

Επιταγνητικές μέθοδοι

Οι μέθοδοι που έχουμε θεωρήσει μέχρι τώρα, μετά από έναν συγκεκριμένο αριθμό βημάτων κατασκευάζουν την ακριβή γωνία ενός γραμμικού συστήματος. Αυτή η διαδικασία μπορεί να ονομαστεί "αίτηση" διότι είναι προκαθορισμένη και πάντα γνωρίζουμε ότι αν την ολοκληρώσουμε θα οδηγήσουμε στη λύση του γραμμικού συστήματος.

Στον Η/Υ όμως, λόγω της πεπερασμένης αριθμητικής που χρησιμοποιούμε, γίνονται σφάλματα, τα οποία οδηγούν στο να μην παίρνουμε την ακριβή γωνία, αλλά μια προσέγγισή της.

Επίσης, για να κατασκευαστεί αυτή η προσέγγιση που δίνουν οι αλγόριθμοι που έχουν θεωρηθεί μέχρι τώρα, θα πρέπει να οξυγονοποιήσουν μέχρι τέλους, το οποίο απαιτεί μεγάλο αριθμό πράξεων για μεγάλους πίνακες, π.χ. αν $n=1000$ τότε έχουμε περίπου $\frac{1}{3} \cdot 10^9$ πράξεις

Θα μπορούσαμε με λιγότερες πράξεις να κατασκευάσουμε μια προσέγγιση της λύσης;

Την απάντηση σε αυτό το ερώτημα δίνουν οι λεγόμενες επιαναληπτικές μέθοδοι

Οι πιο γνωστές είναι η μέθοδος Jacobi και η μέθοδος Gauss-Seidel

Για να μπορούσαμε να εφαρμόσουμε αυτές τις δυο μεθόδους,
βασική προϋπόθεση είναι τα διαγώνια στοιχεία του πίνακα A
να μην είναι μηδενικά.

Μέθοδος Jacobi

Για το γραμμικό σύστημα $Ax=b$ θα έχουμε

$$(Ax)_i = \sum_{j=1}^n a_{ij} x_j = b_i \Rightarrow x_i = \frac{1}{a_{ii}} \left(b_i - \sum_{\substack{j=1 \\ i \neq j}}^n a_{ij} x_j \right), \quad i=1, 2, \dots, n$$

Όταν θέσουμε να βρούμε το σταθερό σημείο $x^* \in \mathbb{R}$ μιας
συναρτησίας $g: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$, $g(x^*) = x^*$, θεωρούμε μια επαναληπτική ακολουθία

$x^{(k)} \in \mathbb{R}$ τ.ω. $x^{(k+1)} = g(x^{(k)})$, $x^{(0)} \in \mathbb{R}$ και αν η ακολουθία

συγκλίνει τότε προσεγγίζουμε το σταθερό σημείο x^* .

Με τη μέθοδο Jacobi κάνουμε κάτι ανάλογο, για
γραμμικά συστήματα.

Η ακριβής λύση $x \in \mathbb{R}^n$, του γραμμικού συστήματος $Ax = b$
δίνει ένα σταθερό σημείο για ως εξής:

$$x_i = \frac{1}{a_{ii}} \left(b_i - \sum_{\substack{j=1 \\ i \neq j}}^n a_{ij} x_j \right), \quad i=1, \dots, n.$$

Θεωρούμε λοιπόν ένα διάνυσμα $x^{(0)} \in \mathbb{R}^n$ και κατασκευάζουμε μια
επαναληπτική ακολουθία $x^{(m)} \in \mathbb{R}^n$, $m \in \mathbb{N}$, z.ω

$$x_i^{(m+1)} = \frac{1}{a_{ii}} \left(b_i - \sum_{\substack{j=1 \\ i \neq j}}^n a_{ij} x_j^{(m)} \right), \quad i=1, \dots, n$$

Παράδειγμα

$$A = \begin{pmatrix} 10 & -1 & 2 & 0 \\ -1 & 11 & -1 & 3 \\ 2 & -1 & 10 & -1 \\ 0 & 3 & -1 & 8 \end{pmatrix}, \quad b = \begin{pmatrix} 6 \\ 25 \\ -11 \\ 15 \end{pmatrix}$$

Η αριθμητική λύση του γραμμικού συστήματος $Ax=b$ είναι

$$x = (1, 2, -1, 1)^T. \quad \text{Η μέθοδος Jacobi γίνεται}$$

$$x_1^{(m+1)} = \frac{1}{10} (6 - x_2^{(m)} - 2x_3^{(m)})$$

$$x_2^{(m+1)} = \frac{1}{11} (25 + x_1^{(m)} + x_3^{(m)} - 3x_4^{(m)})$$

$$x_3^{(m+1)} = \frac{1}{10} (-11 - 2x_1^{(m)} + x_2^{(m)} + x_4^{(m)})$$

$$x_4^{(m+1)} = \frac{1}{8} (15 - 3x_2^{(m)} + x_3^{(m)})$$

In [1]:

Μέθοδος Jacobi

Ξεκινάμε με το [0. 0. 0. 0.]

Βήμα 1 : [0.6 2.2727 -1.1 1.875]

Σφάλμα νόρμας μεγίστου:0.87500

Βήμα 2 : [1.0473 1.7159 -0.8052 0.8852]

Σφάλμα νόρμας μεγίστου:0.28409

Βήμα 3 : [0.9326 2.0533 -1.0493 1.1309]

Σφάλμα νόρμας μεγίστου:0.13088

Βήμα 4 : [1.0152 1.9537 -0.9681 0.9738]

Σφάλμα νόρμας μεγίστου:0.04630

Βήμα 5 : [0.989 2.0114 -1.0103 1.0214]

Σφάλμα νόρμας μεγίστου:0.02135

Βήμα 6 : [1.0032 1.9922 -0.9945 0.9944]

Σφάλμα νόρμας μεγίστου:0.00776

Βήμα 7 : [0.9981 2.0023 -1.002 1.0036]

Σφάλμα νόρμας μεγίστου:0.00359

Βήμα 8 : [1.0006 1.9987 -0.999 0.9989]

Σφάλμα νόρμας μεγίστου:0.00133

Βήμα 9 : [0.9997 2.0004 -1.0004 1.0006]

Σφάλμα νόρμας μεγίστου:0.00062

Βήμα 10 : [1.0001 1.9998 -0.9998 0.9998]

Σφάλμα νόρμας μεγίστου:0.00023

In [2]:

Μεθόδος Gauss-Seidel

Αντί προκύπτει με παρόμοιο τρόπο με Jacobi.

Έστω $x \in \mathbb{R}^n$, το οποίο είναι λύση του $Ax=b$ και ικανοποιεί

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

Σε αυτή τη μέθοδο αλλάζουμε τη θυσία για την οποία θεωρούμε ότι το x είναι βέλτερο σημείο. Έτσι θεωρούμε την ακολουθία $x^{(m)} \in \mathbb{R}^n$ η οποία

προκύπτει ως εξής

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

Παρατηρούμε ότι στη μέθοδο Gauss-Seidel για να υπολογίσουμε τα στοιχεία $x_i^{(m+1)}$ του νέου διανύσματος $x^{(m+1)}$ βασίζονται όχι μόνο στο προηγούμενο διάνυσμα $x^{(m)}$ αλλά και στις ανιστάσεις του διανύσματος $x^{(m+1)}$ που έχουν ήδη υπολογιστεί δηλαδή $x_1^{(m+1)}, \dots, x_{i-1}^{(m+1)}$

Έτσι για το προηγούμενο παράδειγμα με $A = \begin{pmatrix} 10 & -1 & 2 & 0 \\ -1 & 11 & -1 & 3 \\ 2 & -1 & 10 & -1 \\ 0 & 3 & -1 & 8 \end{pmatrix}$, $b = \begin{pmatrix} 6 \\ 25 \\ -11 \\ 15 \end{pmatrix}$

$$x_1^{(m+1)} = \frac{1}{10} (6 + x_2^{(m)} - 2x_3^{(m)})$$

$$x_2^{(m+1)} = \frac{1}{11} (25 + x_1^{(m+1)} + x_3^{(m)} - 3x_4^{(m)})$$

$$x_3^{(m+1)} = \frac{1}{10} (-11 - 2x_1^{(m+1)} + x_2^{(m+1)} + x_4^{(m)})$$

$$x_4^{(m+1)} = -\frac{1}{8} (15 - 3x_2^{(m+1)} + x_3^{(m+1)})$$

Μέθοδος Gauss-Seidel

Ξεκινάμε με το [0. 0. 0. 0.]

Βήμα 1 : [0.6 2.3273 -0.9873 0.8789]

Σφάλμα νόρμας μεγίστου:0.40000

Βήμα 2 : [1.0302 2.0369 -1.0145 0.9843]

Σφάλμα νόρμας μεγίστου:0.03694

Βήμα 3 : [1.0066 2.0036 -1.0025 0.9984]

Σφάλμα νόρμας μεγίστου:0.00659

Βήμα 4 : [1.0009 2.0003 -1.0003 0.9998]

Σφάλμα νόρμας μεγίστου:0.00086

Βήμα 5 : [1.0001 2. -1. 1.]

Σφάλμα νόρμας μεγίστου:0.00009

In [2]:

Οι μέθοδοι δεν συγκρίνονται πάντα, π.χ. το γραμμικό σύστημα με

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & -2 \\ 1 & 1 & 1 \\ -1 & -1 & 2 \end{pmatrix}, \quad b = \begin{pmatrix} 1 \\ 3 \\ 0 \end{pmatrix} \quad \text{έχει ακριβή λύση}$$

$$\text{ω} \quad x = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

Για αυτό το γραμμικό σύστημα ξεκινώντας από το $x^{(0)} = (0, 0, 0)^T$

και οι δύο μέθοδοι δεν συγκρίνονται

```
Μέθοδος Jacobi
Ξεκινάμε με το [0. 0. 0.]
Βήμα 1 : [1. 3. 0.]
Σφάλμα νόρμας μεγίστου:2.00000
-----
Βήμα 2 : [-5. 2. 2.]
Σφάλμα νόρμας μεγίστου:6.00000
-----
Βήμα 3 : [ 1. 6. -1.5]
Σφάλμα νόρμας μεγίστου:5.00000
-----
Βήμα 4 : [-14. 3.5 3.5]
Σφάλμα νόρμας μεγίστου:15.00000
-----
Βήμα 5 : [ 1. 13.5 -5.25]
Σφάλμα νόρμας μεγίστου:12.50000
-----
Βήμα 6 : [-36.5 7.25 7.25]
Σφάλμα νόρμας μεγίστου:37.50000
-----
Βήμα 7 : [ 1. 32.25 -14.625]
Σφάλμα νόρμας μεγίστου:31.25000
-----
Βήμα 8 : [-92.75 16.625 16.625]
Σφάλμα νόρμας μεγίστου:93.75000
-----
Βήμα 9 : [ 1. 79.125 -38.0625]
Σφάλμα νόρμας μεγίστου:78.12500
-----
Βήμα 10 : [-233.375 40.0625 40.0625]
Σφάλμα νόρμας μεγίστου:234.37500
-----
```

In [2]:

```
Μέθοδος Gauss-Seidel
Ξεκινάμε με το [0. 0. 0.]
Βήμα 1 : [1. 2. 1.5]
Σφάλμα νόρμας μεγίστου:1.00000
-----
Βήμα 2 : [0. 1.5 0.75]
Σφάλμα νόρμας μεγίστου:1.00000
-----
Βήμα 3 : [-0.5 2.75 1.125]
Σφάλμα νόρμας μεγίστου:1.75000
-----
Βήμα 4 : [-2.25 4.125 0.9375]
Σφάλμα νόρμας μεγίστου:3.25000
-----
Βήμα 5 : [-5.375 7.4375 1.0312]
Σφάλμα νόρμας μεγίστου:6.43750
-----
Βήμα 6 : [-11.8125 13.7812 0.9844]
Σφάλμα νόρμας μεγίστου:12.81250
-----
Βήμα 7 : [-24.5938 26.6094 1.0078]
Σφάλμα νόρμας μεγίστου:25.60938
-----
Βήμα 8 : [-50.2031 52.1953 0.9961]
Σφάλμα νόρμας μεγίστου:51.20312
-----
Βήμα 9 : [-101.3984 103.4023 1.002 ]
Σφάλμα νόρμας μεγίστου:102.40234
-----
Βήμα 10 : [-203.8008 205.7988 0.999 ]
Σφάλμα νόρμας μεγίστου:204.80078
-----
```

In [3]:

Για τον ίδιο πίνακα A , αλλά με διαφορετικό b , μπορεί η μέθοδος να συγκλίνει.

Π.χ. για $b \cong \begin{pmatrix} 0.6838 \\ 1.7094 \\ 0 \end{pmatrix}$, $x \cong \begin{pmatrix} 0.4558 \\ 0.6838 \\ 0.5698 \end{pmatrix}$ (Έκτιμηση με
ακρίβεια 4 - δεκαδικών)

η μέθοδος Gauss-Seidel συγκλίνει.

Αυτό γίνεται για το συγκεκριμένο γραμμικό σύστημα, (για το σύστημα b)

Μας ενδιαφέρει τότε οι επαναληπτικές μέθοδοι (Jacobi, Gauss-Seidel)
συγκλίνουν για ένα γραμμικό σύστημα (για σύστημα A), αλλά για το $b \in \mathbb{R}^n$

Μέθοδος Gauss-Seidel

Ξεκινάμε με το [0. 0. 0.]

Βήμα 1 : [0.6838 1.0256 0.8547]

Σφάλμα νόρμας μεγίστου:0.34188

Βήμα 2 : [0.3419 0.5128 0.4274]

Σφάλμα νόρμας μεγίστου:0.17094

Βήμα 3 : [0.5128 0.7692 0.641]

Σφάλμα νόρμας μεγίστου:0.08547

Βήμα 4 : [0.4274 0.641 0.5342]

Σφάλμα νόρμας μεγίστου:0.04274

Βήμα 5 : [0.4701 0.7051 0.5876]

Σφάλμα νόρμας μεγίστου:0.02137

Βήμα 6 : [0.4487 0.6731 0.5609]

Σφάλμα νόρμας μεγίστου:0.01068

Βήμα 7 : [0.4594 0.6891 0.5743]

Σφάλμα νόρμας μεγίστου:0.00534

Βήμα 8 : [0.4541 0.6811 0.5676]

Σφάλμα νόρμας μεγίστου:0.00267

Βήμα 9 : [0.4567 0.6851 0.5709]

Σφάλμα νόρμας μεγίστου:0.00134

Βήμα 10 : [0.4554 0.6831 0.5692]

Σφάλμα νόρμας μεγίστου:0.00067

In [2]:

Παρατήρηση: Η μέθοδος Jacobi δεν απαιτεί να γνωρίζουμε $x^{(m+1)}$ σε προηγούμενες βηματικές από τη $x_i^{(m+1)}$, και έτσι απαιτεί η μέθοδος Gauss-Seidel. Για αυτό το λόγο η μέθοδος Jacobi είναι βολική για να τη χρησιμοποιήσουμε σε παραγγραμμάτις υπολογιστές και να τη χρησιμοποιήσουμε να υπολογίσουν οι βηματικές διαδοχικά σε η παραγγραμμάτις υπολογιστές.

Στη συνέχεια θα περιγράψουμε τις δύο αυτές μεθόδους χρησιμοποιώντας ένα πιο γενικό πλαίσιο. Σκοπός μας είναι να διαπιστώσουμε πότε οι αλγόριθμοι που δίνουν αυτές οι δύο μέθοδοι συγκλίνουν στην επιθυμητή λύση.

As θεωρούμε ότι ο πίνακας A διασπάται στην ακόλουθη μορφή

$$A = D - L - U$$

$$\begin{pmatrix} a_{11} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{11} & & 0 \\ & \ddots & \\ 0 & & a_{nn} \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} 0 & & 0 \\ -a_{21} & & 0 \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ -a_{n1} & \dots & -a_{n(n-1)} & 0 \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} 0 & -a_{12} & \dots & -a_{1n} \\ & \ddots & & \vdots \\ & & 0 & \\ & & & \ddots \\ 0 & & & & -a_{(n-1)n} \\ & & & & & 0 \end{pmatrix}$$

A
 D
 L
 U

Επομένως η σχέση $Ax = b$ γράφεται ως

$$Ax = (D - L - U)x = b \quad \text{ή} \quad Dx = (L + U)x + b$$

Αν ο D είναι αντιστρέψιμος δηλαδή $a_{ii} \neq 0, i=1, \dots, n$

$$x = \underbrace{D^{-1}(L+U)}_{\hat{L}} x + D^{-1}b$$

\hat{L} πίνακας επανάληψης.

Προκύπτει μια επαναληπτική μέθοδος (η μέθοδος Jacobi)
Ορίζουμε την επαναληπτική ακολουθία

$$x^{(m+1)} = D^{-1}(L+U)x^{(m)} + D^{-1}b, \quad m=0, 1, \dots, \quad x^{(0)} \in \mathbb{R}^n$$

Με ανάλογο τρόπο μπορούμε να θεωρήσουμε τη μέθοδο Gauss-Seidel

Επειδή $Ax=b$ δίνει $(D-L)x = Ux+b$, αν ο $(D-L)^{-1}$ είναι αντιστρέψιμος

$$x = \underbrace{(D-L)^{-1}U}_L x + (D-L)^{-1}b$$

L πίνακας επανάληψης

Έτσι παίρνουμε την επαναληπτική ακολουθία

$$x^{(m+1)} = (D-L)^{-1} U x^{(m)} + (D-L)^{-1} b, \quad m=0,1,2,\dots, \quad x^{(0)} \in \mathbb{R}^n$$

Αυτές οι δύο επαναληπτικές μέθοδοι εύκολα βλεπουμε ότι είναι οι μέθοδοι Jacobi & Gauss-Seidel που ορίσαμε προηγουμένως.

Επειδή $D^{-1} = \begin{pmatrix} 1/a_{11} & & 0 \\ & \ddots & \\ 0 & & 1/a_{nn} \end{pmatrix}$, εύκολα βλέπουμε ότι
ότι κάθε συνιστώσα του

$$x^{(m+1)} = D^{-1} (L+U) x^{(m)} + D^{-1} b$$

είναι ίδιο με τη μέθοδο Jacobi.

Επίσης η μεθοδος

$$x^{(m+1)} = (D-L)^{-1} U x^{(m)} + (D-L)^{-1} b$$

γραφεται και ως

$$(D-L) x^{(m+1)} = U x^{(m)} + b$$

Καθε βιτισωδα αρις ως εχων εναν λογα με εν μεθοδο Gauss-Seidel που ορισατε προηγουμεως.

Γενική μορφή

Αν θεωρήσουμε 2 πίνακες M, N z.w.

$$A = M - N, \text{ όπου } M \text{ είναι αντιστρέψιμος}$$

Τότε $Ax = b$ ικανοποιεί τη σχέση.

$$Mx = Nx + b \quad \eta \quad x = M^{-1}Nx + M^{-1}b$$

και μπορούμε να ορίσουμε την επαναληπτική ακολουθία $x^{(m)} \in \mathbb{R}^n$

$$x^{(m+1)} = M^{-1}Nx^{(m)} + M^{-1}b, \quad m = 0, 1, \dots, \quad x^{(0)} \in \mathbb{R}^n$$

Ερώση: $x^{(m)} \rightarrow x, \quad m \rightarrow \infty$

Από την σχέση

$$x^{(m+1)} = \underbrace{M^{-1}N}_T x^{(m)} + \underbrace{M^{-1}b}_c$$

Βεβαιώστε μια επαναληπτική ακολουθία $x^{(m)}$, $m \in \mathbb{N}$, $x^{(0)} \in \mathbb{R}^n$

$$x^{(m+1)} = T x^{(m)} + c, \quad m = 0, 1, \dots$$

Ο T καλείται πίνακας επανάληψης, και θέλουμε να ελέγξουμε αν

$$x^{(m)} \rightarrow x, \quad m \rightarrow \infty, \quad \text{όπου} \quad x = T x + c$$

Αρχειότητα κατά μέγν,

$$x^{(m+1)} - x = T(x^{(m)} - x), \quad m = 0, 1, \dots$$

Οποτε ενκα παρνουμε

$$x^{(m+1)} - x = T(x^{(m)} - x) = T^2(x^{(m-1)} - x) = \dots = T^m(x^{(0)} - x)$$

As θεωρησουμε τωρα μια οποιαδηποτε δυνυστακη νωρτα και των παραγωγεων ανω αυτη φυσικη νωρτα πινακω.

$$\|x^{(m+1)} - x\| = \|T^m(x^{(0)} - x)\| \leq \|T^m\| \|x^{(0)} - x\|$$

Αρα για να έχουμε $x^{(m)} \rightarrow x, m \rightarrow \infty$, δηλαδη $\|x^{(m)} - x\| \rightarrow 0, m \rightarrow \infty$
αρκει $\|T^m\| \rightarrow 0, m \rightarrow \infty$ ($T^m \rightarrow 0, m \rightarrow \infty$)
μηδενικω πινακω

Προφανώς ισχύει και ότι αν $x^{(m)} \rightarrow x$, $m \rightarrow \infty$ τότε $T^m \rightarrow 0$, $m \rightarrow \infty$, όπου

$$x^{(m)} - x = T^m (x^{(0)} - x)$$

· Άρα $x^{(m)} \rightarrow x$ (για κάθε $x^{(0)} \in \mathbb{R}^n$)

αν και μόνο αν $T^m \rightarrow 0$, $m \rightarrow \infty$.

Θεώρημα : Έστω x η λύση του γραμμικού συστήματος $Ax = b$.

Τα παρακάτω είναι ισοδύναμα

(α) Η επαναληπτική μέθοδος

$$Mx^{(m+1)} = Nx^{(m)} + b, \quad A = M - N, \quad m = 0, 1, 2, \dots$$

συγκλίνει. Δηλαδή για κάθε $x^{(0)} \in \mathbb{R}^n$, έχουμε $x^{(m)} \rightarrow x, m \rightarrow \infty$

(β) $\rho(T) < 1$, όπου $T = M^{-1}N$, είναι ο πίνακας επαναληψής

(γ) Υπάρχει φυσική νόρμα πινάκων $\|\cdot\|$, π.χ., $\|T\| < 1$

(δ) $\lim_{m \rightarrow \infty} T^m = O$ (μηδενικός πίνακας)

Δεν θα κάνουμε την απόδειξη.

Παρατήρηση: Η αυθαίρετη νόρμα $\|\cdot\|$ στο (γ) μπορεί να μην είναι κάποια από τις γνωστές νόρμες, $\|\cdot\|_\infty, \|\cdot\|_1, \|\cdot\|_2$

π.χ. $T = \begin{pmatrix} 0 & 2 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$, $T^T T = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 2 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 & 2 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 4 \end{pmatrix}$

$$\|T\|_\infty = \|T\|_1 = \|T\|_2 = 2, \text{ όμως οι ιδιοτιμές του } T \text{ είναι } \lambda = 0$$

Συνεπώς, αν είχαμε ως πίνακα επαναλήψης του T , τότε η μέθοδος αργείει και η νόρμα του (γ) , δεν είναι κάποια από τις $\|\cdot\|_\infty, \|\cdot\|_1, \|\cdot\|_2$

Πρόταση: Έστω ότι ο πίνακας A έχει αντιστρά κυριαρχική διαγώνιο κατά γραμμές. Τότε,

(i) Ο A είναι αντιστρέψιμος και λογίει $a_{ii} \neq 0, i=1, \dots, n$

(ii) Οι πίνακες επανάληψης $T_J = D^{-1}(L+U)$ (μέθοδος Jacobi)
 $T_{GS} = (L+D)^{-1}U$ (μέθοδος Gauss-Seidel) ικανοποιούν τις ανισότητες

$$\|T_J\|_{\infty} < 1 \quad \text{και} \quad \|T_{GS}\|_{\infty} < 1$$

(iii) Οι μέθοδοι Jacobi & Gauss-Seidel αλγίζουν

$$A = \begin{pmatrix} \cdot & \cdot & \cdot \\ \cdot & \cdot & \cdot \\ \cdot & \cdot & \cdot \end{pmatrix} \quad \sum_{\substack{j=1 \\ i \neq j}}^n |a_{ij}| < |a_{ii}|$$