

Tartalomjegyzék

1. Bevezetés	2
2. Broyden életrajza	2
3. Mátrixok alapvető jellemzése	3
3.1. Vektorok és mátrixok	3
3.2. Lineáris függetlenség	8
3.3. Nemszinguláris mátrixok	9
3.4. Vektornormák és mátrixnormák	12
4. Lineáris egyenletrendszerek megoldása, osztályozása	14
4.1. Direkt eljárások	15
4.2. Iteratív eljárások	19
4.3. Sajátértékek és sajátvektorok	20
5. Felső relaxációs eljárás (SOR)	22
6. Blokk konjugált gradiens módszer (BICG)	22
7. A konjugált gradiens módszerek új rendszertana	22
8. MATLAB tesztfeladatokon való összehasonlítás	22
9. Konklúzió	22
10.Függelék	22
Hivatkozások	22

1. Bevezetés

2. Broyden életrajza



Charles George Broyden (1933. február 3. - 2011. május 20.) szerény családi háttérrel rendelkezett. Angliában született, édesapja gyári munkásként, édesanyja háztartásbeliként dolgozott. Szülei ennek ellenére a kezdetektől tanulásra biztatták. Charles már gyerekként rengeteget olvasott, jó tanuló volt. Édesapja sajnálatos módon meghalt tuberkulózisban, mikor ő még csak 11 éves volt. Ez még jobban megnehezítette családi helyzetüket, de édesanyja még így is arra biztatta, hogy egyetemre menjen. A King's College London egyetemen szerzett fizikus diplomát 1955-ben. A következő 10 évet az iparban töltötte. Ezután 1965-1967 között az Aberystwyth Egyetemen tanított, majd a University of Essex egyetemen 1967-ben professzor, később a matematika intézet dékánja lett. 1986-ban innen visszavonult, 1990-ben a Bolognai Egyetemen fogadott el professzori kinevezést. Jelentős szerepe volt a kvázi-Newton módszerek kifejlesztésében. A kvázi-Newton módszerek előtt a nemlineáris optimalizálási problémákat gradiens alapú módszerekkel oldották meg. Nemlineáris esetben az ehhez szükséges Hessian mátrix kiszámítása legtöbbször nem praktikus. A kvázi-Newton módszerek kifejlesztésére irányuló munka az 1960-as és 1970-es években zajlott, a nemlineáris optimalizálás egy izgalmas időszakában. A kutatásban részt vett még például Bill Davidon, Roger Fletcher és Mike Powell. A kutatás eredményeként valódi ipari alkalmazások nemlineáris optimalizálási problémáinak megoldására adtak eszközöket.

Az iparban töltött évei alatt Broyden a Davidon–Fletcher–Powell (DFP) módszert adaptálta nemlineáris problémákra. Ez vezetett az 1965-ös klasszikus "A class of methods for solving nonlinear simultaneous equations" cikkéhez a *Mathematics of Computation* folyóiratban. Ez a munka széleskörűen elismert, mint a 20. század egyik legnagyobb numerikus analízis eredménye. A University of Essex egyetemen a DFP módszer optimalizálásra fókuszált. Feltűnt neki, hogy habár a módszer jól működik, néha furcsa eredményeket produkál. Kerekítési hibákra gyanakodott. A

kutatása 1970-ben egy új, továbbfejlesztett módszerhez vezetett. Tőle függetlenül, nagyjából egy időben, Fletcher, Donald Goldfarb, és David Shanno is ugyanerre az eredményre jutott. Ezért az új módszert BFGS módszernek nevezték el. Más kutatások folytatták a kvázi-Newton módszerek optimalizálását, de a BFGS módszer még ma is a leginkább választott, ha a Hessian mátrix kiszámítása túl költséges. 1981-től Abaffy Józseffel és Emilio Spedicato-val az ABS módszereken dolgozott. Később a numerikus lineáris algebrára fókuszált, ezen belül is a konjugált gradiens módszerekre és ezek rendszertanára. A szakdolgozat legfőképp kutatásának a konjugált gradiens módszerekkel kapcsolatos részét öleli fel. 2011-ben 78 évesen, egy szívroham komplikációiba belehalt.

Feleségével, Joan-nal, 1959-ben házasodtak össze. Négy gyerekük született, a legidősebb, Robbie, 4 éves korában meghalt. Broyden nagy örömét lelte családjában, gyermekeiben, Christopher, Jane és Nicholas-ban. Szeretett madárlesre járni, zenével foglalkozni, kórusban énekelni, vitorlázni. A helyi közösség és az egyházi közösség aktív tagja volt. Hét unokája született. A legidősebb unokája, Tom, az Oxford egyetemen tanult matematikát, a második legidősebb unokája, Matt, a Warwick Egyetemen tanul matematikát, Ben pedig mérnöknek tanul a Swansea Egyetemen. Így nagyapjuk nyomában járnak. Köszönet Joan Broyden-nek a életrajzban nyújtott segítségért.

3. Mátrixok alapvető jellemzése

Ebben a fejezetben további fejezetekhez szükséges fogalmakat vezetünk be. Definíciókat adunk meg és tételeket mondunk ki. Tisztázzuk a jelöléseket.

3.1. Vektorok és mátrixok

Definíció. A valós vektor a valós számok egy rendezett halmaza.

Definíció. Egy vektor elemeinek a száma a vektor rendje, vagy más szóval a vektor dimenziója.

A vektorokat a szakdolgozatban vastag kisbetűvel jelöljük. Például $\mathbf{x} = [x_i]$, ahol x_i a vektor i -edik elemét jelöli. Oszlopvektoron vektort, sorvektoron vektor transzponáltat értünk. Az \mathbf{x} vektor transzponáltját \mathbf{x}^T -vel jelöljük.

Példa. Ha $\mathbf{x} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix}$, akkor $\mathbf{x}^T = \begin{bmatrix} x_1 & x_2 & x_3 \end{bmatrix}$.

Definíció. Legyenek $\mathbf{x} = [x_i]$, $\mathbf{y} = [y_i]$ és $\mathbf{z} = [z_i]$ n -ed rendű vektorok. Legyen $\mathbf{z} = \mathbf{x} + \mathbf{y}$. Ekkor $z_i = x_i + y_i$.

Definíció. Legyen $\mathbf{x} = [x_i]$ és $\mathbf{y} = [y_i]$ n -ed rendű valós vektor. A belső szorzata vagy más néven skalár szorzata a sorvektor \mathbf{x}^T -nek és az oszlopvektor \mathbf{y} -nak

$$\mathbf{x}^T \mathbf{y} = \sum_{i=1}^n x_i y_i. \quad (3.1)$$

Definíció. Az \mathbf{x} és \mathbf{y} vektorok egymásra ortogonálisak, ha a belső szorzatuk 0.

Definíció. Legyenek \mathbf{p}_i vektorok és y_i skalárok, $i = 1, 2, \dots, n$. A

$$\sum_{i=1}^n \mathbf{p}_i y_i \quad (3.2)$$

vektor a \mathbf{p}_i vektorok lineáris kombinációja.

Definíció. A valós mátrix azonos rendű valós vektorok egy rendezett halmaza.

A mátrixokat a szakdolgozatban vastag nagybetűvel jelöljük. Egy $m \times n$ -es mátrixot értelmezhetünk úgy, mint m darab sorvektor, vagy mint n darab oszlopvektor. Röviden azt mondjuk, hogy a mátrix sorai és oszlopai. Az $\mathbf{A} = [a_{ij}]$ jelölésben a_{ij} az \mathbf{A} mátrix i -edik sorának j -edik eleme. A csupa nullából álló mátrixot vagy vektort $\mathbf{0}$ -val jelöljük. Egy mátrixra akkor mondjuk, hogy ritka, ha viszonylag kevés nullától különböző eleme van. Egy mátrixra akkor mondjuk, hogy kitöltött, ha viszonylag kevés nulla eleme van

Példa. Legyen $\mathbf{A} = [a_{ij}]$ $m \times n$ -es mátrix. Ekkor $i = 1, 2, \dots, m$ és $j = 1, 2, \dots, n$.

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \cdot & \cdot & \cdot & \cdot \\ \cdot & \cdot & \cdot & \cdot \\ \cdot & \cdot & \cdot & \cdot \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} \end{bmatrix}$$

Definíció. Ha egy mátrixnak ugyanannyi sora és oszlopa van, négyzetes mátrixnak nevezzük.

Definíció. A négyzetes mátrix rendje az oszlopainak száma.

Definíció. Az $\mathbf{A} = [a_{ij}]$ mátrix transzponáltját \mathbf{A}^T -vel jelöljük, jelentése $\mathbf{A}^T = [a_{ji}]$, azaz a mátrix sorainak és oszlopainak felcserélésével kapott mátrix.

Definíció. Legyen $\mathbf{A} = [a_{ij}]$ mátrix. A mátrix diagonális elemei azok az elemek, ahol $i = j$.

Definíció. Az $n \times n$ -es $\mathbf{D} = [d_{ij}]$ mátrix diagonális, ha $d_{ij} = 0$ minden $i \neq j$ indexre. A diagonális mátrixot $\text{diag}(d_i)$ -vel jelöljük, ahol d_i az i -edik diagonális elem.

Definíció. A $\text{diag}(d_i)$ mátrixot, ahol $d_i = 1$ minden i -re, egységmátrixnak nevezzük, és \mathbf{I} -vel jelöljük.

Definíció. Legyenek $\mathbf{A} = [a_{ij}]$, $\mathbf{B} = [b_{ij}]$ és $\mathbf{C} = [c_{ij}]$ $m \times n$ -es mátrixok. Legyen $\mathbf{C} = \mathbf{A} + \mathbf{B}$. Ekkor $c_{ij} = a_{ij} + b_{ij}$.

Definíció. Legyen \mathbf{A} $m \times n$ -es mátrix. Legyen $\mathbf{x} = [x_i]$ n -ed rendű vektor, $\mathbf{y} = [y_i]$ m -ed rendű vektor. Jelölje \mathbf{a}_i^T az \mathbf{A} mátrix i -edik sorát. Az \mathbf{A} mátrix és \mathbf{x} vektor mátrix-vektor szorzata $\mathbf{y} = \mathbf{Ax}$ és

$$y_i = \mathbf{a}_i^T \mathbf{x}. \quad (3.3)$$

A mátrix-vektor szorzás az összeadásra nézve disztributív.

Definíció. Legyen \mathbf{A} $m \times n$ -es mátrix és jelölje \mathbf{a}_i^T az \mathbf{A} mátrix i -edik sorát. Legyen \mathbf{B} $n \times p$ -s mátrix és jelölje \mathbf{b}_j a \mathbf{B} mátrix j -edik oszlopát. Az \mathbf{AB} mátrixszorzat eredménye a $\mathbf{C} = [c_{ij}]$ $m \times p$ -s mátrix, ahol

$$c_{ij} = \mathbf{a}_i^T \mathbf{b}_j. \quad (3.4)$$

Azaz képezzük az \mathbf{A} mátrix sorainak és a \mathbf{B} mátrix oszlopainak belső szorozatát. Az \mathbf{AB} mátrixszorzat esetén az \mathbf{A} mátrix oszlopainak száma meg kell egyezzen a \mathbf{B} mátrix sorainak számával, hogy a megfelelő sorvektorok és oszlopvektorok belső szorzatai jól definiáltak legyenek. A mátrixszorzás általában nem kommutatív, $\mathbf{AB} \neq \mathbf{BA}$. Egy mátrixot az egységmátrixszal szorozva önmagát kapjuk, $\mathbf{AI} = \mathbf{IA} = \mathbf{A}$.

Definíció. Az \mathbf{A} mátrix szimmetrikus, ha $\mathbf{A} = \mathbf{A}^T$. Az \mathbf{A} mátrix antiszimmetrikus, ha $\mathbf{A} = -\mathbf{A}^T$.

Mivel $(\mathbf{A}^T)^T = \mathbf{A}$ és $(\mathbf{AB})^T = \mathbf{B}^T \mathbf{A}^T$, ezért $(\mathbf{A}^T \mathbf{A})^T = \mathbf{A}^T (\mathbf{A}^T)^T = \mathbf{A}^T \mathbf{A}$. Azaz az $\mathbf{A}^T \mathbf{A}$ valós mátrix mindig szimmetrikus.

Definíció. Legyen $\mathbf{x}^T = [\mathbf{x}_1^T \ \mathbf{x}_2^T]$ n -ed rendű vektor, ahol $\mathbf{x}_1^T = [x_1, x_2, \dots, x_r]$ és $\mathbf{x}_2^T = [x_{r+1}, x_{r+2}, \dots, x_n]$ és $1 \leq r < n$. Az \mathbf{x}_1 és \mathbf{x}_2 vektorok az \mathbf{x} vektor részvektorai, vagy partíciói.

Példa. Legyenek $\mathbf{x} = [\mathbf{x}_1 \ \mathbf{x}_2]$, $\mathbf{y} = [\mathbf{y}_1 \ \mathbf{y}_2]$, \mathbf{u} n -ed rendű vektorok és $\mathbf{u} = \mathbf{x} + \mathbf{y}$. Ha $\mathbf{x}_1 = [x_1, x_2, \dots, x_r]$, $\mathbf{x}_2 = [x_{r+1}, x_{r+2}, \dots, x_n]$, $\mathbf{y}_1 = [y_1, y_2, \dots, y_r]$, $\mathbf{y}_2 = [y_{r+1}, y_{r+2}, \dots, y_n]$, $1 \leq r < n$, akkor $\mathbf{u} = [\mathbf{x}_1 + \mathbf{x}_2 \ \mathbf{y}_1 + \mathbf{y}_2]$. Igaz az is, hogy $\mathbf{x}^T \mathbf{y} = \mathbf{x}_1^T \mathbf{y}_1 + \mathbf{x}_2^T \mathbf{y}_2$.

Mátrixokat is részmátrixokra particionálhatunk. Ennek nagy jelentősége, hogy nagy mátrixokat egyszerűbben kezelhetünk. A művelettartás a részmátrixokra két particionált mátrix között azonban nem feltétlen jól definiált.

Definíció. Mátrixok egy halmaza egy művelet szerint jól particionált, ha a mátrixok részmátrixai között a művelet jól definiált.

Példa. Az \mathbf{E}_1 és \mathbf{F}_1 mátrixok az összeadás szerint jól particionáltak.

$$\mathbf{E}_1 = \begin{bmatrix} \mathbf{A} & \mathbf{B} \\ \mathbf{C} & \mathbf{D} \end{bmatrix} = \frac{\begin{array}{ccc|c} a_{11} & a_{12} & a_{13} & b_{11} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & b_{21} \\ c_{11} & c_{12} & c_{13} & d_{11} \\ c_{21} & c_{22} & c_{23} & d_{21} \end{array}}{\quad}, \quad \mathbf{F}_1 = \begin{bmatrix} \mathbf{J} & \mathbf{K} \\ \mathbf{L} & \mathbf{M} \end{bmatrix} = \frac{\begin{array}{ccc|c} j_{11} & j_{12} & j_{13} & k_{11} \\ j_{21} & j_{22} & j_{23} & k_{21} \\ l_{11} & l_{12} & l_{13} & m_{11} \\ l_{21} & l_{22} & l_{23} & m_{21} \end{array}}{\quad}$$

A szorzás szerint \mathbf{E}_1 és \mathbf{F}_1 nem jól particionáltak, mert a megfelelő részmátrixok szorzata (3.4) szerint nem képezhető.

Példa. Az \mathbf{E}_2 és \mathbf{F}_2 mátrixok a szorzás szerint jól particionáltak.

$$\mathbf{E}_2 = \begin{bmatrix} \mathbf{A} & \mathbf{B} \\ \mathbf{C} & \mathbf{D} \end{bmatrix} = \frac{\begin{array}{ccc|c} a_{11} & a_{12} & a_{13} & b_{11} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & b_{21} \\ c_{11} & c_{12} & c_{13} & d_{11} \\ c_{21} & c_{22} & c_{23} & d_{21} \end{array}}{\quad}, \quad \mathbf{F}_2 = \begin{bmatrix} \mathbf{J} & \mathbf{K} \\ \mathbf{L} & \mathbf{M} \end{bmatrix} = \frac{\begin{array}{c|ccc} j_{11} & k_{11} & k_{12} & k_{13} \\ j_{21} & k_{21} & k_{22} & k_{23} \\ j_{31} & k_{31} & k_{32} & k_{33} \\ l_{11} & m_{11} & m_{12} & m_{13} \end{array}}{\quad}$$

A szorzás eredménye

$$\mathbf{E}_1 \mathbf{F}_1 = \begin{bmatrix} \mathbf{AJ} + \mathbf{BL} & \mathbf{AK} + \mathbf{BM} \\ \mathbf{CJ} + \mathbf{DL} & \mathbf{CK} + \mathbf{DM} \end{bmatrix}.$$

Azonban az összeadás szerint \mathbf{E}_2 és \mathbf{F}_2 nem jól particionáltak, mert a megfelelő részmátrixok összege nem képezhető.

Definíció. Legyen \mathbf{A} $n \times n$ -es mátrix. Legyen \mathbf{A}_{11} az \mathbf{A} mátrix egy particionálásának részmátrixa. Ha az \mathbf{A}_{11} részmátrix elemei az \mathbf{A} mátrix főátlójára szimmetrikusan helyezkednek el, az \mathbf{A}_{11} részmátrixot főreszmátrixnak nevezzük.

Definíció. Legyen \mathbf{A} $n \times n$ -es mátrix. Legyen \mathbf{A} egy particionálása

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} \mathbf{A}_{11} & \mathbf{A}_{12} \\ \mathbf{A}_{21} & \mathbf{A}_{22} \end{bmatrix},$$

ahol \mathbf{A}_{11} $r \times r$ -es ($r < n$) főreszmátrix. Ekkor \mathbf{A}_{11} az \mathbf{A} mátrix első r -ed rendű főreszmátrixa.

Példa. Legyen

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{bmatrix}.$$

Az \mathbf{A} mátrix első elsőrendű főrészmátrixa

$$\begin{bmatrix} a_{11} \end{bmatrix},$$

az első másodrendű főrészmátrixa

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{bmatrix},$$

és az első harmadrendű főrészmátrixa önmaga.

Az alkalmazásokban gyakran szükség van komplex vektorokra, mátrixokra. A belső szorzatot leszámítva a fenti definíciók érvényesek komplex vektorokra és mátrixokra is, azzal a különbséggel, hogy a komplex vektorok elemei komplex számok, a komplex mátrixok elemei komplex vektorok. A belső szorzat általánosabb definíciója megköveteli, hogy egy vektor saját magával vett belső szorzata valós, nem negatív, és csak akkor nulla, ha a vektor nulla. Defináljuk a belső szorzatot komplex vektorokra is. A \mathbf{w} komplex vektor konjugáltját $\overline{\mathbf{w}}$ -vel, az \mathbf{A} komplex mátrix konjugáltját $\overline{\mathbf{A}}$ -val jelöljük.

Definíció. A $\mathbf{z} = \mathbf{x} + i\mathbf{y}$ komplex vektor Hermite-féle transzponáltja

$$\mathbf{z}^H = \overline{\mathbf{z}}^T = \mathbf{x}^T - i\mathbf{y}^T. \quad (3.5)$$

Definíció. Az $\mathbf{A} = \mathbf{B} + i\mathbf{C}$ komplex mátrix Hermite-féle transzponáltja

$$\mathbf{A}^H = \overline{\mathbf{A}}^T = \mathbf{B}^T - i\mathbf{C}^T. \quad (3.6)$$

Definíció. Az \mathbf{A} komplex mátrix Hermite-mátrix, ha $\mathbf{A} = \mathbf{A}^H$.

Példa. $\mathbf{A}^H \mathbf{z} = (\mathbf{B}^T - i\mathbf{C}^T)(\mathbf{x} + i\mathbf{y}) = \mathbf{B}^T \mathbf{x} + \mathbf{C}^T \mathbf{y} + i(\mathbf{B}^T \mathbf{y} - \mathbf{C}^T \mathbf{x})$.

A komplex Hermite-mátrixot így a valós szimmetrikus mátrix analógiájára definiáltuk. Hasonlóan a valós szimmetrikus esethez, a komplex esetre is igaz, hogy $(\mathbf{A}^H \mathbf{A})^H = \mathbf{A}^H \mathbf{A}$.

Definíció. A \mathbf{w} és a \mathbf{z} komplex vektor belső szorzata $\mathbf{z}^H \mathbf{w}$.

A $\mathbf{z}^H \mathbf{z} = (\mathbf{x}^T - i\mathbf{y}^T)(\mathbf{x} + i\mathbf{y}) = \mathbf{x}^T \mathbf{x} + \mathbf{y}^T \mathbf{y}$ szorzat nem lehet se komplex, se negatív, és csak akkor nulla, ha \mathbf{z} vektor nulla, így a definíció eleget tesz az általánosabb feltételeknek.

3.2. Lineáris függetlenség

A lineáris függetlenség alapvető fogalom nem csak a mátrix algebrában. A következő fejezetekben nagyban fogunk annak a következményeire támaszkodni, hogy vektorok lineárisan függetlenek-e, vagy sem.

Definíció. Az \mathbf{a}_i , $i = 1, 2, \dots, n$ vektorok lineárisan összefüggők, ha léteznek olyan x_i skalárok, amelyek nem mindegyike zérus, és a velük képzett lineáris kombinációra fennáll, hogy

$$\sum_{i=1}^n \mathbf{a}_i x_i = \mathbf{0}. \quad (3.7)$$

Ellenkező esetben az \mathbf{a}_i vektorok lineárisan függetlenek.

Példa. Az $\mathbf{a}_1^T = [1 \ 2 \ -1]$, $\mathbf{a}_2^T = [-2 \ -1 \ 1]$, $\mathbf{a}_3^T = [-1 \ 4 \ -1]$ vektorok lineárisan összefüggők, mert $3\mathbf{a}_1 + 2\mathbf{a}_2 - \mathbf{a}_3 = \mathbf{0}$.

Példa. Az $\mathbf{a}_1^T = [1 \ 0 \ 0]$, $\mathbf{a}_2^T = [1 \ 1 \ 0]$, $\mathbf{a}_3^T = [-1 \ 1 \ 1]$ vektorok lineárisan függetlenek, mert

$$\sum_{i=1}^n \mathbf{a}_i x_i = \begin{bmatrix} x_1 + x_2 + x_3 \\ x_2 + x_3 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}.$$

Ebből következik, hogy $x_3 = 0$. Így $x_2 + x_3 = 0$ és $x_1 + x_2 + x_3 = 0$ akkor és csak akkor teljesül, ha x_1 és x_2 is nulla.

Definíció. Az \mathbf{A} $m \times n$ -es mátrix oszlopai lineárisan összefüggők, ha létezik olyan n -ed rendű $\mathbf{x} \neq \mathbf{0}$ vektor, hogy $\mathbf{Ax} = \mathbf{0}$.

Ha az \mathbf{A} mátrix oszlopai lineárisan összefüggők, abból nem csak az következik, hogy az oszlopok megfelelő lineáris kombinációja nulla, hanem hogy létezik olyan $\mathbf{x} \neq \mathbf{0}$ vektor, amely az \mathbf{A} mátrix minden sorára ortogonális. Az \mathbf{x} vektor nem egyértelmű, mert skalárral szorzása nem változtat az ortogonalitáson, így \mathbf{x} tetszőlegesen méretezhető. Az \mathbf{A} mátrix oszlopainak lineáris függetlenségét nem befolyásolja, ha az \mathbf{A} mátrix sorait felcseréljük.

Definíció. A lineárisan független n -ed rendű vektorok halmazát, amelyből lineáris kombinációként bármely n -ed rendű vektor kifejezhető, bázisnak nevezzük.

3.1. Tétel. Az $n + 1$ darab n -ed rendű vektor lineárisan összefüggő.

Bizonyítás. Indukcióval bizonyítunk. Megmutatjuk, hogy ha bármely $(r - 1) \times r$ -es mátrix oszlopai lineárisan összefüggő, akkor bármely $r \times (r + 1)$ -es mátrix oszlopai is

lineárisan összefüggők. Legyen \mathbf{A}_1 $r \times (r+1)$ -es mátrix és

$$\mathbf{A}_1 = \begin{bmatrix} \mathbf{A} & \mathbf{b} \\ \mathbf{c}^T & \delta \end{bmatrix},$$

ahol \mathbf{A} $(r-1) \times r$ -es mátrix, \mathbf{b} oszlopvektor, \mathbf{c}^T sorvektor és δ skalár. Az $\mathbf{A} - \mathbf{b}\delta^{-1}\mathbf{c}^T$ egy $(r-1) \times r$ -es mátrix, és az indukciós feltétel szerint bármely $(r-1) \times r$ -es mátrix oszlopai lineárisan összefüggők. Ezért létezik egy olyan $\mathbf{x} \neq \mathbf{0}$ vektor, hogy

$$(\mathbf{A} - \mathbf{b}\delta^{-1}\mathbf{c}^T)\mathbf{x} = \mathbf{0}.$$

Ebből következik, hogy

$$\begin{bmatrix} \mathbf{A} & \mathbf{b} \\ \mathbf{c}^T & \delta \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \mathbf{x} \\ \delta^{-1}\mathbf{c}^T \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \mathbf{0} \\ 0 \end{bmatrix}.$$

Mivel $\mathbf{x} \neq \mathbf{0}$, léteznie kell egy olyan $\mathbf{y} \neq \mathbf{0}$ vektornak, hogy $\mathbf{A}_1\mathbf{y} = \mathbf{0}$. Tehát \mathbf{A}_1 sorai is lineárisan összefüggők. \square

Következmény. Az n -ed rendű vektorok bázisa mindig n darab vektor.

3.2. Tétel. Legyen r darab lineárisan független vektorunk, amik egy új vektor hozzáadásával lineárisan összefüggővé válnak. Ekkor az új vektor kifejezhető az eredeti r vektorok egyértelmű lineáris kombinációjaként.

Bizonyítás. Legyen \mathbf{A} $n \times r$ -es mátrix és \mathbf{b} n -ed rendű vektor. Legyenek az \mathbf{A} mátrix oszlopai lineárisan függetlenek. Legyen a \mathbf{b} vektor az \mathbf{A} mátrix oszlopaival lineárisan összefüggő. Mivel ez az összesen $r+1$ darab lineárisan összefüggő vektor, létezik olyan r -ed rendű \mathbf{y} vektor és η skalár, hogy $\mathbf{A}\mathbf{y} + \mathbf{b}\eta = \mathbf{0}$. A skalár η nem lehet nulla, mert akkor \mathbf{A} mátrix oszlopai lineárisan összefüggők lennének, ami ellent mond a hipotézisnek. Így az $\mathbf{y}\eta^{-1}$ vektor létezik, és ha $\mathbf{x} = \mathbf{y}\eta^{-1}$, akkor $\mathbf{b} = \mathbf{A}\mathbf{x}$. Azt kell belátni, hogy az \mathbf{x} vektor egyértelmű. Tegyük fel, hogy létezik olyan \mathbf{z} vektor, hogy $\mathbf{b} = \mathbf{A}\mathbf{z}$. Ha ezt kivonjuk az előző egyenlőségből, kapjuk, hogy $\mathbf{0} = \mathbf{A}(\mathbf{x} - \mathbf{z})$. Mivel \mathbf{A} mátrix oszlopai lineárisan függetlenek, ez csak akkor lehetséges, ha $\mathbf{x} = \mathbf{z}$. \square

Definíció. Az \mathbf{A} mátrix lineárisan független oszlopainak maximum darabszáma az mátrix rangja. Jelölése $r(\mathbf{A})$.

3.3. Nemszinguláris mátrixok

Definiáljuk a nemszinguláris mátrixot. Ehhez megvizsgáljuk a mátrix oszlopainak illetve sorainak lineáris függőségét, definiáljuk a mátrix inverzét, és megvizsgáljuk a lineáris függőség és a mátrix inverze közötti kapcsolatot.

3.3. Tétel. *Nem létezik olyan \mathbf{X} mátrix, hogy $\mathbf{AX} = \mathbf{I}$, ha \mathbf{A} mátrix sorai lineárisan összefüggők.*

Bizonyítás. Tegyük fel az ellenkezőjét. Mivel \mathbf{A} mátrix lineárisan összefüggő, létezik olyan $\mathbf{y} \neq \mathbf{0}$ vektor, hogy $\mathbf{y}^T \mathbf{A} = \mathbf{0}^T$. Így $\mathbf{y}^T \mathbf{AX} = \mathbf{0}^T$, de mivel $\mathbf{AX} = \mathbf{I}$, ez csak akkor teljesül, ha $\mathbf{y} = \mathbf{0}$. Így ellentmondáshoz jutottunk. \square

Definíció. Legyen \mathbf{A} négyzetes mátrix. Ha létezik olyan \mathbf{X} mátrix, hogy

$$\mathbf{AX} = \mathbf{I}, \quad (3.8)$$

akkor \mathbf{X} az \mathbf{A} mátrix jobboldali inverze. Ha létezik olyan \mathbf{Y} mátrix, hogy

$$\mathbf{YA} = \mathbf{I}, \quad (3.9)$$

akkor \mathbf{Y} az \mathbf{A} mátrix baloldali inverze.

Definíció. Legyen \mathbf{A} négyzetes mátrix. Ha létezik olyan \mathbf{X} mátrix, hogy

$$\mathbf{AX} = \mathbf{XA} = \mathbf{I}, \quad (3.10)$$

akkor \mathbf{X} az \mathbf{A} mátrix inverze. Az \mathbf{A} mátrix inverzének jelölése \mathbf{A}^{-1} .

Egy mátrix invertálható, ha létezik inverze.

3.4. Tétel. *Legyen \mathbf{A} n -ed rendű négyzetes mátrix. Ha az \mathbf{A} mátrix oszlopai lineárisan függetlenek, létezik olyan \mathbf{X} mátrix, hogy $\mathbf{AX} = \mathbf{I}$.*

Bizonyítás. Legyen \mathbf{A} $n \times n$ -es négyzetes mátrix, és legyenek az oszlopai lineárisan függetlenek. Legyenek \mathbf{A}_i ($i = 1, 2, \dots, n$) $(n-1) \times n$ -es mátrixok. Az \mathbf{A}_i mátrix mindig legyen az \mathbf{A} mátrix i -edik sorának elhagyásával kapott mátrix. Azaz \mathbf{A}_i j -edik sora az \mathbf{A} mátrix j -edik sora, ha $1 \leq j \leq i-1$, de a $(j+1)$ -edik sora, ha $i \leq j \leq n-1$. A 3.1-es tételből következik, hogy mindig létezik olyan $\mathbf{x}_i \neq \mathbf{0}$, hogy $\mathbf{A}_i \mathbf{x}_i = \mathbf{0}$. Mivel létezik olyan \mathbf{x}_i , hogy $\mathbf{A}_i \mathbf{x}_i = \mathbf{0}$, de $\mathbf{A} \mathbf{x}_i \neq \mathbf{0}$, így az $\mathbf{A} \mathbf{x}_i$ vektornak egyedül az i -edik eleme nem nulla. Minden i -re választhatjuk \mathbf{x}_i -t úgy, hogy $\mathbf{A} \mathbf{x}_i = \mathbf{e}_i$ legyen, ahol \mathbf{e}_i az n -ed rendű egységmátrix i -edik oszlopa. Legyen $\mathbf{X} = [\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_n]$, így $\mathbf{AX} = \mathbf{I}$. \square

3.5. Tétel. *Ha egy négyzetes mátrix oszlopai lineárisan függetlenek, akkor jobboldali inverze egyértelmű.*

Bizonyítás. Legyen \mathbf{A} négyzetes mátrix, és legyenek az oszlopai lineárisan függetlenek. Tegyük fel, hogy az \mathbf{A} mátrix jobboldali inverze nem egyértelmű, azaz léteznek olyan $\mathbf{X} \neq \mathbf{Y}$ mátrixok, hogy $\mathbf{AX} = \mathbf{I}$ és $\mathbf{AY} = \mathbf{I}$. Vonjuk ki a két egyenlőséget egymásból, így kapjuk, hogy $\mathbf{A}(\mathbf{X} - \mathbf{Y}) = \mathbf{0}$. Ez azonban az \mathbf{A} mátrix oszlopainak lineáris függetlensége miatt csak akkor lehetséges, ha $\mathbf{X} = \mathbf{Y}$. \square

3.6. Tétel. *Ha egy négyzetes mátrixnak létezik egyértelmű jobboldali inverze, akkor az megegyezik a baloldali inverzével.*

Bizonyítás. Legyen \mathbf{A} négyzetes mátrix, és legyenek az oszlopai lineárisan függetlenek. Legyen $\mathbf{A}\mathbf{X} = \mathbf{I}$. Az egyenlőséget jobbról \mathbf{A} mátrixszal szorozva kapjuk, hogy $\mathbf{A}\mathbf{X}\mathbf{A} = \mathbf{A}$, átrendezve $\mathbf{A}(\mathbf{X}\mathbf{A} - \mathbf{I}) = \mathbf{0}$. Ebből az \mathbf{A} mátrix oszlopainak lineáris függetlensége miatt következik, hogy $\mathbf{X}\mathbf{A} = \mathbf{I}$. \square

Definíció. Legyen \mathbf{A} négyzetes mátrix. Ha a következő ekvivalens állítások teljesülnek, akkor az \mathbf{A} mátrix nonszinguláris, egyébként szinguláris.

1. \mathbf{A} -nak vannak lineárisan független oszlopai.
2. \mathbf{A} -nak vannak lineárisan független sorai.
3. \mathbf{A} invertálható.

Definiálunk és megvizsgálunk néhány elméleti vagy gyakorlati szempontból fontos nonszinguláris mátrixot.

3.7. Tétel. *Legyen \mathbf{A} négyzetes mátrix, és legyen*

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} \mathbf{A}_{11} & \mathbf{A}_{12} \\ \mathbf{0} & \mathbf{A}_{22} \end{bmatrix},$$

ahol \mathbf{A}_{11} és \mathbf{A}_{22} részmátrixok is négyzetes mátrixok. Ekkor az \mathbf{A} mátrix akkor és csak akkor nonszinguláris, ha \mathbf{A}_{11} és \mathbf{A}_{22} részmátrixok nonszingulárisak.

Bizonyítás. Legyenek \mathbf{A}_{11} és \mathbf{A}_{22} részmátrixok nonszingulárisak. Ekkor

$$\mathbf{A}^{-1} = \begin{bmatrix} \mathbf{A}_{11}^{-1} & \mathbf{A}_{11}^{-1}\mathbf{A}_{12}\mathbf{A}_{22}^{-1} \\ \mathbf{0} & \mathbf{A}_{22}^{-1} \end{bmatrix}.$$

Tehát \mathbf{A} inverz létezik, mert \mathbf{A}_{11} és \mathbf{A}_{22} inverzek léteznek. Ebből következik, hogy az \mathbf{A} mátrix nonszinguláris.

Legyen \mathbf{A}_{11} részmátrix szinguláris. Ekkor mindig létezik olyan $\mathbf{x} \neq \mathbf{0}$ vektor, hogy $\mathbf{A}_{11}\mathbf{x} = \mathbf{0}$. Ekkor az \mathbf{A} mátrix szingularitása csak \mathbf{A}_{11} részmátrixtól függ, mert

$$\begin{bmatrix} \mathbf{A}_{11} & \mathbf{A}_{12} \\ \mathbf{0} & \mathbf{A}_{22} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \mathbf{x} \\ \mathbf{0} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \mathbf{0} \\ \mathbf{0} \end{bmatrix}.$$

Ezért, ha \mathbf{A}_{11} részmátrix szinguláris, akkor az \mathbf{A} mátrix szinguláris. Hasonlóan, ha \mathbf{A}_{22} részmátrix szinguláris, mindig létezik olyan $\mathbf{y} \neq \mathbf{0}$ vektor, hogy $\mathbf{y}^T \mathbf{A}_{22} = \mathbf{0}^T$. \square

Definíció. Az ortogonális mátrix olyan valós mátrix, melynek az inverze a transzponáltja.

Definíció. Az $\mathbf{U} = [u_{ij}]$ négyzetes mátrix felső háromszögmátrix, ha $u_{ij} = 0$ minden $i > j$ -re.

Definíció. Az $\mathbf{L} = [l_{ij}]$ négyzetes mátrix alsó háromszögmátrix, ha $l_{ij} = 0$ minden $i < j$ -re.

3.8. Tétel. Az $\mathbf{U} = [u_{ij}]$ felső háromszögmátrix akkor és csak akkor nonszinguláris, ha $u_{ii} \neq 0$ minden i -re.

Bizonyítás. Legyen \mathbf{U} n -ed rendű felső háromszögmátrix. Legyen \mathbf{U}_i az első i -ed rendű főreszmátrixa \mathbf{U} -nak., azaz $\mathbf{U} = \mathbf{U}_n$. Legyen

$$\mathbf{U} = \begin{bmatrix} \mathbf{U}_{i-1} & \mathbf{v}_i \\ \mathbf{0} & u_{ii} \end{bmatrix}, \quad 2 \leq i \leq n$$

és $\mathbf{v}_i^T = [u_{1i}, u_{2i}, \dots, u_{(i-1)i}]$. A 3.7-es tételből következik, hogy \mathbf{U} akkor és csak akkor nonszinguláris, ha minden \mathbf{U}_i főreszmátrix nonszinguláris. Ha $u_{ii} \neq 0$ bármely $1 \leq i \leq n$ esetén, akkor $\mathbf{U}_1, \mathbf{U}_2, \dots, \mathbf{U}_n$ főreszmátrixok nonszingulárisak, azaz \mathbf{U} nonszinguláris. \square

3.9. Tétel. Négyzetes mátrixok szorzata akkor és csak akkor nonszinguláris, ha a szorzat minden tényezője nonszinguláris.

Bizonyítás. Legyenek \mathbf{A} , \mathbf{B} és \mathbf{C} négyzetes mátrixok. Legyen $\mathbf{C} = \mathbf{AB}$. Tegyük fel, hogy \mathbf{B} és \mathbf{C} mátrixok nonszingulárisak, de \mathbf{A} mátrix szinguláris. Mivel \mathbf{C} nonszinguláris, létezik inverze, és $\mathbf{CC}^{-1} = \mathbf{I}$. Ebből következik, hogy $(\mathbf{AB})\mathbf{C}^{-1} = \mathbf{I}$. De ez csak akkor lehetséges, ha $\mathbf{C}^{-1} = \mathbf{B}^{-1}\mathbf{A}^{-1}$, amivel ellentmondáshoz jutottunk. \square

Definíció. Az \mathbf{A} valós mátrix pozitív definit, ha \mathbf{A} nonszinguláris, és $\mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x} > 0$ minden $\mathbf{x} \neq \mathbf{0}$ -ra.

3.10. Tétel. Legyen \mathbf{A} $m \times n$ -es valós mátrix lineárisan független oszlopokkal. Ekkor $\mathbf{A}^T \mathbf{A}$ pozitív definit.

Bizonyítás. Legyen \mathbf{A} $m \times n$ -es valós mátrix lineárisan független oszlopokkal. Az $\mathbf{A}^T \mathbf{A}$ mátrix szimmetrikus. Legyen $\mathbf{y} = \mathbf{Ax}$, így $\mathbf{x}^T \mathbf{A}^T \mathbf{A} \mathbf{x} = \mathbf{y}^T \mathbf{y} > 0$, akkor és csak akkor, ha $\mathbf{y} \neq \mathbf{0}$. Mivel az \mathbf{A} mátrix oszlopai lineárisan függetlenek, \mathbf{y} akkor és csak akkor nulla, ha \mathbf{x} is nulla. Az $\mathbf{x}^T \mathbf{A}^T \mathbf{A} \mathbf{x}$ akkor és csak akkor nulla, ha $\mathbf{x} = \mathbf{0}$. \square

3.4. Vektornormák és mátrixnormák

Gyakran akarunk vektorokat vagy mátrixokat a nagyságuk alapján összehasonlítani. Például ha egy iteratív eljárással közelítünk egy vektorhoz, a hibavektor (azaz a vektor és a közelítő vektor közötti különbség) nagysága jó ha gyorsan csökken. A norma a vektorokhoz és a mátrixokhoz egy skalárt rendel.

Definíció. Az $\|\mathbf{x}\|$ skalár az \mathbf{x} vektor normája, ha kielégíti a következő három feltételt.

1. $\|\mathbf{x}\| = 0$, ha $\mathbf{x} = \mathbf{0}$, egyébként $\|\mathbf{x}\| > 0$.
2. $\|\mathbf{x}\theta\| = \|\mathbf{x}\| |\theta|$, ahol θ skalár.
3. $\|\mathbf{x} + \mathbf{y}\| \leq \|\mathbf{x}\| + \|\mathbf{y}\|$.

Definíció. Az \mathbf{x} vektor l_1 , l_2 , l_∞ normáinak definíciója:

1. $\|\mathbf{x}\|_1 = \sum_i |x_i|$ az l_1 norma,
2. $\|\mathbf{x}\|_2 = (\sum_i |x_i|^2)^{\frac{1}{2}}$ az l_2 (euklideszi) norma,
3. $\|\mathbf{x}\|_\infty = \max_i |x_i|$ az l_∞ (maximum) norma.

3.11. Tétel. (Cauchy-egyenlőtlenség) Legyen \mathbf{x} és \mathbf{y} n -ed rendű nem nulla vektor. Az

$$|\mathbf{x}^T \mathbf{y}| \leq \|\mathbf{x}\|_2 \|\mathbf{y}\|_2 \quad (3.11)$$

egyenlőtlenség akkor és csak akkor igaz, ha \mathbf{y} vektor skalárszorosa \mathbf{x} vektornak.

A Cauchy-egyenlőtlenség komplex vektorokra is igaz, ha a transzponáltat Hermite-féle transzponáltra cseréjük.

Definíció. Az $\|\mathbf{A}\|$ skalár az \mathbf{A} mátrix normája, ha kielégíti a következő négy feltételt.

1. $\|\mathbf{A}\| = 0$, ha $\mathbf{A} = \mathbf{0}$, egyébként $\|\mathbf{A}\| > 0$.
2. $\|\mathbf{A}\theta\| = \|\mathbf{A}\| |\theta|$, ahol θ skalár.
3. $\|\mathbf{A} + \mathbf{B}\| \leq \|\mathbf{A}\| + \|\mathbf{B}\|$.
4. $\|\mathbf{AB}\| \leq \|\mathbf{A}\| \|\mathbf{B}\|$.

Definíció. Az \mathbf{A} mátrix $\|\mathbf{A}\|_p$ indukált normájának definíciója

$$\|\mathbf{A}\|_p = \max_{\mathbf{x} \neq \mathbf{0}} \frac{\|\mathbf{Ax}\|_p}{\|\mathbf{x}\|_p}, \quad (3.12)$$

ahol $p = 1, 2$ vagy ∞ .

Az indukált mátrixnormákra mindig igaz, hogy $\|\mathbf{Ax}\| \leq \|\mathbf{A}\| \|\mathbf{x}\|$. Ez a gyakorlatban sokszor hasznos. Az l_1 indukált mátrixnormát explicit az

$$\|\mathbf{A}\|_1 = \max_j \sum_i |a_{ij}| \quad (3.13)$$

képlettel számolhatjuk. Az l_∞ indukált mátrixnormát az

$$\|\mathbf{A}\|_\infty = \max_i \sum_j |a_{ij}| \quad (3.14)$$

képlettel számolhatjuk. Az l_2 által indukált mátrixnormát spektrális normának hívjuk. A spektrális norma elméleti fontossága mellett nagy gyakorlati hátránya, hogy nincs egyszerű explicit képlet a kiszámolására.

Definíció. Az \mathbf{A} mátrix Frobenius normájának definíciója

$$\|\mathbf{A}\|_F = \left(\sum_{i,j} |a_{ij}|^2 \right)^{\frac{1}{2}}. \quad (3.15)$$

A Frobenius norma az euklideszi vektornorma mátrix megfelelője, de nem az euklideszi vektornorma által indukált mátrixnorma. Nem vektornorma által indukált mátrixnorma, ezért a gyakorlatban sokszor szükségtelenül pontatlan eredményekhez vezet.

4. Lineáris egyenletrendszerek megoldása, osztályozása

A megoldása az

$$\mathbf{A}\mathbf{x} = \mathbf{b} \quad (4.1)$$

alakú egyenletrendszernek, ahol \mathbf{A} n -ed rendű nonszinguláris mátrix, \mathbf{x} ismeretlen n -ed rendű vektor, \mathbf{b} tetszőleges n -ed rendű vektor, az egyik leggyakoribb feladat. Az \mathbf{A} mátrix az egyenletrendszer együtthatómátrixa. A (4.1) egyenletrendszernek akkor és csak akkor létezik megoldása, ha a \mathbf{b} vektor lineárisan kifejezhető az \mathbf{A} mátrix oszlopvektoraiból. Vagy másként fogalmazva, a \mathbf{b} vektor és az \mathbf{A} mátrix oszlopvektoraik nem lineárisan függetlenek. Ekkor az egyenletrendszer megoldása

$$\mathbf{A}^{-1}\mathbf{b}. \quad (4.2)$$

Az \mathbf{A} mátrix inverzének számolása a gyakorlatban nem célszerű, mert túl műveletigényes. A megoldási módszerek két fő osztálya az iteratív eljárások és direkt eljárások. Egy megoldási módszer hatékonysága két fő szempont alapján bírálható el:

1. A megoldási módszer mennyire gyors, azaz mennyire műveletigényes?
2. Mennyire pontos a kiszámított megoldás?

A gyakorlatban előforduló együtthatómátrixok általában vagy kitöltöttek és alacsony rendszámúak (pl. a rendszám kisebb mint 30), vagy ritkák és nagy rendszámúak. A direkt eljárások általában előnyösebbek a kis rendszámú kitöltött mátrixoknál, míg az iteratív eljárások általában előnyösebbek a nagy rendszámú ritka mátrixoknál.

Az egyenletrendszer megoldásánál számolnunk kell különböző hibaforrásokkal. Hibaforrás lehet az együtthatómátrix vagy a jobboldali \mathbf{b} vektor elemeinek hibája, a számítások közben keletkező kerekítési hibák, és a megoldási módszer képlethibája.

4.1. Direkt eljárások

A direkt eljárások mentesek a képlethibától, és a megoldást véges sok lépésben állítják elő. Elméletben a megoldás pontos, a gyakorlatban azonban ez mégsem teljesül, a lépések közben keletkező kerekítési hibák miatt. A direkt eljárások alapja az (4.1) egyenletrendszer sorozatos transzformációja, amíg a megoldás könnyen számolhatóvá válik.

Az LU felbontás

Definíció. Az \mathbf{A} mátrix LU felbontásán az

$$\mathbf{A} = \mathbf{L}\mathbf{U} \quad (4.3)$$

felbontást értjük, ahol \mathbf{L} alsó háromszögmátrix és \mathbf{U} felső háromszögmátrix.

Az LU felbontással az (4.1) egyenletrendszer megoldása az

$$\mathbf{L}\mathbf{y} = \mathbf{b} \quad (4.4)$$

és

$$\mathbf{U}\mathbf{x} = \mathbf{y} \quad (4.5)$$

háromszög alakú egyenletrendszerek megoldására egyszerűsíthető, ahol \mathbf{y} vektor a felbontás egy köztes eredménye. Először a (4.5) egyenletrendszert oldjuk meg. Legyen $\mathbf{U} = [u_{ij}]$, $\mathbf{x} = [x_i]$ és $\mathbf{y} = [y_i]$ ($i, j = 1, 2, \dots, n$) ekkor

$$x_i = (y_i - \sum_{j=i+1}^n u_{ij}x_j)/u_{ii}, \quad (4.6)$$

ahol $u_{ii} \neq 0$. Ahhoz, hogy a (4.5) egyenletrendszernek tetszőleges \mathbf{y} vektorra legyen megoldása, feltételezzük, hogy \mathbf{U} mátrix nonsinguláris. Így a 3.8-es tételből következik, hogy $u_{ii} \neq 0$. A (4.4) egyenletrendszer \mathbf{y} vektor ismeretében hasonlóan oldható meg.

4.1. Tétel. Az \mathbf{A} nonszinguláris mátrixnak akkor és csak akkor létezik LU felbontása, ha az \mathbf{A} mátrix minden főrészmátrixa nonszinguláris.

Bizonyítás. Legyen \mathbf{A} mátrix nonszinguláris. Megmutatjuk, hogy ha az $\mathbf{A} = \mathbf{LU}$ felbontás létezik, akkor az \mathbf{A} mátrix főrészmátrixai szükségképpen nonszingulárisak. Particionáljuk \mathbf{A} mátrixot úgy, hogy

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} \mathbf{A}_{11} & \mathbf{A}_{12} \\ \mathbf{A}_{21} & \mathbf{A}_{22} \end{bmatrix},$$

ahol \mathbf{A}_{11} az első tetszőleges rendű főrészmátrixa az \mathbf{A} mátrixnak. Particionáljuk az \mathbf{L} és \mathbf{U} mátrixokat hasonlóan. Azaz

$$\begin{bmatrix} \mathbf{L}_{11} & \mathbf{0} \\ \mathbf{L}_{21} & \mathbf{L}_{22} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \mathbf{U}_{11} & \mathbf{U}_{12} \\ \mathbf{0} & \mathbf{U}_{22} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \mathbf{A}_{11} & \mathbf{A}_{12} \\ \mathbf{A}_{21} & \mathbf{A}_{22} \end{bmatrix}$$

és

$$\mathbf{L}_{11}\mathbf{U}_{11} = \mathbf{A}_{11}.$$

Az \mathbf{A} mátrix nonszinguláris, így a 3.9-es tétel miatt \mathbf{L} és \mathbf{U} mátrixok is nonszingulárisak. A 3.7-es tétel miatt \mathbf{L}_{11} és \mathbf{U}_{11} szintén nonszingulárisak, így \mathbf{A}_{11} nonszinguláris. Mivel \mathbf{A}_{11} az első tetszőleges rendű főrészmátrixa az \mathbf{A} mátrixnak, így az \mathbf{A} mátrix szükségképpen nonszinguláris.

Legyen

$$\mathbf{A}_r = \mathbf{L}_r \mathbf{U}_r, \quad (4.7)$$

ahol \mathbf{A}_r , \mathbf{L}_r és \mathbf{U}_r az \mathbf{A} , \mathbf{L} és \mathbf{U} mátrixok r -ed rendű főrészmátrixai. Megmutatjuk, hogy ha \mathbf{A}_r nonszinguláris, akkor \mathbf{A}_{r+1} is szükségképpen nonszinguláris. Indukcióval bizonyítunk. Particionáljuk \mathbf{A}_{r+1} -t úgy, hogy

$$\mathbf{A}_{r+1} = \begin{bmatrix} \mathbf{A}_r & \mathbf{b}_r \\ \mathbf{c}_r^T & \delta_r \end{bmatrix}, \quad (4.8)$$

ahol \mathbf{b}_r és \mathbf{c}_r r -ed rendű vektorok és δ_r skalár. Particionáljuk \mathbf{L}_{r+1} -et és \mathbf{U}_{r+1} -et úgy, hogy

$$\mathbf{L}_{r+1} = \begin{bmatrix} \mathbf{L}_r & \mathbf{0} \\ \mathbf{p}_r & \lambda_r \end{bmatrix} \quad (4.9)$$

és

$$\mathbf{U}_{r+1} = \begin{bmatrix} \mathbf{U}_r & \mathbf{v}_r \\ \mathbf{0}^T & \mu_r \end{bmatrix}. \quad (4.10)$$

Ekkor található olyan $\mathbf{p}_r, \lambda_r, \mathbf{v}_r$ és μ_r , hogy

$$\mathbf{L}_{r+1}\mathbf{U}_{r+1} = \mathbf{A}_{r+1}. \quad (4.11)$$

A particionált (4.8), (4.9) és (4.10) mátrixokkal felírva a (4.11) egyenlőséget

$$\begin{bmatrix} \mathbf{L}_r & \mathbf{0} \\ \mathbf{p}_r & \lambda_r \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \mathbf{U}_r & \mathbf{v}_r \\ \mathbf{0}^T & \mu_r \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \mathbf{A}_r & \mathbf{b}_r \\ \mathbf{c}_r^T & \delta_r \end{bmatrix}.$$

A szorzás elvégzése után kapjuk a (4.7) egyenlőséget és az

$$\mathbf{L}_r \mathbf{v}_r = \mathbf{b}_r, \quad (4.12)$$

$$\mathbf{p}_r^T \mathbf{U}_r = \mathbf{c}_r^T \quad (4.13)$$

és

$$\mathbf{p}_r^T \mathbf{v}_r + \lambda_r \mu_r = \delta_r, \quad (4.14)$$

egyenlőségeket. Mivel a hipotézis szerint \mathbf{A}_r nemszinguláris, a (4.7) egyenlőségből következik, hogy \mathbf{L}_r és \mathbf{U}_r szintén nemszingulárisak. Ezért léteznek olyan egyértelmű \mathbf{p}_r és \mathbf{v}_r vektorok, amelyek kielégítik a (4.12) és (4.13) egyenlőségeket. Mivel található olyan λ_r és μ_r skalárok, amik kielégítik a (4.14) egyenlőséget, létezik olyan \mathbf{L}_{r+1} és \mathbf{U}_{r+1} , amik kielégítik a (4.11) egyenlőséget. Tehát, ha az \mathbf{A} mátrix első r -ed rendű főreszmátrixa nemszinguláris, és az \mathbf{A} mátrixnak létezik LU felbontása, akkor az \mathbf{A} mátrix első $r + 1$ -ed rendű főreszmátrixa is nemszinguláris. \square

A Gauss-féle elimináció

Az egyik legrégebbi és legjobb módszer a (4.1) egyenletrendszer megoldására a Gauss-féle elimináció. Az első, második, stb. egyenlőség megfelelő skalárszorosát kivonjuk a többi egyenlőségből, úgy hogy ezzel az ismeretlen változókat elimináljuk. Ezt addig folytatjuk, amíg az utolsó egyenlőségben már csak egy ismeretlen változó marad. ekkor a kapott egyenlőségek felső háromszög alakúak. A módszert először egy példán mutatjuk be.

Példa. Oldjuk meg a

$$\begin{array}{rrrrrcl} 2x_1 & +x_2 & +3x_3 & -x_4 & = & 3 \\ -4x_1 & -3x_2 & -4x_3 & +5x_4 & = & 2 \\ 6x_1 & +4x_2 & +4x_3 & -5x_4 & = & -1 \\ -4x_1 & -3x_2 & +2x_3 & +4x_4 & = & 7 \end{array}$$

egyenletrendszert! Vonjuk ki az 1. egyenlőség (-2) -szeresét a második és negyedik

egyenlősből, és a 3-szorosát a harmadik egyenlősből. Így ezekből az egyenlőségekből az x_1 ismeretlent elimináltuk, és a

$$\begin{array}{rrrrr} 2x_1 & +x_2 & +3x_3 & -x_4 & = & 3 \\ & -x_2 & +2x_3 & +3x_4 & = & 8 \\ & & x_2 & -5x_3 & -2x_4 & = -10 \\ & & -3x & +8x_3 & +2x_4 & = 13 \end{array}$$

új egyenletrendszert kaptuk. Az új egyenletrendszerben az x_2 ismeretlen eliminálásához vonjuk ki a 2. egyenlőség (-1) -szeresét a harmadik egyenlősből, és az 1-szeresét a negyedik egyenlősből. Így ezekből az egyenlőségekből az x_2 ismeretlent elimináltuk, és a

$$\begin{array}{rrrrr} 2x_1 & +x_2 & +3x_3 & -x_4 & = & 3 \\ & -x_2 & +2x_3 & +3x_4 & = & 8 \\ & & -3x_3 & x_4 & = & -2 \\ & & +6x_3 & x_4 & = & 5 \end{array}$$

új egyenletrendszert kaptuk. Végül vonjuk ki a 3. egyenlőség (-2) -szeresét a negyedik egyenlősből. Így a negyedik egyenlősből x_2 -t elimináltuk, és a

$$\begin{array}{rrrrr} 2x_1 & +x_2 & +3x_3 & -x_4 & = & 3 \\ & -x_2 & +2x_3 & +3x_4 & = & 8 \\ & & -3x_3 & x_4 & = & -2 \\ & & & x_4 & = & 1 \end{array}$$

új egyenletrendszert kaptuk. Visszahelyettesítve az $x_4 = 1$ -et kapjuk, hogy $x_3 = 1$, $x_2 = -3$ és $x_1 = 2$.

Legyen $\mathbf{A}^{(r-1)} = [a_{ij}^{(r-1)}]$ a (4.1) egyenletrendszer Gauss-féle eliminációval való megoldásakor az $(r-1)$ -edik eliminációs lépés után kapott együtthatómátrix. Legyen $\mathbf{M}_r = [m_{ij}]$ és

$$\mathbf{A}^{(r)} = \mathbf{M}_r \mathbf{A}^{(r-1)}. \quad (4.15)$$

A (4.15) egyenlőségben az \mathbf{M}_r mátrixot úgy választjuk, hogy a szorzás eredményeként az $\mathbf{A}^{(r)}$ együtthatómátrix r -edik oszlopában az r -edik sor alatt az együtthatókra nullákat kapjunk. Ekkor az $\mathbf{A}^{(r)}$ mátrixot úgy számolhatjuk, hogy kivonjuk az $\mathbf{A}^{(r-1)}$ mátrix r -edik sorának m_{ir} -szeresét az $\mathbf{A}^{(r-1)}$ mátrix i -edik sorából minden i -re, ahol $i = r+1, r+2, \dots, n$.

Definíció. A (4.15) egyenlőségben az m_{ir} elemeket multiplikátoroknak hívjuk. Az $a_{rr}^{(r-1)}$ elemeket pedig r -edik pivot, vagy r -edik főelemnek hívjuk.

A (4.15) egyenlőségben

$$m_{ir} = \frac{a_{ir}^{(r-1)}}{a_{rr}^{(r-1)}}. \quad (4.16)$$

és

$$\mathbf{M}_r = \mathbf{I} - \mathbf{m}_r \mathbf{e}_r^T, \quad (4.17)$$

ahol

$$\mathbf{m}_r = [0, 0, \dots, 0, m_{r+1,r}, m_{r+2,r}, \dots, m_{nr}]^T. \quad (4.18)$$

A (4.16) egyenlőségből következik, hogy a pivot elemek nem lehetnek nullák.

4.2. Iteratív eljárások

Az iteratív megoldási módszereknél a (4.1) egyenletrendszer \mathbf{A} mátrixa lényegében változatlan marad és közelítő \mathbf{x}_i ($i = 1, 2, \dots$) megoldásokat generálunk. Azt reméljük, hogy az $\{\mathbf{x}_i\}$ sorozat a megoldáshoz konvergál.

Definíció. Az \mathbf{A} mátrixot $\mathbf{P} - \mathbf{Q}$ alakban kifejezve, ahol \mathbf{P} nonszinguláris, az \mathbf{A} mátrix felosztásának nevezzük.

Legyen az $\mathbf{A} = \mathbf{P} - \mathbf{Q}$ olyan felosztás, hogy a $\mathbf{P}\mathbf{y} = \mathbf{c}$ egyenletrendszer egyszerűen megoldható. Írjuk a (4.1) egyenletrendszert

$$\mathbf{P}\mathbf{x} = \mathbf{b} + \mathbf{Q}\mathbf{x} \quad (4.19)$$

alakban. Az \mathbf{x} vektort úgy próbáljuk meghatározni, hogy egy tetszőleges \mathbf{x}_0 becslésből kiindulva egy $\{\mathbf{x}_i\}$ sorozatot generálunk, a

$$\mathbf{P}\mathbf{x}_{i+1} = \mathbf{b} + \mathbf{Q}\mathbf{x}_i \quad (4.20)$$

egyenletrendszer sorozatos megoldásával.

4.2. Tétel. A (4.20) egyenlőségből képzett $\{\mathbf{x}_i\}$ sorozat a (4.1) egyenletrendszer megoldásához konvergál, ha $\|\mathbf{P}^{-1}\mathbf{Q}\| < 1$, tetszőleges normával.

Bizonyítás. Legyen a hibavektor $\mathbf{e}_i = \mathbf{x}_i - \mathbf{x}$, ahol $\mathbf{x} = \mathbf{A}^{-1}\mathbf{b}$, a (4.1) egyenletrendszer megoldása. A (4.19) összefüggést kivonva a (4.20) összefüggésből és balról \mathbf{P}^{-1} -el szorozva kapjuk, hogy $\mathbf{e}_{i+1} = \mathbf{P}^{-1}\mathbf{Q}\mathbf{e}_i$.

Legyen $\|\mathbf{P}^{-1}\mathbf{Q}\| = \alpha$, ekkor $\|\mathbf{e}_{i+1}\| \leq \alpha \|\mathbf{e}_i\|$, és ebből következik, hogy $\|\mathbf{e}_i\| \leq \alpha^i \|\mathbf{e}_0\|$. Tehát ha $\alpha < 1$, elég nagy i -re $\|\mathbf{e}_i\|$ tetszőlegesen kicsi. Azaz $\lim_{i \rightarrow \infty} \mathbf{x}_i = \mathbf{x}$. \square

A fentiekben feltételeztük, hogy az \mathbf{A} mátrix felosztása, a \mathbf{P} és a \mathbf{Q} mátrix i -től függetlenek.

Definíció. Az iterációs eljárást stacionáriusnak nevezzük, ha az iterációs felosztás nem függ i -től

Legyen \mathbf{A} nonszinguláris mátrix és legyen $\mathbf{A} = \mathbf{D} - \mathbf{L} - \mathbf{U}$, ahol \mathbf{D} diagonális mátrix, \mathbf{L} alsó háromszögmátrix és \mathbf{U} felső háromszögmátrix. Néhány példa stacionárius iterációs eljárásokra:

- Jacobi-iteráció: $\mathbf{P} = \mathbf{D}$, $\mathbf{Q} = \mathbf{L} + \mathbf{U}$,
- Gauss-Seidel eljárás: $\mathbf{P} = \mathbf{D} - \mathbf{L}$, $\mathbf{Q} = \mathbf{U}$,
- felső relaxációs eljárás: $\mathbf{P} = \omega^{-1}\mathbf{D} - \mathbf{L}$, $\mathbf{Q} = \mathbf{U} + (\omega^{-1} - 1)\mathbf{D}$.

Az ω skalárral a konvergenciát gyorsítjuk. Ez általában azt jelenti, hogy $1 \leq \omega < 2$. Ha $\omega = 1$, a módszer pontosan a Gauss-Seidel eljárás.

A következő fejezetekben két iterációs eljárással fogunk részletesen foglalkozni, Broyden kutatásainak eredményeire támaszkodva. A felső relaxációs eljárással és a blokk konjugált gradiens módszerrel.

4.3. Sajátértékek és sajátvektorok

Fontos jellemzője még az egyenletrendszernek az \mathbf{A} mátrix a sajátértékei és sajátvektorai

Definíció. Legyen \mathbf{A} négyzetes mátrix. A λ skalár, ami mellett $\mathbf{A} - \lambda\mathbf{I}$ szinguláris, az \mathbf{A} mátrix sajátértéke.

Definíció. Legyen \mathbf{A} négyzetes mátrix. Az $\mathbf{x} \neq \mathbf{0}$ vektor, ami mellett

$$(\mathbf{A} - \lambda\mathbf{I})\mathbf{x} = \mathbf{0}, \quad (4.21)$$

az \mathbf{A} mátrix jobboldali sajátvektora.

Definíció. Legyen \mathbf{A} négyzetes mátrix. Az $\mathbf{y} \neq \mathbf{0}$ vektor, ami mellett

$$\mathbf{y}^T(\mathbf{A} - \lambda\mathbf{I}) = \mathbf{0}^T, \quad (4.22)$$

az \mathbf{A} mátrix baloldali sajátvektora.

Ha az \mathbf{A} mátrixszal szorozzuk a sajátvektorát, a sajátvektor mérete változhat, iránya azonban nem változik, legfeljebb ellenkezőjére fordul. Azaz

$$\mathbf{A}\mathbf{x} = \lambda\mathbf{x} \quad (4.23)$$

a (4.21) jelölésekkel. A sajátértékek és sajátvektorok a mátrixok fontos jellemzői.

4.3. Tétel. Minden négyzetes mátrixnak van legalább egy sajátértéke.

Valós mátrixokhoz gyakran tartozik komplex sajátérték és sajátvektor.

4.4. Tétel. Legyen \mathbf{A} komplex négyzetes mátrix. Ha λ sajátértéke, \mathbf{x} sajátvektora \mathbf{A} -nak, akkor $\bar{\lambda}$ sajátértéke, $\bar{\mathbf{x}}$ sajátvektora \mathbf{A} -nak.

4.5. Tétel. A valós szimmetrikus mátrixnak minden sajátértéke valós.

4.6. Tétel. A Hermite-féle mátrixnak minden sajátértéke valós.

A Hermite-féle mátrixot ezért a valós szimmetrikus mátrix komplex megfelelőjének tekintjük.

Definíció. Legyen \mathbf{A} és \mathbf{P} n -ed rendű mátrix. Legyen \mathbf{P} nonszinguláris. A \mathbf{PAP}^{-1} transzformáció hasonlósági transzformáció, az \mathbf{A} és \mathbf{PAP}^{-1} mátrixok hasonlóak.

4.7. Tétel. A hasonlósági transzformáció nem változtatja meg a mátrix sajátértékeit.

Definíció. Legyen \mathbf{A} és \mathbf{P} n -ed rendű mátrix. Legyen \mathbf{P} nonszinguláris. A \mathbf{PAP}^{-1} hasonlósági transzformáció ortogonális transzformáció, ha \mathbf{P} mátrix ortogonális.

Definíció. Az \mathbf{A} komplex mátrix unitér mátrix, ha $\mathbf{A}^H \mathbf{A} = \mathbf{I}$.

Definíció. Legyen \mathbf{A} és \mathbf{P} n -ed rendű mátrix. Legyen \mathbf{P} nonszinguláris. A \mathbf{PAP}^{-1} hasonlósági transzformáció unitér transzformáció, ha \mathbf{P} mátrix unitér..

4.8. Tétel. Minden n -ed rendű \mathbf{A} mátrixhoz létezik egy olyan \mathbf{Q} unitér mátrix, hogy $\mathbf{Q}^H \mathbf{A} \mathbf{Q} = \mathbf{U}$, ahol \mathbf{U} felső háromszögmátrix.

Következmény. Minden n -ed rendű mátrixhoz n darab sajátérték tartozik.

Az n darab sajátérték lehet nem különböző. Minden n -ed rendű négyzetes mátrixot hasonlósági transzformációval felső háromszögmátrixszá alakíthatunk, melynek sajátértékei a főátló elemei. A felső háromszögmátrix sajátértékei a főátló elemei.

Definíció. Az \mathbf{A} mátrix normál mátrix, ha $\mathbf{A}^H \mathbf{A} = \mathbf{A} \mathbf{A}^H$.

4.9. Tétel. Legyen \mathbf{A} n -ed rendű mátrix és tartozzon hozzá m darab különböző sajátérték, $m \leq n$. Az \mathbf{A} mátrixhoz legalább m lineárisan független sajátvektor tartozik.

Definíció. Legyen \mathbf{A} n -ed rendű mátrix, λ_i sajátvektorokkal, $1 \leq i \leq n$. Az \mathbf{A} mátrix spektrális sugara $\rho(\mathbf{A}) = \max_i |\lambda_i|$.

4.10. Tétel. Legyen \mathbf{A} négyzetes mátrix. Ekkor $\rho(\mathbf{A}) \leq \|\mathbf{A}\|$ tetszőleges normával.

Definíció. Legyen $\mathbf{A} = [a_{ij}]$ n -ed rendű mátrix. Ekkor az \mathbf{A} mátrix nyoma $tr(\mathbf{A}) = \sum_{i=1}^n a_{ii}$.

4.11. Tétel. *A mátrixhoz tartozó sajátértékek összege egyenlő a mátrix nyomával.*

A különböző iteratív eljárások konvergenciája gyakran egy \mathbf{A}^r mátrix viselkedésétől függ, miközben r tart a végtelenhez. Bizonyos iteratív eljárások akkor és csak akkor konvergensek, ha \mathbf{A}^r a nullmátrixhoz konvergál, ahogy növekszik r .

Definíció. Az n -ed rendű \mathbf{A} mátrix konvergens, ha $\lim_{r \rightarrow \infty} \|\mathbf{A}^r\| = 0$.

4.12. Tétel. *Legyen \mathbf{U} felső háromszögmátrix és $\rho(\mathbf{U}) < 1$. Ekkor létezik \mathbf{B} diagonális mátrix, amelyre $\|\mathbf{BUB}^{-1}\|_{\infty} < 1$ és $\|\mathbf{BUB}^{-1}\|_1 < 1$.*

4.13. Tétel. *Az \mathbf{A} mátrix konvergenciájának szükséges és elégséges feltétele, hogy $\rho(\mathbf{A}) < 1$.*

5. Felső relaxációs eljárás (SOR)

6. Blokk konjugált gradiens módszer (BICG)

7. A konjugált gradiens módszerek új rendszertana

8. MATLAB tesztfeladatokon való összehasonlítás

9. Konklúzió

10. Függelék

Hivatkozások

- [1] Anthony Ralston. *Bevezetés a numerikus analízisbe*. Műszaki Könyvkiadó, Budapest, 1968.
- [2] Charles George Broyden. *Basic Matrices*. The Macmillan Press Ltd, 1975.
- [3] Richard Barrett, Michael Berry, Tony F. Chan, James Demmel, June M. Donato, Jack Dongarra, Victor Eijkhout, Roldan Pozo, Charles Romine, and Henk Van der Vorst. *Templates for the Solution of Linear Systems: Building Blocks for Iterative Methods*. SIAM, 1993.

- [4] Jonathan Richard Shewchuk. An introduction to the conjugate gradient method without the agonizing pain. Carnegie Mellon University, Pittsburgh, 1994.
- [5] Charles George Broyden and Maria Teresa Vespucci. *Krylov Solvers for Linear Algebraic Systems*. Elseiver B.V, 2004.
- [6] Gyula J. Obádovics. *Lineáris algebra példákkal*. Scolar Kiadó, 2010.
- [7] Aurél Galántai. Mérnöki számítási módszerek 1. University of Óbuda, 2016.