολογισμός της ορίζουσας $\det(\mathbf{A})$

Η τιμή της ορίζουσας ενός πίνακα είναι το γινόμενο των **οδηγών** στοιχείων στη μέθοδο της απαλοιφής του Gauss.

Δηλαδή :

$$\det(\mathbf{A}) = a_{11}^{(1)} a_{22}^{(2)} a_{33}^{(3)} \cdots a_{nn}^{(n)}$$

## Αλγόριθμος της μεθόδου Gauss για τη επίλυση του $Ax = b$

- 1 Διάβασε τα δεδομένα  $A = (a_{ij})$ ,  $1 \leq i, j \leq n$ ,  $b = (b_i)$ ,  $1 \leq i \leq n$
- 2 Για  $i = 1, 2, \dots, n$  να τεθεί  $a_{i,n+1} = b_i$
- 3 Για  $r = 1, 2, \dots, n - 1$  εκτελούνται τα βήματα 3.1-3.3

3.1 Έστω  $p$  ο μικρότερος ακέραιος για τον οποίο  $a_{p,r} \neq 0$ ,  $p = r, r + 1, \dots, n$ .  
Αν δεν υπάρχει ο  $p$  τότε τύπωσε "δεν υπάρχει μοναδική λύση". Πήγαινε στο τέλος.

3.2 Αν  $p \neq r$  τότε (εναλλάσσονται οι  $p$  και  $r$  γραμμές)

Για  $q = r, r + 1, \dots, n + 1$  εκτελούνται οι αντικαταστάσεις

$$s = a_{rq}$$

$$a_{rq} = a_{pq}$$

$$a_{pq} = s$$

3.3 Για  $i = r + 1, r + 2, \dots, n$  εκτελούνται τα βήματα 3.3.1-3.3.2

3.3.1 Να τεθεί

$$m_{ir} = -\frac{a_{ir}}{a_{rr}}$$

3.3.2 Για  $j = r + 1, r + 2, \dots, n + 1$  να τεθεί

$$a_{ij} = a_{ij} + m_{ir}a_{rj}$$

- Αν  $a_{nn} = 0$  τότε τύπωσε “δεν υπάρχει μοναδική λύση”. Πήγαινε στο τέλος.
- Να τεθεί (πίσω αντικατάσταση)

$$x_n = a_{n,n+1} / a_{nn}$$

- Για  $i = n - 1, n - 2, \dots, 1$  να τεθεί

$$x_i = \frac{[a_{i,n+1} - \sum_{j=i+1}^n a_{ij}x_j]}{a_{ii}}$$

- Εκτύπωση της λύσης  $x_i$ ,  $1 \leq i \leq n$ . Τέλος.

## Τροποποίηση της μεθόδου Απαλοιφής του Gauss

- Είναι φανερό ότι αν κάποιο οδηγό στοιχείο είναι μηδέν τότε η μέθοδος GE σταματά.
- Για να αποφύγουμε μια τέτοια περίπτωση πρέπει ο προηγούμενος αλγόριθμος να αναζητά τους συντελεστές της  $r$  στήλης κάτω από την κύρια διαγώνιο μέχρις ότου βρεθεί ένας ο οποίος είναι διάφορος του μηδενός, έστω ο

$$a_{ir}^{(r)}.$$

- Στην συνέχεια εναλλάσει τις  $i$  και  $r$  γραμμές και χρησιμοποιεί τη νέα εξίσωση σαν οδηγό.
- Η διαδικασία αυτή δεν αλλάζει το μαθηματικό πρόβλημα καθ' όσον η τυπική λύση του συστήματος είναι ανεξάρτητη από την διάταξη των εξισώσεων στο σύστημα.

### Θεώρημα 3.1.3.

Αν ο  $\mathbf{A}^{(1)}$  είναι αντιστρέψιμος (δηλ. μη ιδιάζων), τότε υπάρχει ένας μη μηδενικός συντελεστής  $\mathbf{a}_{ir}^{(r)}$ .

### Θεώρημα 3.1.4.

Το σύστημα  $\mathbf{A}^{(1)} \mathbf{x} = \beta^{(1)}$  είναι ισοδύναμο με το σύστημα  $\mathbf{A}^{(n)} \mathbf{x} = \beta^{(n)}$ .

## Παράδειγμα

Δίνεται το γραμμικό σύστημα

$$\begin{array}{rcccccl} - & x_1 & + & 2x_2 & - & x_3 & = & 0 \\ & 2x_1 & - & x_2 & & & = & 1 \\ & x_1 & + & 7x_2 & - & 3x_3 & = & 5 \end{array}$$

Να υπολογιστεί η λύση του ανωτέρω συστήματος με τη μέθοδο απαλοιφής του Gauss

- (i) χωρίς οδήγηση και
- (ii) με μερική οδήγηση.



## (i) Gauss χωρίς οδήγηση

Κατασκευάζουμε τον επαυξημένο πίνακα  $[A|b]$ , ο οποίος στην προκειμένη περίπτωση είναι ο

$$\left[ \begin{array}{ccc|c} -1 & 2 & -1 & 0 \\ 2 & -1 & 0 & 1 \\ 1 & 7 & -3 & 5 \end{array} \right].$$

Στη συνέχεια εφαρμόζουμε τη μέθοδο απαλοιφής του Gauss χωρίς οδήγηση παρουσιάζοντας τους πολλαπλασιαστές από τα αριστερά για κάθε γραμμή. Έτσι έχουμε διαδοχικά τους ακόλουθους υπολογισμούς

$$\begin{array}{l} 2 \\ 1 \end{array} \left[ \begin{array}{ccc|c} -1 & 2 & -1 & 0 \\ 2 & -1 & 0 & 1 \\ 1 & 7 & -3 & 5 \end{array} \right]$$

$$-3 \left[ \begin{array}{ccc|c} -1 & 2 & -1 & 0 \\ 0 & 3 & -2 & 1 \\ 0 & 9 & -4 & 5 \end{array} \right] \text{ 1ο βήμα}$$

$$\left[ \begin{array}{ccc|c} -1 & 2 & -1 & 0 \\ 0 & 3 & -2 & 1 \\ 0 & 0 & 2 & 2 \end{array} \right] \text{ 2ο βήμα}$$

## Λύση του τριγωνικού συστήματος

$$-x_1 + 2x_2 - x_3 = 0$$

$$3x_2 - 2x_3 = 1$$

$$2x_3 = 2$$

Άρα

$$x_3 = 1, \quad x_2 = 1 \quad \text{και} \quad x_1 = 1.$$

## Λύση

### (ii) Gauss με μερική οδήγηση

Εργαζόμαστε με ανάλογο τρόπο ανταλλάσσοντας, όπου απαιτείται, τις γραμμές του επαυξημένου πίνακα. Έτσι έχουμε

$$\left[ \begin{array}{ccc|c} -1 & 2 & -1 & 0 \\ 2 & -1 & 0 & 1 \\ 1 & 7 & -3 & 5 \end{array} \right] \quad (1)$$

$$\left[ \begin{array}{ccc|c} 2 & -1 & 0 & 1 \\ -1 & 2 & -1 & 0 \\ 1 & 7 & -3 & 5 \end{array} \right] \quad (2)$$

$$\left[ \begin{array}{ccc|c} 1 & 7 & -3 & 5 \\ 2 & -1 & 0 & 1 \\ -1 & 2 & -1 & 0 \end{array} \right] \quad (3)$$

Οι αριθμοί των  
παρενθέσεων δηλώνουν  
τη διάταξη των γραμμών

$$\frac{1}{2} \left[ \begin{array}{ccc|c} 2 & -1 & 0 & 1 \\ -1 & 2 & -1 & 0 \\ 1 & 7 & -3 & 5 \end{array} \right] \quad (2)$$

$$\left[ \begin{array}{ccc|c} -1 & 2 & -1 & 0 \\ 1 & 7 & -3 & 5 \\ 2 & -1 & 0 & 1 \end{array} \right] \quad (1)$$

$$-\frac{1}{2} \left[ \begin{array}{ccc|c} 1 & 7 & -3 & 5 \\ 2 & -1 & 0 & 1 \\ -1 & 2 & -1 & 0 \end{array} \right] \quad (3)$$

Ανταλλαγή των  
δύο πρώτων γραμμών

$$\begin{bmatrix} 2 & -1 & 0 & | & 1 \\ 0 & \frac{3}{2} & -1 & | & \frac{1}{2} \\ 0 & \frac{15}{2} & -3 & | & \frac{9}{2} \end{bmatrix} \begin{matrix} (2) \\ (1) \\ (3) \end{matrix}$$

1ο βήμα

$$-\frac{1}{5} \begin{bmatrix} 2 & -1 & 0 & | & 1 \\ 0 & \frac{15}{2} & -3 & | & \frac{9}{2} \\ 0 & \frac{3}{2} & -1 & | & \frac{1}{2} \end{bmatrix} \begin{matrix} (2) \\ (3) \\ (1) \end{matrix}$$

Ανταλλαγή των  
δύο τελευταίων γραμμών

$$\begin{bmatrix} 2 & -1 & 0 & | & 1 \\ 0 & \frac{15}{2} & -3 & | & \frac{9}{2} \\ 0 & 0 & -\frac{2}{5} & | & -\frac{2}{5} \end{bmatrix} \begin{matrix} (2) \\ (3) \\ (1) \end{matrix}$$

2ο βήμα

## Επίλυση του τριγωνικού συστήματος

$$2x_1 - x_2 = 1$$

$$\frac{15}{2}x_2 - 3x_3 = \frac{9}{2}$$

$$- \frac{2}{5}x_3 = - \frac{2}{5}$$

Η λύση είναι η

$$x_3 = 1, \quad x_2 = 1 \quad \text{και} \quad x_1 = 1.$$

- Στο προηγούμενο παράδειγμα η αναγκαία ανταλλαγή γραμμών εφαρμόστηκε άμεσα έτσι ώστε να μην ξεφύγει η προσοχή μας από την στρατηγική της μερικής οδήγησης.
- Στην πράξη, είναι πιο αποτελεσματικό να κάνουμε τις ανταλλαγές των γραμμών με ένα έμμεσο τρόπο.
- Αυτό επιτυγχάνεται με την χρήση ενός διανύσματος διάστασης  $n$ , τέτοιου ώστε το  $i$ -οστό στοιχείο του να δηλώνει τη γραμμή του πίνακα που περιέχει τους συντελεστές της  $i$ -οστής εξίσωσης.
- Ας συμβολίσουμε με  $h$  το διάνυσμα αυτό με αρχικές τιμές την αρίθμηση των γραμμών, δηλαδή

$$h = [1, 2, 3, \dots, n]^T.$$

Έτσι, κάθε φορά που απαιτείται ανταλλαγή δύο γραμμών, αρκεί μόνο η αντιμετάθεση των αντίστοιχων στοιχείων του διανύσματος.

- Κάθε αναφορά σε μια γραμμή του πίνακα συντελεστών ή σε ένα στοιχείο του διανύσματος του δεξιού μέλους πρέπει να γίνει μέσω του διανύσματος  $h$ .

Οι αρχικές τιμές του  $h$  είναι

$$h = [1, 2, 3]^T.$$

Για τον προσδιορισμό του οδηγού στοιχείου εξετάζονται οι τιμές

$$|a_{h_1,1}| = |-1| = 1, \quad |a_{h_2,1}| = 2, \quad |a_{h_3,1}| = 1.$$

Η μεγαλύτερη τιμή αντιστοιχεί στη γραμμή 2 και ανταλλάσσονται το πρώτο και το δεύτερο στοιχείο του  $h$ , οπότε

$$h = [2, 1, 3]^T.$$

Μετά το βήμα της απαλοιφής ο πίνακας γίνεται (βλ. προηγούμενο παράδειγμα (ii) )

$$\left[ \begin{array}{ccc|c} 0 & \frac{3}{2} & -1 & \frac{1}{2} \\ 2 & -1 & 0 & 1 \\ 0 & \frac{15}{2} & -3 & \frac{9}{2} \end{array} \right].$$

Για τον προσδιορισμό του οδηγού στοιχείου ελέγχονται οι τιμές

$$|a_{h_2,2}| = 3/2, \quad |a_{h_3,2}| = 15/2.$$

Η μεγαλύτερη αντιστοιχεί στη γραμμή 3, συνεπώς ανταλλάσσονται το δεύτερο και το τρίτο στοιχείο του  $h$ , οπότε  $h = [2, 3, 1]^T$ .



Μετά το βήμα της απαλοιφής, ο πίνακας γίνεται

$$\left[ \begin{array}{ccc|c} 0 & 0 & -\frac{2}{5} & -\frac{2}{5} \\ 2 & -1 & 0 & 1 \\ 0 & \frac{15}{2} & -3 & \frac{9}{2} \end{array} \right].$$

Τέλος, η προς τα πίσω αντικατάσταση δίνει

$$x_3 = \frac{b_{h_3}}{a_{h_3,3}} = \frac{b_1}{a_{13}} = \frac{-2/5}{-2/5} = 1$$

$$x_2 = \frac{b_{h_2} - a_{h_2,3}x_3}{a_{h_2,2}} = \frac{b_3 - a_{33}x_3}{a_{32}} = \frac{9/2 - (-3) \cdot 1}{15/2} = 1$$

$$x_1 = \frac{b_{h_1} - a_{h_1,2}x_2 - a_{h_1,3}x_3}{a_{h_1,1}} = \frac{b_2 - a_{22}x_2 - a_{23}x_3}{a_{21}} = \frac{1 - (-1) \cdot 1 - 0 \cdot 1}{2} = 1.$$

## Ο αλγόριθμος απαλοιφής του Gauss με μερική οδήγηση

- 1 Διάβασε τα δεδομένα  $n$ ,  $A = (a_{ij})$ ,  $1 \leq i, j \leq n$  και  $b = (b_i)$ ,  $1 \leq i \leq n$ .
- 2 Για  $i = 1, 2, \dots, n$  να τεθεί  $a_{i,n+1} = b_i$ .
- 3 Για  $i = 1, 2, \dots, n$  να τεθεί

$$h(i) = i$$

4. Για  $r = 1, 2, \dots, n - 1$  να εκτελεστούν τα βήματα 4.1-4.4 (διαδικασία απαλοιφής).

4.1. Έστω  $p$  ο μικρότερος ακέραιος με

$$r \leq p \leq n$$

και

$$|a(h(p), r)| = \max_{r \leq j \leq n} |a(h(j), r)|$$

4.2. Αν  $a(h(p), r) = 0$  τότε τύπωσε “δεν υπάρχει μοναδική λύση”. Τέλος.

4.3. Αν  $h(r) \neq h(p)$  τότε (ανταλλαγή των τιμών των  $h(p)$  και  $h(r)$ )

$$\begin{aligned} q &= h(r) \\ h(r) &= h(p) \\ h(p) &= q \end{aligned}$$

(προσομοίωση της φυσικής ανταλλαγής των γραμμών).

4.4. Για  $i = r + 1, r + 2, \dots, n$  να εκτελεστούν τα βήματα 4.4.1 και 4.4.2

4.4.1. Να τεθεί

$$m(h(i), r) = -\frac{a(h(i), r)}{a(h(r), r)}$$

4.4.2. Για  $j = r + 1, r + 2, \dots, n + 1$  να εκτελεσθεί

$$a(h(i), j) = a(h(i), j) + m(h(i), r)a(h(r), j)$$

Αν  $a(h(n), n) = 0$  τότε τύπωσε ``δεν υπάρχει μοναδική λύση``. Πήγαινε στο τέλος.

## Επίλυση τριγωνικού συστήματος (με προς τα πίσω αντικατάσταση)

5 Να τεθεί

$$x_n = a(h(n), n + 1) / a(h(n), n)$$

6 Για  $i = n - 1, n - 2, \dots, 1$  να υπολογιστούν οι

$$x_i = \frac{a(h(i), n + 1) - \sum_{j=i+1}^n a(h(i), j)x_j}{a(h(i), i)}$$

7 Εκτύπωση της λύσης  $x_i, i = 1, 2, \dots, n$ . Τέλος.

## Παρατήρηση

Ενώ για αρκετά γραμμικά συστήματα η μερική οδήγηση παράγει ικανοποιητικά αποτελέσματα, υπάρχουν περιπτώσεις όπου η τεχνική αυτή δεν είναι αρκετή.

## Παράδειγμα

Έστω το γραμμικό σύστημα

$$\begin{aligned} 30.00x_1 + 591400x_2 &= 591700 \\ 5.291 - 6.130x_2 &= 46.78. \end{aligned}$$

Αν εφαρμοστεί ο προηγούμενος αλγόριθμος με αριθμητική τεσσάρων ψηφίων θα έχουμε

$$m_{21} = \frac{5.291}{30.00} = 0.1764$$

που οδηγεί στο σύστημα

$$\begin{aligned} 30.00x_1 + 591400x_2 &= 591700 \\ - 104300x_2 &= - 104400 \end{aligned}$$

το οποίο έχει τις λύσεις  $x_2 = 1.001$  και  $x_1 = -10.00$ .

Ωστόσο οι ακριβείς λύσεις του αρχικού συστήματος είναι οι  $x_1 = 10.00$  και  $x_2 = 1.000$ .

- Μία διαδικασία μερικής οδήγησης, η οποία θα μπορούσε να αντεπεξεχθεί τη δυσκολία αυτή για τις οποίες η προηγούμενη μέθοδος παρουσιάζει πρόβλημα είναι η λεγόμενη **βαθμωτή (scaled) μερική οδήγηση**.
- Στην τεχνική αυτή διαιρούνται οι γραμμές, από την οδηγό μέχρι την τελευταία, με τον εκάστοτε μεγαλύτερο κατά απόλυτο τιμή συντελεστή της κάθε γραμμής.
- Στη συνέχεια εφαρμόζεται η μερική οδήγηση. Για το παράδειγμα αυτό έχουμε

$$\frac{30.00}{591400} = 0.00005073 \quad \text{και} \quad \frac{5.291}{6.130} = 0.8631$$

οπότε εναλλάσσονται οι δύο γραμμές και το αποτέλεσμα της απαλοιφής δίνει τις ακριβείς λύσεις.

## Βαθμωτή (scaled) μερική οδήγηση

Οι δε αλλαγές που διαφέρουν από την προηγούμενη μέθοδο είναι στα βήματα 3-4.1, τα οποία θα πρέπει να αντικατασταθούν με τα:

3. Για  $i = 1, 2, \dots, n$  να εκτελεστούν τα βήματα 3.1-3.3

3.1.  $s_i = \max_{1 \leq j \leq n} |a_{ij}|$

3.2. Αν  $s_i = 0$  τότε τύπωσε "δεν υπάρχει μοναδική λύση"

3.3.  $h[i] = i$

4. Για  $r = 1, 2, \dots, n - 1$  να εκτελεστούν τα βήματα 4.1-4.4

4.1. Έστω  $p$  ο μικρότερος ακέραιος με  $r \leq p \leq n$  και

$$\frac{|a(h(p), r)|}{s(h(p))} = \max_{r \leq j \leq n} \frac{|a(h(j), r)|}{s(h(j))}.$$

Η ανωτέρω τεχνική μπορεί επίσης να πραγματοποιηθεί αν πολλαπλασιάσουμε την εξίσωση  $Ax = b$  με το διαγώνιο πίνακα  $D^{-1}$  του οποίου το  $i$ -οστό διαγώνιο στοιχείο είναι το  $(s_i)^{-1}$ .



## Υπολογιστική πολυπλοκότητα της μεθόδου απαλοιφής του Gauss

Ας υποθέσουμε ότι βρισκόμαστε στο  $k$  βήμα της απαλοιφής του Gauss για τη λύση  $\ell$  συστημάτων δηλαδή:

$$\begin{array}{c}
 \left[ \begin{array}{cccc|ccc}
 \sigma_{11} & \sigma_{12} & \sigma_{13} & \cdots & \sigma_{1k} & \sigma_{1,k+1} & \cdots & \sigma_{1n} \\
 & \hat{\sigma}_{22} & \hat{\sigma}_{23} & \cdots & \hat{\sigma}_{2k} & \hat{\sigma}_{2,k+1} & \cdots & \hat{\sigma}_{2n} \\
 & & \hat{\sigma}_{33} & \cdots & \hat{\sigma}_{3k} & \hat{\sigma}_{3,k+1} & \cdots & \hat{\sigma}_{3n} \\
 & & & \ddots & \vdots & \vdots & & \vdots \\
 & 0 & & & \hat{\sigma}_{kk} & \hat{\sigma}_{k,k+1} & \cdots & \hat{\sigma}_{kn} \\
 \hline
 & & & & \hat{\sigma}_{k+1,k} & \hat{\sigma}_{k+1,k+1} & \cdots & \hat{\sigma}_{k+1,n} \\
 & & & & \vdots & \vdots & & \vdots \\
 & 0 & & & \hat{\sigma}_{nk} & \hat{\sigma}_{n,k+1} & \cdots & \hat{\sigma}_{nn}
 \end{array} \right] \begin{bmatrix} x_1^{(1)} & x_1^{(2)} & \cdots & x_1^{(\ell)} \\ x_2^{(1)} & x_2^{(2)} & \cdots & x_2^{(\ell)} \\ x_3^{(1)} & x_3^{(2)} & \cdots & x_3^{(\ell)} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ x_k^{(1)} & x_k^{(2)} & \cdots & x_k^{(\ell)} \\ x_{k+1}^{(1)} & x_{k+1}^{(2)} & \cdots & x_{k+1}^{(\ell)} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ x_n^{(1)} & x_n^{(2)} & \cdots & x_n^{(\ell)} \end{bmatrix} =
 \end{array}$$

$\underbrace{\hspace{15em}}_{n-k}$

## Υπολογιστική πολυπλοκότητα της GE

$$= \begin{bmatrix} b_1^{(1)} & b_1^{(2)} & \dots & b_1^{(\ell)} \\ \hat{b}_2^{(1)} & \hat{b}_2^{(2)} & \dots & \hat{b}_2^{(\ell)} \\ \hat{b}_3^{(1)} & \hat{b}_3^{(2)} & \dots & \hat{b}_3^{(\ell)} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ \hat{b}_k^{(1)} & \hat{b}_k^{(2)} & \dots & \hat{b}_k^{(\ell)} \\ \hline \vdots & \vdots & & \vdots \\ \hat{b}_n^{(1)} & \hat{b}_n^{(2)} & \dots & \hat{b}_n^{(\ell)} \end{bmatrix} \quad (8)$$

## Υπολογιστική πολυπλοκότητα της GE

$$\begin{array}{c}
 \left[ \begin{array}{cccc|cccc}
 \alpha_{11} & \alpha_{12} & \alpha_{13} & \cdots & \alpha_{1k} & \alpha_{1,k+1} & \cdots & \alpha_{1n} : \alpha_{1,n+1} & \alpha_{1,n+2} & \cdots & \alpha_{1,n+l} \\
 & \hat{\alpha}_{22} & \hat{\alpha}_{23} & \cdots & \hat{\alpha}_{2k} & \hat{\alpha}_{2,k+1} & \cdots & \hat{\alpha}_{2n} : \hat{\alpha}_{2,n+1} & \hat{\alpha}_{2,n+2} & \cdots & \hat{\alpha}_{2,n+l} \\
 & & \hat{\alpha}_{33} & \cdots & \hat{\alpha}_{3k} & \hat{\alpha}_{3,k+1} & \cdots & \hat{\alpha}_{3n} : \hat{\alpha}_{3,n+1} & \hat{\alpha}_{3,n+2} & \cdots & \hat{\alpha}_{3,n+l} \\
 & & & \ddots & \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots & & \vdots \\
 & 0 & & & \hat{\alpha}_{kk} & \hat{\alpha}_{k,k+1} & \cdots & \hat{\alpha}_{kn} : \hat{\alpha}_{k,n+1} & \hat{\alpha}_{k,n+2} & \cdots & \hat{\alpha}_{k,n+l} \\
 \hline
 & & & & \hat{\alpha}_{k+1,k} & \hat{\alpha}_{k+1,k+1} & \cdots & \hat{\alpha}_{k+1,n} : \hat{\alpha}_{k+1,n+1} & \hat{\alpha}_{k+1,n+2} & \cdots & \hat{\alpha}_{k+1,n+l} \\
 & & & & \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots & & \vdots \\
 & 0 & & & \hat{\alpha}_{nk} & \hat{\alpha}_{n,k+1} & \cdots & \hat{\alpha}_{nn} : \hat{\alpha}_{n,n+1} & \hat{\alpha}_{n,n+2} & \cdots & \hat{\alpha}_{n,n+l}
 \end{array} \right] =
 \end{array}$$

$\underbrace{\hspace{15em}}_{n-k} \qquad \underbrace{\hspace{15em}}_{l}$

## Υπολογιστική πολυπλοκότητα της GE

Επειδή τώρα  $k = 1(1)n - 1$  το πλήθος και το είδος των πράξεων για την τριγωνοποίηση του συστήματος θα είναι

$$\sum_{k=1}^{n-1} (n-k) \quad \text{διαιρέσεις}$$

$$\sum_{k=1}^{n-1} (n-k)(n-k+\ell) \quad \text{πολλαπλασιασμοί} \quad (9)$$

και

$$\sum_{k=1}^{n-1} (n-k)(n-k+\ell) \quad \text{προσθαιρέσεις.}$$

## Υπολογιστική πολυπλοκότητα της GE

Χρησιμοποιώντας τους τύπους

$$\sum_{k=1}^m k = \frac{m(m+1)}{2} \quad \text{και} \quad \sum_{k=1}^m k^2 = \frac{m(m+1)(2m+1)}{6}$$

$$\frac{n(n-1)}{2} \quad \text{διαιρέσεις}$$

$$\frac{n(n-1)(2n-1+3\ell)}{6} \quad \text{πολλαπλασιασμοί} \quad (10)$$

και

$$\frac{n(n-1)(2n-1+3\ell)}{6} \quad \text{προσθαιρέσεις.}$$

## Υπολογιστική πολυπλοκότητα της GE

Συνεπώς για τον υπολογισμό όλων των  $x_k^{(i)}$  απαιτούνται

$$\ell \sum_{k=1}^n 1 \quad \text{διαιρέσεις}$$

$$\ell \sum_{k=1}^{n-1} (n-k) \quad \text{πολλαπλασιασμοί}$$

και

$$\ell \sum_{k=1}^{n-1} (n-k) \quad \text{προσθαιρέσεις}$$

δηλαδή

$$n\ell \quad \text{διαιρέσεις}$$

$$\frac{n(n-1)\ell}{2} \quad \text{πολλαπλασιασμοί} \quad (11)$$

και

$$\frac{n(n-1)\ell}{2} \quad \text{προσθαιρέσεις.}$$

## Υπολογιστική πολυπλοκότητα της GE

Συνεπώς το συνολικό πλήθος των πράξεων για την εύρεση της λύσης

$$\frac{n(n-1+2\ell)}{2} \quad \text{διαιρέσεις}$$

$$\frac{n(n-1)(2n-1+6\ell)}{6} \quad \text{πολλαπλασιασμοί} \quad (12)$$

και

$$\frac{n(n-1)(2n-1+6\ell)}{6} \quad \text{προσθαιρέσεις.}$$

## Υπολογιστική πολυπλοκότητα της GE

Έτσι λοιπόν για την επίλυση ενός μόνον γραμμικού συστήματος ( $l = 1$ ) η μέθοδος απαλοιφής του Gauss απαιτεί

$$\frac{n^2}{2} + \frac{n}{2} \quad \text{διαιρέσεις}$$

$$\frac{n^3}{3} + \frac{n^2}{2} - \frac{5n}{6} \quad \text{πολλαπλασιασμοί} \quad (13)$$

$$\frac{n^3}{3} + \frac{n^2}{2} - \frac{5n}{6} \quad \text{προσθαιρέσεις.}$$



## Υπολογιστική πολυπλοκότητα

Για την εύρεση του αντιστρόφου  $A^{-1}$  με τη μέθοδο της απαλοιφής του Gauss ( $\ell = n$ ) απαιτούνται

$$\frac{3n^2}{2} - \frac{n}{2} \quad \text{διαιρέσεις}$$

$$\frac{4n^3}{3} - \frac{3n^2}{2} - \frac{n}{6} \quad \text{πολλαπλασιασμοί} \quad (14)$$

και

$$\frac{4n^3}{3} - \frac{3n^2}{2} - \frac{n}{6} \quad \text{προσθαφαιρέσεις.}$$

Συμπεραίνουμε λοιπόν ότι το πλήθος των πράξεων για τη λύση ενός γραμμικού συστήματος με τη μέθοδο της απαλοιφής του Gauss είναι της τάξης  $O(n^3/3)$  ενώ για την εύρεση του αντιστρόφου απαιτείται τετραπλάσιο πλήθος πράξεων. Έτσι πάντοτε αποφεύγουμε να υπολογίσουμε τον αντίστροφο ενός πίνακα (είναι προτιμότερο να λύσουμε το σύστημα) εκτός αν μας ζητείται μόνον ο  $A^{-1}$ .

## Η μέθοδος απαλοιφής του Jordan (J)

Με την χρησιμοποίηση της μεθόδου της απαλοιφής του Jordan είναι δυνατόν να μετασχηματιστεί ο πίνακας των συντελεστών των αγνώστων σε ένα διαγώνιο πίνακα.

Το πρώτο βήμα της απαλοιφής του Jordan είναι ακριβώς ίδιο με εκείνο της μεθόδου απαλοιφής του Gauss

$$\begin{aligned} a_{11}^{(1)} x_1 + a_{12}^{(1)} x_2 + a_{13}^{(1)} x_3 + \dots + a_{1n}^{(1)} x_n &= b_1^{(1)} \\ a_{22}^{(2)} x_2 + a_{23}^{(2)} x_3 + \dots + a_{2n}^{(2)} x_n &= b_2^{(2)} \\ a_{32}^{(2)} x_2 + a_{33}^{(2)} x_3 + \dots + a_{3n}^{(2)} x_n &= b_3^{(2)} \\ &\vdots \\ a_{n2}^{(2)} x_2 + a_{n3}^{(2)} x_3 + \dots + a_{nn}^{(2)} x_n &= b_n^{(2)} \end{aligned} \quad (15)$$

## Η μέθοδος απαλοιφής του Jordan

Στο δεύτερο βήμα της μεθόδου της απαλοιφής του Jordan απαλείφεται ο  $x_2$  όχι μόνο από τις  $n - 2$  τελευταίες εξισώσεις, αλλά συγχρόνως και από την πρώτη.

$$\begin{array}{rcccccccl} a_{11}^{(1)} x_1 & & a_{13}^{(3)} x_3 & + & \dots & + & a_{1n}^{(3)} x_n & = & b_1^{(3)} \\ & a_{22}^{(2)} x_2 & + & a_{23}^{(3)} x_3 & + & \dots & + & a_{2n}^{(3)} x_n & = & b_2^{(3)} \\ & & a_{33}^{(3)} x_3 & + & \dots & + & a_{3n}^{(3)} x_n & = & b_3^{(3)} \\ & & \vdots & & & & & & & \\ & & a_{n3}^{(3)} x_3 & + & \dots & + & a_{nn}^{(3)} x_n & = & b_n^{(3)} \end{array} \quad (16)$$

ή

$$A^{(3)} x = b^{(3)} \quad (17)$$

## Η μέθοδος απαλοιφής του Jordan

Αν υποθέσουμε ότι αλλάζουμε τους επάνω δείκτες των συντελεστών της δεύτερης γραμμής εκτός του πρώτου. Μετά από  $r - 1$  τέτοια βήματα θα έχουμε το σύστημα

$$\begin{array}{rcll} a_{11}^{(1)} x_1 & & + a_{1r}^{(r)} x_r + \dots + a_{1n}^{(r)} x_n & = b_1^{(r)} \\ & a_{22}^{(2)} x_2 & + a_{2r}^{(r)} x_r + \dots + a_{2n}^{(r)} x_n & = b_2^{(r)} \\ & \vdots & \vdots & \\ & & a_{r-1,r-1}^{(r-1)} x_{r-1} + a_{r-1,r}^{(r)} x_r + \dots + a_{r-1,n}^{(r)} x_n & = b_{r-1}^{(r)} \\ & & a_{rr}^{(r)} x_r + \dots + a_{rn}^{(r)} x_n & = b_r^{(r)} \\ & & \vdots & \\ & & a_{nr}^{(r)} x_r + \dots + a_{nn}^{(r)} x_n & = b_n^{(r)} \end{array} \quad (18)$$

ή

$$A^{(r)} x = b^{(r)}$$

όπου πάλι για λόγους ομοιομορφίας αλλάξαμε τους επάνω δείκτες των συντελεστών της  $r - 1$  γραμμής εκτός του πρώτου.

## Η μέθοδος απαλοιφής του Jordan

Τέλος, μετά από  $n$  τέτοια βήματα θα έχουμε το διαγώνιο σύστημα:

$$\begin{array}{rcl} a_{11}^{(1)} x_1 & = & b_1^{(n+1)} \\ a_{22}^{(2)} x_2 & = & b_2^{(n+1)} \\ & \vdots & \\ a_{nn}^{(n)} x_n & = & b_n^{(n+1)} \end{array} \quad (19)$$

το οποίο μπορεί να γραφεί σαν

$$A^{(n+1)} x = b^{(n+1)} \quad (20)$$

όπου ο  $A^{(n)}$  τώρα είναι ένας διαγώνιος πίνακας. Η λύση του συστήματος είναι η

$$x_i = \frac{1}{a_{ii}^{(i)}} b_i^{(n+1)}$$

εφόσον  $a_{ii}^{(i)} \neq 0, i = 1(1)n$ .

## Η μέθοδος απαλοιφής του Jordan

Αναλυτικότερα χρησιμοποιούμε πάλι τους συμβολισμούς

$$\begin{aligned}a_{ij}^{(1)} &= a_{ij} \quad i, j = 1(1)n \\ b_i^{(1)} &= b_i \quad i = 1(1)n\end{aligned}$$

και αν  $a_{11}^{(1)} \neq 0$ , τότε ορίζουμε τους πολλαπλασιαστές

$$m_{i1} = -\frac{a_{i1}^{(1)}}{a_{11}^{(1)}}, \quad i = 2(1)n.$$

Τώρα προκειμένου να απαλειφθεί ο  $x_1$  από την  $i$ -οστή εξίσωση, προσθέτουμε  $m_{i1}$  φορές την πρώτη εξίσωση στην  $i$ -οστή, οπότε λαμβάνουμε

$$\begin{aligned}a_{ij}^{(2)} &= a_{ij}^{(1)} + m_{i1}a_{1j}^{(1)}, \quad i = 1(1)n, i \neq 1 \\ & \quad j = 2(1)n\end{aligned}$$

και

$$b_i^{(2)} = b_i^{(1)} + m_{i1}b_1^{(1)}, \quad i = 1(1)n, i \neq 1.$$

## Η μέθοδος απαλοιφής του Jordan

Στο σημείο αυτό παρατηρούμε ότι πριν ακολουθήσει το δεύτερο βήμα θα πρέπει για λόγους ομοιομορφίας να κάνουμε τις αντικαταστάσεις

$$\begin{aligned} a_{1j}^{(2)} &= a_{1j}^{(1)}, \quad j = 2(1)n \\ b_1^{(2)} &= b_1^{(1)}. \end{aligned}$$

Στο τελευταίο βήμα τώρα απαλείφεται ο άγνωστος  $x_2$  τόσο από τις τελευταίες  $n - 2$  εξισώσεις όσο και από την πρώτη, οπότε λαμβάνουμε

$$a_{ij}^{(3)} = a_{ij}^{(2)} + m_{i2}a_{1j}^{(2)}, \quad i = 1(1)n, i \neq 2, j = 2(1)n$$

και

$$b_i^{(3)} = b_i^{(2)} + m_{i2}b_2^{(2)}, \quad i = 1(1)n, i \neq 2$$

όπου για λόγους ομοιομορφίας θέτουμε

$$\begin{aligned} a_{2j}^{(3)} &= a_{2j}^{(2)}, \quad j = 3(1)n \\ b_2^{(3)} &= b_2^{(2)}. \end{aligned}$$

## Η μέθοδος απαλοιφής του Jordan

- Μερική ή ολική οδήγηση.
- Η επιλογή του οδηγού στοιχείου γίνεται όπως ακριβώς στη μέθοδο της απαλοιφής του Gauss και δεν επεκτείνεται στην αναζήτηση όλης της στήλης
- Υπολογισμός του αντιστρόφου ενός πίνακα
- Επίλυση συστημάτων με τον ίδιο πίνακα συντελεστών των αγνώστων.



## Ο αλγόριθμος απαλοιφής του Jordan με μερική οδήγηση

- 1 Διάβασε τα δεδομένα  $n$ ,  $A = (a_{ij})$ ,  $1 \leq i, j \leq n$  και  $b = (b_i)$ ,  $1 \leq i \leq n$ .
- 2 Για  $i = 1, 2, \dots, n$  να τεθεί

$$a_{i,n+1} = b_i$$

- 3 Για  $i = 1, 2, \dots, n$  να τεθεί

$$h(i) = i$$

- 4 Για  $r = 1, 2, \dots, n$  να εκτελεσθούν τα βήματα 4.1-4.4 (διαδικασία απαλοιφής).

4.1. Έστω  $p$  ο μικρότερος ακέραιος

$$r \leq p \leq n$$

και

$$|a(h(p), r)| = \max_{r \leq j \leq n} |a(h(j), r)|$$

- 4.2. Εάν  $a(h(p), r) = 0$  τότε τύπωσε "δεν υπάρχει μοναδική λύση". Τέλος. (προσομοίωση της εναλλαγής των γραμμών)

4.3. Εάν  $h(r) \neq h(p)$  τότε

$$\begin{aligned}q &= h(r) \\h(r) &= h(p) \\h(p) &= q\end{aligned}$$

4.4. Για  $i = 1, 2, \dots, n$  και  $i \neq r$  να εκτελεσθούν τα βήματα 4.4.1 και 4.4.2

4.4.1. Να τεθεί

$$m(h(i), r) = -\frac{\alpha(h(i), r)}{\alpha(h(r), r)}$$

4.4.2. Για  $j = r + 1, r + 2, \dots, n + 1$  να τεθεί

$$\alpha(h(i), j) = \alpha(h(i), j) + m(h(i), r)\alpha(h(r), j)$$

## Επίλυση διαγώνιου συστήματος

5. Για  $i = 1, 2, \dots, n$  να τεθεί

Εάν  $a(h(i), i) = 0$  τότε τύπωσε ``όχι μοναδική λύση``. Τέλος.

$$x_i = a(h(i), n + 1) / a(h(i), i)$$

6. Εκτύπωση της λύσης  $x_i$ ,  $i = 1, 2, \dots, n$ . Τέλος

## Άσκηση: Η μέθοδος του Jordan με μερική οδήγηση

Να εφαρμοστεί η μέθοδος Jordan **με μερική οδήγηση** για την επίλυση του γραμμικού συστήματος :

$$\left[ \begin{array}{ccc|c} -1 & 2 & -1 & 0 \\ 2 & -1 & 0 & 1 \\ 1 & 7 & -3 & 5 \end{array} \right] \begin{array}{l} (1) \\ (2) \\ (3) \end{array}$$

Επιλογή οδηγού γραμμής

$$\begin{aligned} \max\{|a_{11}|, |a_{21}|, |a_{31}|\} &= \\ &= \max\{|-1|, |2|, |1|\} = \\ &= |2| = |a_{21}| \end{aligned}$$

ανταλλαγή των γραμμών  $1 \longleftrightarrow 2$

$$\begin{array}{r}
 1/2 \\
 -1/2
 \end{array}
 \left[ \begin{array}{ccc|c}
 2 & -1 & 0 & 1 \\
 -1 & 2 & -1 & 0 \\
 1 & 7 & -3 & 5
 \end{array} \right]
 \begin{array}{l}
 (2) \\
 (1) \\
 (3)
 \end{array}
 \quad
 \begin{array}{l}
 \text{Πολ/στές} \\
 m_{21} = -\frac{a_{21}}{a_{11}} = -\frac{-1}{2} = \frac{1}{2} \\
 m_{31} = -\frac{a_{31}}{a_{11}} = -\frac{1}{2}
 \end{array}$$

$$\left[ \begin{array}{ccc|c}
 2 & -1 & 0 & 1 \\
 0 & 3/2 & -1 & 1/2 \\
 0 & 15/2 & -3 & 9/2
 \end{array} \right]
 \begin{array}{l}
 (2) \\
 (1) \\
 (3)
 \end{array}
 \quad \text{1ο βήμα}$$

## Η μέθοδος του Jordan με μερική οδήγηση

$$\left[ \begin{array}{ccc|c} 2 & -1 & 0 & 1 \\ 0 & 3/2 & -1 & 1/2 \\ 0 & 15/2 & -3 & 9/2 \end{array} \right] \begin{array}{l} (2) \\ (1) \\ (3) \end{array}$$

Επιλογή οδηγού γραμμής

$$\begin{aligned} & \max\{|a_{22}|, |a_{32}|\} = \\ & = \max\{|15/2|, |3/2|\} = \\ & = |15/2| = |a_{21}| \end{aligned}$$

ανταλλαγή των γραμμών  $2 \longleftrightarrow 3$

$$\begin{array}{l} 2/15 \\ -1/5 \end{array} \left[ \begin{array}{ccc|c} 2 & -1 & 0 & 1 \\ 0 & 15/2 & -3 & 9/2 \\ 0 & 3/2 & -1 & 1/2 \end{array} \right] \begin{array}{l} (2) \\ (3) \\ (1) \end{array}$$

Πολ/στές

$$m_{12} = -\frac{a_{12}}{a_{22}} = -\frac{-1}{15/2} = \frac{2}{15}$$

$$m_{32} = -\frac{a_{32}}{a_{22}} = -\frac{3/2}{15/2} = -\frac{1}{5}$$

$$-1 \quad -15/2 \quad \left[ \begin{array}{ccc|c} 2 & 0 & -2/5 & 8/5 \\ 0 & 15/2 & -3 & 9/2 \\ 0 & 0 & -2/5 & -2/5 \end{array} \right] \begin{array}{l} (2) \\ (3) \\ (1) \end{array} \quad \text{2ο βήμα}$$

$$\left[ \begin{array}{ccc|c} 2 & 0 & 0 & 2 \\ 0 & 15/2 & 0 & 15/2 \\ 0 & 0 & -2/5 & -2/5 \end{array} \right] \begin{array}{l} (2) \\ (3) \\ (1) \end{array} \quad \text{3ο βήμα}$$

Άρα η λύση είναι η  $x_1 = 1$ ,  $x_2 = 1$  και  $x_3 = 1$ .

## Άσκηση

Δίνεται ο πίνακας  $A = \begin{bmatrix} -1 & 1 & -4 \\ 2 & 2 & 0 \\ 3 & 3 & 2 \end{bmatrix}$

Να βρεθεί ο αντίστροφος  $A^{-1}$  με τη μέθοδο απαλοιφής του Jordan (J)

**α) χωρίς οδήγηση**

**β) με μερική οδήγηση.**

## α) (J) χωρίς οδήγηση

Σχηματίζουμε τον επαυξημένο πίνακα :

### Διαγωνοποίηση

$$\left[ \mathbf{A} : \mathbf{I} \right] = \begin{bmatrix} -1 & 1 & -4 & \vdots & 1 & 0 & 0 \\ 2 & 2 & 0 & \vdots & 0 & 1 & 0 \\ 3 & 3 & 2 & \vdots & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \quad \begin{array}{l} \text{Πολ/στές} \\ m_{21} = -\frac{a_{21}}{a_{11}} = -\frac{2}{-1} = 2 \\ m_{31} = -\frac{a_{31}}{a_{11}} = -\frac{3}{-1} = 3 \end{array}$$
$$\sim \begin{bmatrix} -1 & 1 & -4 & \vdots & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 4 & -8 & \vdots & 2 & 1 & 0 \\ 0 & 6 & -10 & \vdots & 3 & 0 & 1 \end{bmatrix} \quad \begin{array}{l} m_{12} = -\frac{a_{12}}{a_{22}} = -\frac{1}{4} \\ m_{32} = -\frac{a_{32}}{a_{22}} = -\frac{3}{2} \end{array}$$
$$\sim \begin{bmatrix} -1 & 0 & -2 & \vdots & \frac{1}{2} & -\frac{1}{4} & 0 \\ 0 & 4 & -8 & \vdots & 2 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 2 & \vdots & 0 & -\frac{3}{2} & 1 \end{bmatrix} \quad \begin{array}{l} m_{13} = -\frac{a_{13}}{a_{33}} = -\frac{-2}{2} = 1 \\ m_{23} = -\frac{a_{23}}{a_{33}} = -\frac{-8}{2} = 4 \end{array}$$



..... (J) χωρίς οδήγηση

### Επίλυση διαγωνίων συστημάτων

$$\sim \begin{bmatrix} -1 & 0 & 0 & \vdots & \frac{1}{2} & -\frac{7}{4} & 1 \\ 0 & 4 & 0 & \vdots & 2 & -5 & 4 \\ 0 & 0 & 2 & \vdots & 0 & -\frac{3}{2} & 1 \end{bmatrix} \cdot \begin{matrix} \frac{1}{-1} \\ \frac{1}{4} \\ \frac{1}{2} \end{matrix}$$
$$\sim \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & \vdots & -\frac{1}{2} & \frac{7}{4} & -1 \\ 0 & 1 & 0 & \vdots & \frac{1}{2} & -\frac{5}{4} & 1 \\ 0 & 0 & 1 & \vdots & 0 & -\frac{3}{4} & \frac{1}{2} \end{bmatrix} = \left[ \mathbf{I} : \mathbf{A}^{-1} \right]$$

## β) (J) με μερική οδήγηση

Σχηματίζουμε τον επαυξημένο πίνακα :

### Διαγωνοποίηση

$$[A : I] = \left[ \begin{array}{ccc|ccc} -1 & 1 & -4 & \vdots & 1 & 0 & 0 \\ 2 & 2 & 0 & \vdots & 0 & 1 & 0 \\ 3 & 3 & 2 & \vdots & 0 & 0 & 1 \end{array} \right]$$

Επιλογή οδηγού γραμμής  
 $\max\{|a_{11}|, |a_{21}|, |a_{31}|\} =$   
 $= \max\{|-1|, |2|, |3|\} =$   
 $= |3| = |a_{31}|$   
εναλλαγή γραμμών  $1 \longleftrightarrow 3$

$$\sim \left[ \begin{array}{ccc|ccc} 3 & 3 & 2 & \vdots & 0 & 0 & 1 \\ 2 & 2 & 0 & \vdots & 0 & 1 & 0 \\ -1 & 1 & -4 & \vdots & 1 & 0 & 0 \end{array} \right]$$

Πολ/στές

$$m_{21} = -\frac{a_{21}}{a_{11}} = -\frac{2}{3}$$
$$m_{31} = -\frac{a_{31}}{a_{11}} = -\frac{-1}{3} = \frac{1}{3}$$

$$\sim \left[ \begin{array}{ccc|ccc} 3 & 3 & 2 & \vdots & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & -\frac{4}{3} & \vdots & 0 & 1 & -\frac{2}{3} \\ 0 & 2 & -\frac{10}{3} & \vdots & 1 & 0 & \frac{1}{3} \end{array} \right]$$

$\max\{|a_{22}|, |a_{32}|\} =$   
 $= \max\{|0|, |2|\} =$   
 $= |2| = |a_{32}|$   
εναλλαγή γραμμών  $2 \longleftrightarrow 3$

## .... Διαγωνοποίηση

$$\sim \begin{bmatrix} 3 & 3 & 2 & \vdots & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 2 & -\frac{10}{3} & \vdots & 1 & 0 & \frac{1}{3} \\ 0 & 0 & -\frac{4}{3} & \vdots & 0 & 1 & -\frac{2}{3} \end{bmatrix}$$

Πολ/στές

$$m_{12} = -\frac{a_{12}}{a_{22}} = -\frac{3}{2}$$

$$m_{32} = -\frac{a_{32}}{a_{22}} = -\frac{0}{2} = 0$$

$$\sim \begin{bmatrix} 3 & 0 & 7 & \vdots & -\frac{3}{2} & 0 & \frac{1}{2} \\ 0 & 2 & -\frac{10}{3} & \vdots & 1 & 0 & \frac{1}{3} \\ 0 & 0 & -\frac{4}{3} & \vdots & 0 & 1 & -\frac{2}{3} \end{bmatrix}$$

$$m_{13} = -\frac{a_{13}}{a_{33}} = -\frac{7}{-\frac{4}{3}} = \frac{21}{4}$$

$$m_{23} = -\frac{a_{23}}{a_{33}} = -\frac{-\frac{10}{3}}{-\frac{4}{3}} = -\frac{5}{2}$$

$$\sim \begin{bmatrix} 3 & 0 & 0 & \vdots & -\frac{3}{2} & \frac{21}{4} & -3 \\ 0 & 2 & 0 & \vdots & 1 & -\frac{5}{2} & 2 \\ 0 & 0 & -\frac{4}{3} & \vdots & 0 & 1 & -\frac{2}{3} \end{bmatrix}$$

$$\cdot \begin{matrix} \frac{1}{3} \\ \frac{1}{2} \\ \frac{2}{3} \\ \frac{4}{4} \end{matrix}$$

...Επίλυση διαγωνίων συστημάτων

$$\sim \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & \vdots & -\frac{1}{2} & \frac{7}{4} & -1 \\ 0 & 1 & 0 & \vdots & \frac{1}{2} & -\frac{5}{4} & 1 \\ 0 & 0 & 1 & \vdots & 0 & -\frac{3}{4} & \frac{1}{2} \end{bmatrix} = \left[ \mathbf{I} \vdots \mathbf{A}^{-1} \right]$$

## Υπολογιστική πολυπλοκότητα της μεθόδου του Jordan

$$\left[ \begin{array}{c|cccc} a_{11} & a_{1k} & a_{1,k+1} & \cdots & a_{1n} \\ & \vdots & \vdots & & \vdots \\ & \vdots & \vdots & & \vdots \\ & \hat{a}_{kk} & \hat{a}_{k,k+1} & \cdots & \hat{a}_{kn} \\ \hline & \hat{a}_{k+1,k} & \hat{a}_{k+1,k+1} & \cdots & \hat{a}_{k+1,n} \\ & \vdots & \vdots & & \vdots \\ & \hat{a}_{nk} & \hat{a}_{n,k+1} & \cdots & \hat{a}_{nn} \end{array} \right] \begin{bmatrix} \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \end{bmatrix}$$

$\underbrace{\hspace{15em}}_{n-k} \qquad \underbrace{\hspace{4em}}_{\ell} \qquad \underbrace{\hspace{4em}}_{\ell}$

## Υπολογιστική πολυπλοκότητα της μεθόδου του Jordan

Για τη διαγωνοποίηση του  $A$  απαιτούνται

$$\sum_{k=1}^n (n-1) \quad \text{διαιρέσεις}$$

$$\sum_{k=1}^n (n-1)(n-k+\ell) \quad \text{πολλαπλασιασμοί}$$

$$\sum_{k=1}^n (n-1)(n-k+\ell) \quad \text{προσθαιρέσεις}$$

ή τελικά βρίσκουμε ότι χρειάζονται

$$n(n-1) \quad \text{διαιρέσεις}$$

$$\frac{n(n-1)(n-1+2\ell)}{2} \quad \text{πολλαπλασιασμοί}$$

$$\frac{n(n-1)(n-1+2\ell)}{2} \quad \text{προσθαιρέσεις.}$$

## Υπολογιστική πολυπλοκότητα της μεθόδου του Jordan

Αν τώρα προστεθούν και οι  $n$  διαιρέσεις για την εύρεση μιας λύσης τότε για τα  $\ell$  συστήματα απαιτούνται  $n\ell$  διαιρέσεις.

Άρα τελικά για τη λύση  $\ell$  συστημάτων με τη μέθοδο απαλοιφής του Jordan απαιτούνται

$$\begin{array}{ll} n(n-1+\ell) & \text{διαιρέσεις} \\ \frac{n(n-1)(n-1+2\ell)}{2} & \text{πολλαπλασιασμοί} \\ \frac{n(n-1)(n-1+2\ell)}{2} & \text{προσθαιρέσεις.} \end{array} \quad (21)$$

## Υπολογιστική πολυπλοκότητα της μεθόδου του Jordan

Για την επίλυση ενός γραμμικού συστήματος οι ανωτέρω τύποι δίνουν ( $\ell = 1$ )

$$\begin{array}{ll} n^2 & \text{δαιρέσεις} \\ \frac{n^3}{2} - \frac{n}{2} & \text{πολλαπλασιασμοί} \\ \frac{n^3}{2} + \frac{n}{2} & \text{προσθαφαιρέσεις,} \end{array} \quad (22)$$

ενώ για τον υπολογισμό του αντιστρόφου ( $\ell = n$ ) δίνουν

$$\begin{array}{ll} 2n^2 - n & \text{δαιρέσεις} \\ \frac{3n^3}{2} - 2n^2 + \frac{n}{2} & \text{πολλαπλασιασμοί} \\ \frac{3n^3}{2} - 2n^2 + \frac{n}{2} & \text{προσθαφαιρέσεις.} \end{array} \quad (23)$$



## Υπολογιστική πολυπλοκότητα της μεθόδου του Jordan

- Το πλήθος των πράξεων για την επίλυση ενός γραμμικού συστήματος με τη μέθοδο του Jordan είναι της τάξης  $O(n^3/2)$
- Για τον υπολογισμό του αντιστρόφου η μέθοδος της απαλοιφής του Gauss απαιτεί λιγότερες πράξεις.
- Η μέθοδος του Jordan χρησιμοποιείται μόνον για τον υπολογισμό του αντιστρόφου ενός πίνακα.
- Η μέθοδος Simplex βασίζεται στη μέθοδο του Jordan.

## Επίλυση ενός τριδιαγώνιου γραμμικού συστήματος $Ax = d$ με τη μέθοδο απαλοιφής του Gauss (ή μέθοδος του Thomas)

Ο επαυξημένος πίνακας του γραμμικού συστήματος είναι ο :

$$A = \begin{bmatrix} \mathbf{b}_1 & \mathbf{c}_1 & & & & & \vdots & \mathbf{d}_1 \\ \mathbf{a}_2 & \mathbf{b}_2 & \mathbf{c}_2 & & & \mathbf{0} & \vdots & \mathbf{d}_2 \\ & \mathbf{a}_3 & \mathbf{b}_3 & \mathbf{c}_3 & & & \vdots & \mathbf{d}_3 \\ & & \ddots & \ddots & \ddots & & \vdots & \vdots \\ & & & \mathbf{0} & & & \vdots & \mathbf{d}_{n-1} \\ & & & & \mathbf{a}_{n-1} & \mathbf{b}_{n-1} & \mathbf{c}_{n-1} & \vdots \\ & & & & & \mathbf{a}_n & \mathbf{b}_n & \vdots \\ & & & & & & & \mathbf{d}_n \end{bmatrix}$$

### 1. Τριγωνοποίηση

1ο βήμα  $i = 1$

$$m_2 = -\frac{a_2}{b_1} \quad (\text{αν } b_1 \neq 0)$$

Ενημέρωση 2ης γραμμής

$$a_2 = 0$$

$$b_2 = b_2 + m_2 c_1$$

$$d_2 = d_2 + m_2 d_1$$

Επίλυση ενός τριδιαγώνιου γραμμικού συστήματος  $\mathbf{Ax} = \mathbf{d}$   
με τη μέθοδο του Thomas

2ο βήμα  $i = 2$

$$m_3 = -\frac{a_3}{b_2} \quad (\text{αν } b_2 \neq 0)$$

Ενημέρωση 3ης γραμμής

$$a_3 = 0$$

$$b_3 = b_3 + m_3 c_2$$

$$d_3 = d_3 + m_3 d_2$$

⋮

⋮

$i$ -οστό βήμα  $i = i$

$$m_{i+1} = -\frac{a_{i+1}}{b_i} \quad (\text{αν } b_i \neq 0)$$

Ενημέρωση  $i+1$  γραμμής

$$a_{i+1} = 0$$

$$b_{i+1} = b_{i+1} + m_{i+1} c_i$$

$$d_{i+1} = d_{i+1} + m_{i+1} d_i$$

## Αλγόριθμος του Thomas

### 1. Τριγωνοποίηση

for  $i = 1$  to  $n - 1$  do

$$m_{i+1} = -a_{i+1}/b_i$$

$$b_{i+1} = b_{i+1} + m_{i+1}c_i$$

$$d_{i+1} = d_{i+1} + m_{i+1}d_i$$

Υπολογιστική Πολυπλοκότητα

$n - 1$  διαιρέσεις,  $2(n - 1)$  πολ/σμοί,  $2(n - 1)$  προσθ/αφαιρ.

## Επίλυση ενός άνω διαγωνίου γραμμικού συστήματος

Μετά από  $n - 1$  βήματα προκύπτει το ισοδύναμο άνω τριγωνικό σύστημα:

$$A = \begin{bmatrix} \mathbf{b}_1 & \mathbf{c}_1 & & & & \vdots & \mathbf{d}_1 \\ & \mathbf{b}_2 & \mathbf{c}_2 & & & \vdots & \mathbf{d}_2 \\ & & \mathbf{b}_3 & \mathbf{c}_3 & & \vdots & \mathbf{d}_3 \\ & & & \ddots & \ddots & \vdots & \vdots \\ & & & & \mathbf{b}_{n-1} & \mathbf{c}_{n-1} & \mathbf{d}_{n-1} \\ & & & & & \mathbf{b}_n & \mathbf{d}_n \end{bmatrix}$$

## 2. Επίλυση ενός άνω διαγωνίου συστήματος

$$\mathbf{x}_n = \mathbf{d}_n / \mathbf{b}_n$$

for  $i = n - 1$  to 1 do

$$\mathbf{x}_i = (\mathbf{d}_i - \mathbf{c}_i \mathbf{x}_{i+1}) / \mathbf{b}_i$$

Υπολογιστική Πολυπλοκότητα :  $n - 1$  διαιρέσεις,  $n - 1$  πολ/σμοί,  $n - 1$  προσθ/αφαιρ.

## Άσκηση: Υπολογιστική Πολυπλοκότητα για την επίλυση Γραμμικών Συστημάτων

Δίνονται οι πίνακες  $\mathbf{A}$ ,  $\mathbf{B}$ ,  $\mathbf{C} \in \mathbb{R}^{n,n}$  και το διάνυσμα στήλη  $\mathbf{b} \in \mathbb{R}^n$ . Να βρεθεί η υπολογιστική πολυπλοκότητα για την αριθμητική επίλυση των παρακάτω συστημάτων (εύρεση του  $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$ ) με τη μέθοδο απαλοιφής του Gauss.

- $(\mathbf{A} + \mathbf{B}^{-1}\mathbf{C})\mathbf{x} = \mathbf{b}$
- $(\mathbf{B}\mathbf{A} + \mathbf{C})\mathbf{x} = \mathbf{B}\mathbf{b}$

Λύση

1.  $(\mathbf{A} + \mathbf{B}^{-1}\mathbf{C})\mathbf{x} = \mathbf{b}$

Υπολογισμός του $\mathbf{B}^{-1}$ :	$\frac{4n^3}{3}$
Υπολογισμός του $\mathbf{B}^{-1}\mathbf{C}$ :	$\frac{n^3}{3}$
Επίλυση του γρ. συστήματος με τη μέθοδο του Gauss :	$\frac{n^3}{3}$
	<hr/>
Συνολικά :	$\frac{8n^3}{3}$

## Λύση

2.  $(\mathbf{BA} + \mathbf{C})\mathbf{x} = \mathbf{Bb}$

Υπολογισμός του  $\mathbf{BA}$  :

$$n^3$$

Επίλυση του γρ. συστήματος με τη μέθοδο του Gauss :

$$n^3$$

$$\frac{n^3}{3}$$

Συνολικά :

---

$$4n^3$$

$$\frac{4n^3}{3}$$

## Norms διανυσμάτων

Μια *norm* διανύσματος  $\|\cdot\|$  είναι μια συνάρτηση ορισμένη στο διανυσματικό χώρο  $\mathbb{C}^n$  με πραγματικές και μη αρνητικές τιμές με τις παρακάτω ιδιότητες :

- i)  $\|x\| > 0$  αν  $x \neq 0$ ,  $\|x\| = 0$  αν  $x = 0$ , για κάθε  $x \in \mathbb{C}^n$
  - ii)  $\|cx\| = |c| \cdot \|x\|$  για κάθε  $c \in \mathbb{C}$  και  $x \in \mathbb{C}^n$
  - iii)  $\|x + y\| \leq \|x\| + \|y\|$  για  $x, y \in \mathbb{C}^n$  (τριγωνική ανισότητα)
- (24)

## $l_p$ – norms (Hölder norms)

$$\|x\|_p = \begin{cases} \left( \sum_{i=1}^n |x_i|^p \right)^{1/p}, & p = 1, 2, 3, \dots \\ \max_i |x_i|, & p = \infty \end{cases}, \quad (25)$$



## Norms διανυσμάτων

Οι περισσότερο χρησιμοποιούμενες *norms* είναι οι  $l_1, l_2$  και  $l_\infty$  - *norm*.

$$\|x\|_1 = \sum_{i=1}^n |x_i| \quad \text{αθροιστική norm}$$

$$\|x\|_2 = \left( \sum_{i=1}^n |x_i|^2 \right)^{1/2} \quad \text{Ευκλείδεια norm} \quad (26)$$

$$\|x\|_\infty = \max_i |x_i| \quad \text{Μεγίστη norm}$$

## Norms πινάκων

Μια norm πίνακα είναι μια συνάρτηση ορισμένη στο  $\mathbb{C}^{n \times n}$  με πραγματικές τιμές  $\|\cdot\|$  που έχει τις ιδιότητες:

- i)  $\|A\| > 0$ , εκτός αν  $A = 0$  οπότε  $\|A\| = 0$
  - ii)  $\|cA\| = |c| \|A\|$ , όπου  $c$  βαθμωτό μέγεθος
  - iii)  $\|A + B\| \leq \|A\| + \|B\|$
  - iv)  $\|AB\| \leq \|A\| \|B\|$
- (27)

## Norms πινάκων

Οι norms πινάκων που αντιστοιχούν στις διανυσματικές norms ορίζονται από τον τύπο

$$\|A\| = \max_{\|x\|_\alpha \neq 0} \frac{\|Ax\|_\alpha}{\|x\|_\alpha}$$

από τον οποίο προκύπτει η σχέση

$$\|Ax\|_\alpha \leq \|A\| \|x\|_\alpha$$
(28)

## Norms πινάκων

Οι τρεις *norms* πινάκων που αντιστοιχούν στις διανυσματικές norms δίνονται από τους τύπους

$$\|A\|_1 = \max_j \sum_{i=1}^n |a_{ij}|$$

$$\|A\|_\infty = \max_i \sum_{j=1}^n |a_{ij}| \quad (29)$$

$$\|A\|_2 = [\rho(A^H A)]^{1/2}$$

όπου  $\rho(A) = \max_{1 \leq i \leq n} |\lambda_i|$  (η φασματική ακτίνα του  $A$ ), όπου  $\lambda_i$  οι ιδιοτιμές του  $A$  και  $A^H$  είναι ο συζυγής ανάστροφος του  $A$ .

### Θεώρημα 3.6.5

Ικανή και αναγκαία συνθήκη για να ισχύει η

$$\lim_{k \rightarrow \infty} x^{(k)} = x$$

είναι η

$$\lim_{k \rightarrow \infty} \|x^{(k)} - x\| = 0.$$

### Θεώρημα 3.6.6

Ικανή και αναγκαία συνθήκη για να ισχύει η

$$\lim_{k \rightarrow \infty} A^{(k)} = A$$

είναι η

$$\lim_{k \rightarrow \infty} \|A^{(k)} - A\| = 0.$$

### Θεώρημα 3.6.7

Ικανή και αναγκαία συνθήκη για να συγκλίνει η ακολουθία  $A^k$  των διαδοχικών δυνάμεων ενός πίνακα  $A$  τάξης  $n$ , στο μηδενικό πίνακα είναι η

$$\rho(A) < 1 \quad (30)$$

### Θεώρημα 3.6.8

Για κάθε πίνακα τάξης  $n$  ισχύει

$$\|A^k\| \leq \|A\|^k, \quad k = 0, 1, 2, \dots$$

### Θεώρημα 3.6.9

**Ικανή** συνθήκη για τη σύγκλιση της ακολουθίας  $\{A^k\}$  των διαδοχικών δυνάμεων ενός πίνακα  $A$  τάξης  $n$  στο μηδενικό πίνακα είναι η

$$\|A\| < 1$$

### Απόδειξη

Από το Θεώρημα 3.6.6 έχουμε ότι  $\lim_{k \rightarrow \infty} A^k = 0$  αν  $\lim_{k \rightarrow \infty} \|A^k\| = 0$  αλλά λόγω του θεωρήματος 3.6.8 αρκεί  $\lim_{k \rightarrow \infty} \|A\|^k = 0$  η οποία για να ισχύει θα πρέπει  $\|A\| < 1$ . ■

## Θεώρημα 3.6.10

Για κάθε πίνακα  $A$  τάξης  $n$  ισχύει

$$\rho(A) \leq \|A\| \quad (31)$$

### Απόδειξη

Αν  $\lambda$  είναι μια ιδιοτιμή του  $A$  και  $x$  το αντίστοιχο ιδιοδιάνυσμα τότε

$$Ax = \lambda x$$

οπότε λαμβάνοντας τις norms των δύο μελών έχουμε

$$\|Ax\| = \|\lambda x\|$$

ή εφαρμόζοντας ιδιότητες των norms

$$|\lambda| \|x\| \leq \|A\| \|x\|$$

ή

$$|\lambda| \leq \|A\|$$

συνεπώς

$$\rho(A) = \max |\lambda| \leq \|A\|. \blacksquare$$

## Ασταθή συστήματα

Δίνεται το γραμμικό σύστημα

$$Ax = b \quad (32)$$

Υποθέτουμε ότι υπάρχουν αρχικά σφάλματα τόσο στον πίνακα  $A$  όσο και στο διάνυσμα  $b$ . Έστω  $\delta A$  και  $\delta b$  οι διαταράξεις στον  $A$  και  $b$ , αντίστοιχα. Τότε, με την προϋπόθεση ότι δεν εισχωρούν νέα σφάλματα κατά την επίλυση, αντί για την ακριβή τιμή του διανύσματος  $x$ , θα βρούμε ένα διάνυσμα που θα περιέχει μία διατάραξη  $\delta x$ . Έτσι θα έχουμε το διαταραγμένο σύστημα

$$(A + \delta A)(x + \delta x) = b + \delta b \quad (33)$$

και είναι δυνατόν να βρούμε το ακόλουθο φράγμα για το σχετικό σφάλμα στο διάνυσμα λύση.



## Θεώρημα 7.1

Έστω ο μη ιδιάζων πίνακας  $A$  με

$$\|A^{-1}\| \|\delta A\| < 1 \quad (34)$$

τότε

$$\frac{\|\delta x\|}{\|x\|} \leq \frac{\kappa}{1 - \|\delta A\| \|A^{-1}\|} \left[ \frac{\|\delta b\|}{\|b\|} + \frac{\|\delta A\|}{\|A\|} \right] \quad (35)$$

όπου

$$\kappa = \kappa(A) = \|A^{-1}\| \|A\| \quad (36)$$

## Πόρισμα 7.2

Αν  $\delta A = 0$  τότε

$$\frac{\|\delta x\|}{\|x\|} \leq \|A\| \|A^{-1}\| \frac{\|\delta b\|}{\|b\|}$$

## Πόρισμα 7.3

Αν  $\delta b = 0$  τότε

$$\frac{\|\delta x\|}{\|x\|} = \frac{\|A\| \|A^{-1}\|}{1 - \|A^{-1}\| \|\delta A\|} \cdot \frac{\|\delta A\|}{\|A\|}.$$

## Παρατηρήσεις

- (i) Αν η διαταραχή  $\delta A$  είναι πολύ μικρή, τότε από το Πρόγραμμα 7.2 (όπου  $\delta A = 0$ ), η σχετική αλλαγή στη λύση είναι φραγμένη από την ποσότητα  $\kappa(A) = \|A^{-1}\| \|A\|$ .
- (ii) Αν  $\kappa(A)$  είναι μικρό, τότε μια μικρή διαταραχή του  $A$  ή μια μικρή διαταραχή του  $b$  ή μικρές διαταραχές των  $A$  και  $b$  δεν επιτρέπουν μεγάλες αλλαγές στη λύση  $x$ .
- (iii)  $\kappa = \|A^{-1}\| \|A\| \geq \|A^{-1} A\| = \|I\| = 1$

# Ασταθή συστήματα

## Ορισμός

Αν ο  $A$  είναι μη ιδιάζων, τότε

$$\kappa(A) = \|A\| \cdot \|A^{-1}\| \quad (37)$$

είναι ο **αριθμός συνθήκης** για το σύστημα  $Ax = b$

Αν  $\kappa(A)$  είναι ένας μεγάλος αριθμός, τότε μικρές διαταραχές του  $A$  ή  $b$  είναι δυνατόν να προκαλέσουν μεγάλες διαταραχές στη λύση  $x$  του συστήματος. Σε αυτή την περίπτωση λέμε ότι το σύστημα είναι **ασταθές** (ill-conditioned).

## Θεώρημα 7.4

Αν ο  $A$  είναι πραγματικός και συμμετρικός, τότε

$$\kappa(A) = \left| \frac{\lambda_1}{\lambda_n} \right| \quad (38)$$

όπου  $\lambda_1$  και  $\lambda_n$  είναι η μεγαλύτερη και η μικρότερη κατά απόλυτο τιμή ιδιοτιμές του  $A$ , αντίστοιχα.

## Παρατηρήσεις

- Η μέθοδος απαλοιφής του Gauss **με μερική οδήγηση** θα πρέπει να προτιμάται για την επίλυση πυκνών γραμμικών συστημάτων. Η μέθοδος αυτή είναι ευσταθής τουλάχιστον για μία μεγάλη κλάση προβλημάτων, όπως αποδεικνύει ο Wilkinson.
- Επίσης για πίνακες οι οποίοι είναι **πραγματικοί συμμετρικοί** και **θετικά ορισμένοι** δεν χρειάζεται η μερική οδήγηση προκειμένου η μέθοδος του Gauss να έχει αριθμητική ευστάθεια.