

A nulltér altér

3.9. DEFINÍCIÓ (ALTÉR). Az \mathbb{R}^n tér vektorainak olyan nem üres részhalmazát, mely zárt a vektorok skalárral való szorzásának és a vektorok összeadásának műveletére, az \mathbb{R}^n alterének nevezzük. Képlettel kifejezve: az $\mathcal{A} \subseteq \mathbb{R}^n$ vektorhalmaz \mathbb{R}^n altere, ha

1. $\mathbf{u}, \mathbf{v} \in \mathcal{A}$ esetén $\mathbf{u} + \mathbf{v} \in \mathcal{A}$,
2. $\mathbf{u} \in \mathcal{A}$, és $c \in \mathbb{R}$ esetén $c\mathbf{u} \in \mathcal{A}$.

3.12. ÁLLÍTÁS (MEGOLDÁSOK ALTERE). Egy n -ismeretlenes homogén lineáris egyenletrendszer megoldáshalmaza alteret alkot \mathbb{R}^n -ben.

Ezzel ekvivalens, hogy:

3.8. ÁLLÍTÁS (MEGOLDÁSOK LINEÁRIS KOMBINÁCIÓJA). Egy homogén lineáris egyenletrendszer megoldásainak bármely lineáris kombinációja is megoldás.

BIZONYÍTÁS. Elég az állítást két megoldásra bizonyítani. Jelölje $\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2, \dots, \mathbf{a}_n$ az egyenletrendszer együtthatómátrixának oszlopvektorait. Legyen $\mathbf{x} = (x_1, x_2, \dots, x_n)$ és $\mathbf{y} = (y_1, y_2, \dots, y_n)$ két tetszőleges megoldás, azaz

$$\mathbf{a}_1x_1 + \mathbf{a}_2x_2 + \dots + \mathbf{a}_nx_n = \mathbf{0}$$

$$\mathbf{a}_1y_1 + \mathbf{a}_2y_2 + \dots + \mathbf{a}_ny_n = \mathbf{0},$$

és c, d legyen két tetszőleges skalár. Megmutatjuk, hogy ekkor $c\mathbf{x} + d\mathbf{y}$ is megoldás, ugyanis

$$\begin{aligned} & \mathbf{a}_1(cx_1 + dy_1) + \mathbf{a}_2(cx_2 + dy_2) + \dots + \mathbf{a}_n(cx_n + dy_n) \\ &= (c\mathbf{a}_1x_1 + d\mathbf{a}_1y_1) + (c\mathbf{a}_2x_2 + d\mathbf{a}_2y_2) + \dots + (c\mathbf{a}_nx_n + d\mathbf{a}_ny_n) \\ &= c(\mathbf{a}_1x_1 + \mathbf{a}_2x_2 + \dots + \mathbf{a}_nx_n) + d(\mathbf{a}_1y_1 + \mathbf{a}_2y_2 + \dots + \mathbf{a}_ny_n) \\ &= \mathbf{0} + \mathbf{0} = \mathbf{0}. \end{aligned}$$

azaz $c\mathbf{x} + d\mathbf{y}$ is megoldás. Ez bizonyítja állításunkat.

E bizonyítás az oszlopmodellre épült, de hasonlóan egyszerű bizonyítás adható a sormmodellben is (ld. 3.9. feladat). \square

Minden véges dimenziós lineáris leképezéshez létezik egy mátrix, ami azt a leképezést generálja

7.9. TÉTEL (AZ $\mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$ LINEÁRIS LEKÉPEZÉSEK MÁTRIXLEKÉPEZÉSEK). Legyen $A : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$ egy tetszőleges függvény. Az A pontosan akkor lineáris, ha létezik egy olyan $m \times n$ -es \mathbf{A} mátrix, hogy az A függvény megegyezik az $\mathbf{x} \mapsto \mathbf{Ax}$ leképezéssel. Ekkor

$$\mathbf{A} = [\mathbf{Ae}_1 | \mathbf{Ae}_2 | \dots | \mathbf{Ae}_n],$$

ahol \mathbf{e}_i az i -edik standard egységvektor ($i = 1, 2, \dots, n$).

BIZONYÍTÁS. Minden mátrixleképezés lineáris, ez bizonyítja az állítás egyik felét. A állítás másik felének bizonyításához tekintsük \mathbb{R}^n standard bázisát és az \mathbf{Ae}_i vektorokból képzett

$$\mathbf{A} = [\mathbf{Ae}_1 | \mathbf{Ae}_2 | \dots | \mathbf{Ae}_n] \quad (7.2)$$

mátrixot, valamint legyen $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$ egy tetszőleges vektor. Ha A lineáris leképezés, azaz megőrzi a lineáris kombinációt, akkor

$$\begin{aligned} \mathbf{Ax} &= A(x_1 \mathbf{e}_1 + x_2 \mathbf{e}_2 + \dots + x_n \mathbf{e}_n) \\ &= x_1 \mathbf{Ae}_1 + x_2 \mathbf{Ae}_2 + \dots + x_n \mathbf{Ae}_n \\ &= \begin{bmatrix} \mathbf{Ae}_1 & \mathbf{Ae}_2 & \dots & \mathbf{Ae}_n \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} \\ &= \mathbf{Ax} \end{aligned}$$

Tehát valóban létezik olyan \mathbf{A} mátrix, hogy $A\mathbf{x} = \mathbf{Ax}$. Ráadásul ilyen mátrix csak ez az egy van, mert bármely \mathbf{e}_i bázisvektorra és bármely \mathbf{A} mátrixra $\mathbf{Ae}_i = \mathbf{A}_{*i}$, tehát az \mathbf{A}_{*i} oszlopvektor csak \mathbf{Ae}_i lehet. \square

Merőleges vetítés \mathbb{R}^n egy alterére

7.40. TÉTEL (MERŐLEGES VETÍTÉS MÁTRIXAI). Egy \mathbf{P} mátrix pontosan akkor merőleges vetítés mátrixa, ha $\mathbf{P} = \mathbf{P}^\top = \mathbf{P}^2$.

BIZONYÍTÁS. A $\mathbf{P} = \mathbf{P}^2$ feltétel szükségessége szemléletesen világos, hisz minden P lineáris leképezés, mely az egész \mathbb{R}^n teret egy alterre – nevezetesen $\text{Im } P$ -re – vetíti, az alter vektorait helyben hagyja. Tehát $P^2\mathbf{x} = P\mathbf{x}$ minden \mathbf{x} -re fennáll, így ennek az összefüggésnek P minden mátrixára is igaznak kell lennie.

(\implies) Tegyük fel, hogy \mathbf{P} egy P merőleges vetítés mátrixa \mathbb{R}^n standard bázisában. Tekintsük $\text{Im}(P) = \mathcal{O}(\mathbf{P})$ egy tetszőleges bázisát, és legyen \mathbf{A} az a mátrix, melynek e bázis elemei az oszlopai. A 7.38. tétel szerint ekkor $\mathbf{P} = \mathbf{A}(\mathbf{A}^\top\mathbf{A})^{-1}\mathbf{A}^\top$. Erre viszont könnyen ellenőrizhető, a tételbeli feltétel.

$$\begin{aligned}\mathbf{P}^2 &= \left(\mathbf{A}(\mathbf{A}^\top\mathbf{A})^{-1}\mathbf{A}^\top\right)^2 = \mathbf{A}(\mathbf{A}^\top\mathbf{A})^{-1}\mathbf{A}^\top\mathbf{A}(\mathbf{A}^\top\mathbf{A})^{-1}\mathbf{A}^\top \\ &= \mathbf{A}(\mathbf{A}^\top\mathbf{A})^{-1}\mathbf{A}^\top = \mathbf{P},\end{aligned}$$

másrészt

$$\begin{aligned}\mathbf{P}^\top &= \left(\mathbf{A}(\mathbf{A}^\top\mathbf{A})^{-1}\mathbf{A}^\top\right)^\top = \mathbf{A} \left((\mathbf{A}^\top\mathbf{A})^{-1}\right)^\top \mathbf{A}^\top \\ &= \mathbf{A}(\mathbf{A}^\top\mathbf{A})^{-1}\mathbf{A}^\top = \mathbf{P}.\end{aligned}$$

(\impliedby) Tegyük fel, hogy $\mathbf{P} = \mathbf{P}^\top = \mathbf{P}^2$. Megmutatjuk, hogy \mathbf{P} az $\mathcal{O}(\mathbf{P})$ -re való merőleges vetítés mátrixa. Ehhez elég megmutatnunk, hogy az $\mathbf{x} - \mathbf{P}\mathbf{x}$ vektor merőleges $\mathcal{O}(\mathbf{P})$ -re bármely \mathbf{x} vektor esetén. A $\mathbf{P}^2 = \mathbf{P}$ feltétel miatt $\mathbf{P}(\mathbf{x} - \mathbf{P}\mathbf{x}) = \mathbf{P}\mathbf{x} - \mathbf{P}^2\mathbf{x} = \mathbf{0}$, tehát $\mathbf{x} - \mathbf{P}\mathbf{x} \in \mathcal{N}(\mathbf{P})$, de $\mathbf{P} = \mathbf{P}^\top$, így $\mathbf{x} - \mathbf{P}\mathbf{x} \in \mathcal{N}(\mathbf{P}^\top)$. Ez épp azt jelenti, hogy $\mathbf{x} - \mathbf{P}\mathbf{x}$ merőleges $\mathcal{O}(\mathbf{P})$ -re, és ezt akartuk belátni. \square

$$\mathit{rang}(\mathbf{A}) + \dim(\mathcal{N}(\mathbf{A})) = n$$

3.36. TÉTEL (DIMENZIÓTÉTEL). Bármely $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{m \times n}$ mátrix esetén a sor-tér dimenziójának és a nulltér dimenziójának összege n . Képlettel:

$$\dim(\mathcal{S}(\mathbf{A})) + \dim(\mathcal{N}(\mathbf{A})) = n.$$

BIZONYÍTÁS. A mátrix sortérének dimenziója megegyezik a mátrix rangjával, azaz az $[A|0]$ mátrixú egyenletrendszerben a kötött változók számával. Megmutatjuk, hogy a nulltér dimenziója megegyezik a szabad változók számával, így e két szám összege valóban n , ami bizonyítja az állítást (ld. még a 3.4. állítást).

Elég tehát megmutatnunk, hogy egy homogén lineáris egyenletrendszer redukált lépcsős alakkal előállított megoldásában a szabad változók száma megegyezik a nulltérből kiválasztható bázis elemszámával. Először lássunk egy ilyen megoldást konkrétan. Például a 2.37. példabeli homogén lineáris egyenletrendszer megoldása

$$\begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \\ x_5 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -2s - \frac{3}{2}t - u \\ s \\ -\frac{1}{2}t \\ t \\ u \end{bmatrix} = s \begin{bmatrix} -2 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} + t \begin{bmatrix} -\frac{3}{2} \\ 0 \\ -\frac{1}{2} \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix} + u \begin{bmatrix} -1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix},$$

ahol $x_2 = s$, $x_4 = t$ és $x_5 = u$ a három szabad változó. A nullteret kifesztítő három vektor közül az elsőben $x_2 = 1$, de az összes többiben $x_2 = 0$, így az első vektor független a többitől. Hasonlóképp általában is igaz, hogy a redukált lépcsős alakból való származtatás következtében a nullteret kifesztítő minden megoldásvektorban az összes szabad változóhoz tartozó koordináta 0, azt az egy koordinátát kivéve, amelyikhez a vektor tartozik. Így viszont mindegyik vektor független a többitől, vagyis e vektorok függetlenek, és mivel kifesztítik a nullteret, számuk megadja a nulltér dimenzióját. \square

$S(A) \perp \mathcal{N}(A)$

3.38. ÁLLÍTÁS (A SORTÉR ÉS A NULLTÉR MERŐLEGESSÉGE). *A valós A mátrix sortérének bármely s vektora és nullterének tetszőleges x vektora merőleges egymásra, azaz $s \cdot x = 0$.*

BIZONYÍTÁS. A sortér minden vektora az \mathbf{A} sorvektorainak valamely c_1, \dots, c_m skalárokkal vett lineáris kombinációja. Ezt felhasználva

$$\begin{aligned}\mathbf{s} \cdot \mathbf{x} &= (c_1 \mathbf{a}_{1*} + c_2 \mathbf{a}_{2*} + \dots + c_m \mathbf{a}_{m*}) \cdot \mathbf{x} \\ &= c_1 \mathbf{a}_{1*} \cdot \mathbf{x} + c_2 \mathbf{a}_{2*} \cdot \mathbf{x} + \dots + c_m \mathbf{a}_{m*} \cdot \mathbf{x} \\ &= c_1 0 + c_2 0 + \dots + c_m 0 = 0.\end{aligned}$$

□

Megoldható egyenletrendszer egyértelmű megoldása a sortérben és e megoldás abszolút értékének minimalizálása

3.41. TÉTEL (LINEÁRIS EGYENLETRENDSZER MEGOLDÁSAI). Minden valószínűleg együtthetős megoldható (konzisztens) lineáris egyenletrendszerre igazak a következő állítások:

- egyetlen megoldása esik az együtthetős mátrix sortérébe;
- a sortérbe eső megoldás az összes megoldás közül a legkisebb abszolút értékű;
- az összes megoldás előáll úgy, hogy a sortérbe eső megoldáshoz hozzáadjuk a homogén rész összes megoldását.

BIZONYÍTÁS. A tétel a homogén lineáris egyenletrendszerekre semmitmondó, hisz ekkor a megoldások a nullteret adják, és mivel annak metszete a sortérrel csak a nullvektorból áll, ezért csak a nullvektor esik a sortérbe, mely természetesen a legkisebb abszolút értékű megoldás. Ráadásul a nullvektort hozzáadva a nulltérhez, valóban a nullteret kapjuk, vagyis az összes megoldások terét. Így ezután csak az inhomogén esettel foglalkozunk.

a) Tegyük fel, hogy \mathbf{x}_1 és \mathbf{x}_2 két megoldása az $[\mathbf{A}|\mathbf{b}]$ mátrixú egyenletrendszernek, és mindkettő a sortérbe esik. Az i -edik egyenlet alakja $\mathbf{a}_{i*} \cdot \mathbf{x} = b_i$, így $\mathbf{a}_{i*} \cdot \mathbf{x}_1 = b_i$ és $\mathbf{a}_{i*} \cdot \mathbf{x}_2 = b_i$ is fennáll minden $i = 1, 2, \dots, m$ értékre. A két megoldás különbsége is a sortérbe esik, hisz sortérbeli vektorok lineáris kombinációja a sortérbe esik. Ekkor viszont minden i esetén

$$\mathbf{a}_{i*} \cdot (\mathbf{x}_1 - \mathbf{x}_2) = b_i - b_i = 0,$$

vagyis $\mathbf{x}_1 - \mathbf{x}_2$ megoldása a homogén egyenletrendszernek, tehát a nulltérbe esik. Annak metszete a sortérrel csak a nullvektort tartalmazza, így $\mathbf{x}_1 - \mathbf{x}_2 = \mathbf{0}$, vagyis $\mathbf{x}_1 = \mathbf{x}_2$.

Meg kell még mutatnunk, hogy mindig van a sortérbe eső megoldás. Legyen \mathbf{x} egy tetszőleges megoldás, és tekintsük az egyértelműen létező felbontását egy sortérbeli és egy nulltérbeli vektor összegére, azaz legyen

$$\mathbf{x} = \mathbf{x}_S + \mathbf{x}_N.$$

E megoldásvektort beírva az i -edik egyenletbe kapjuk, hogy

$$b_i = \mathbf{a}_{i*} \cdot \mathbf{x} = \mathbf{a}_{i*} \cdot (\mathbf{x}_S + \mathbf{x}_N) = \mathbf{a}_{i*} \cdot \mathbf{x}_S + \mathbf{a}_{i*} \cdot \mathbf{x}_N = \mathbf{a}_{i*} \cdot \mathbf{x}_S.$$

Ez azt jelenti, hogy bármely megoldás sortérbeli összetevője is megoldása az egyenletrendszernek! Találtunk tehát egy megoldást a sortérben. Egyúttal azt is beláttuk, hogy az összes megoldás e sortérbeli megoldás és a homogén egy megoldásának összege. Az előző egyenlőségekből az is kiolvasható, hogy az \mathbf{x}_S megoldáshoz bármely nulltérbeli vektort adva az egyenletrendszer egy megoldását kapjuk, igazoltuk tehát a c) állítást is.

A sortér és a nulltér merőlegessége miatt az $\mathbf{x} = \mathbf{x}_S + \mathbf{x}_N$ felbontás vektorai merőlegesek, azaz $\mathbf{x}_S \perp \mathbf{x}_N$. Használhatjuk tehát Pithagorász-tételét:

$$x^2 = x_S^2 + x_N^2 \geq x_S^2, \text{ azaz } |x| \geq |x_S|.$$

Így tehát minden megoldás abszolút értéke nagyobb vagy egyenlő a sortérbeli megoldás abszolút értékénél, ami bizonyítja a b) állítást is. \square

Páronként ortogonális vektorok függetlensége

7.63. TÉTEL (ORTOGONÁLIS VEKTOROK FÜGGETLENSÉGE). *Ha a nullvektortól különböző $\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2, \dots, \mathbf{a}_k$ vektorok páronként ortogonálisak, akkor függetlenek is.*

BIZONYÍTÁS. Tekintsük a $c_1\mathbf{a}_1 + \dots + c_k\mathbf{a}_k = \mathbf{0}$ egyenletet. Be kell látnunk, hogy ez csak a $c_1 = \dots = c_k = 0$ esetben áll fenn. Szorozzuk be az egyenlőség mindkét oldalát az \mathbf{a}_i vektorral ($i = 1, 2, \dots, k$). Ekkor a jobb oldal 0, a bal oldalon pedig egy tag kivételével mindegyik 0 lesz:

$$\begin{aligned}(c_1\mathbf{a}_1 + c_2\mathbf{a}_2 + \dots + c_k\mathbf{a}_k) \cdot \mathbf{a}_i &= \mathbf{0} \cdot \mathbf{a}_i \\ c_i\mathbf{a}_i \cdot \mathbf{a}_i &= 0.\end{aligned}$$

Mivel $\mathbf{a}_i \cdot \mathbf{a}_i \neq 0$, ezért $c_i = 0$, és ez igaz minden i -re. □

Gram-Schmidt ortogonalizáció

7.77. TÉTEL (GRAM-SCHMIDT-ORTOGONALIZÁCIÓ). *Ha $\mathcal{A} = \{\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2, \dots, \mathbf{a}_k\}$ egy független vektorrendszer, akkor létezik olyan ortogonális $\mathcal{V} = \{\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \dots, \mathbf{v}_k\}$ vektorrendszer, hogy minden $i = 1, 2, \dots, k$ esetén*

$$\text{span}(\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2, \dots, \mathbf{a}_i) = \text{span}(\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \dots, \mathbf{v}_i). \quad (7.20)$$

Az ortogonális \mathcal{V} rendszerből a vektorok normálásával kapott

$$\left\{ \frac{\mathbf{v}_1}{|\mathbf{v}_1|}, \frac{\mathbf{v}_2}{|\mathbf{v}_2|}, \dots, \frac{\mathbf{v}_k}{|\mathbf{v}_k|} \right\}$$

rendszer ortonormált.

BIZONYÍTÁS. A $\text{span}(\mathbf{a}_1) = \text{span}(\mathbf{v}_1)$ összefüggés teljesül, ha

$$\mathbf{v}_1 = \mathbf{a}_1.$$

A $\text{span}(\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2) = \text{span}(\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2)$ teljesülése érdekében olyan \mathbf{v}_2 vektort kell választani, mely az \mathbf{a}_1 és \mathbf{a}_2 síkjában van, másrészt \mathbf{v}_2 -nek merőlegesnek kell lennie \mathbf{v}_1 -re. E feltételeket teljesíti az \mathbf{a}_2 -nek a \mathbf{v}_1 által

kifeszített altérre merőleges összetevője, azaz a

$$\mathbf{v}_2 = \mathbf{a}_2 - \left(\mathbf{a}_2 \cdot \frac{\mathbf{v}_1}{|\mathbf{v}_1|} \right) \frac{\mathbf{v}_1}{|\mathbf{v}_1|} = \mathbf{a}_2 - \frac{\mathbf{a}_2 \cdot \mathbf{v}_1}{\mathbf{v}_1 \cdot \mathbf{v}_1} \mathbf{v}_1$$

vektor. Látható, hogy e vektor nem lehet a 0-vektor, hisz $\mathbf{v}_2 = 0$ esetén $\mathbf{a}_2 = \frac{\mathbf{a}_2 \cdot \mathbf{v}_1}{\mathbf{v}_1 \cdot \mathbf{v}_1} \mathbf{v}_1 = \frac{\mathbf{a}_2 \cdot \mathbf{v}_1}{\mathbf{v}_1 \cdot \mathbf{v}_1} \mathbf{a}_1$ lenne, azaz \mathbf{a}_1 és \mathbf{a}_2 nem lenne független, ami ellentmond annak, hogy \mathcal{A} független. Az előző képletekből látható, hogy \mathbf{v}_1 és \mathbf{v}_2 előállítható az \mathbf{a}_1 és \mathbf{a}_2 lineáris kombinációjaként, és viszont, így $\text{span}(\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2) = \text{span}(\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2)$ fennáll. Az eljárás hasonlóképp folytatható. Ha már megkonstruáltuk \mathbf{v}_i -t, akkor a 7.64. tétel szerint kiszámoljuk az \mathbf{a}_{i+1} vektornak a $\text{span}\left(\frac{\mathbf{v}_1}{|\mathbf{v}_1|}, \frac{\mathbf{v}_2}{|\mathbf{v}_2|}, \dots, \frac{\mathbf{v}_i}{|\mathbf{v}_i|}\right)$ altérre merőleges összetevőjét, és ezt választjuk \mathbf{v}_{i+1} -nek, azaz

$$\mathbf{v}_{i+1} = \mathbf{a}_{i+1} - \frac{\mathbf{a}_{i+1} \cdot \mathbf{v}_1}{\mathbf{v}_1 \cdot \mathbf{v}_1} \mathbf{v}_1 - \frac{\mathbf{a}_{i+1} \cdot \mathbf{v}_2}{\mathbf{v}_2 \cdot \mathbf{v}_2} \mathbf{v}_2 - \dots - \frac{\mathbf{a}_{i+1} \cdot \mathbf{v}_i}{\mathbf{v}_i \cdot \mathbf{v}_i} \mathbf{v}_i$$

Könnyen látható, hogy $\mathbf{v}_{i+1} \neq \mathbf{0}$, mert ellenkező esetben \mathcal{A} nem volna független. Látható az is, hogy \mathbf{v}_{i+1} kifejezhető az $\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2, \dots, \mathbf{a}_{i+1}$ vektorok lineáris kombinációjaként, és \mathbf{a}_{i+1} kifejezhető az $\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \dots, \mathbf{v}_{i+1}$ vektorok lineáris kombinációjaként, tehát a tétel kifeszített alterekre vonatkozó állítása is fennáll. \square

A QR felbontás létezése

7.81. TÉTEL (QR-FELBONTÁS LÉTEZÉSE ÉS EGYÉRTELMESSÉGE). *Bármely valós, teljes oszloprangú \mathbf{A} mátrixnak létezik QR-felbontása, azaz létezik egy szemiortogonális \mathbf{Q} mátrix és egy \mathbf{R} felső háromszögmátrix pozitív főátlóbeli elemekkel, hogy $\mathbf{A} = \mathbf{QR}$. Az így kapott felbontás egyértelmű.*

BIZONYÍTÁS. A felbontás létezését a Gram–Schmidt-ortogonalizációra alapozva az előzőekben megmutattuk. Mivel $\mathbf{A} = \mathbf{QR}$, és \mathbf{A} sorvektorai az \mathbf{R} sorvektorainak lineáris kombinációi, ezért ha \mathbf{R} rangja kisebb lenne k -nál, az \mathbf{A} rangja is az lenne, de \mathbf{A} rangja k . Beláttuk tehát, hogy \mathbf{R} invertálható, és mivel felső háromszögmátrix, ezért főátlójában nem lehetnek 0-elemek.

Egyenletrendszer optimális megoldása QR felbontással

7.84. TÉTEL (LEGKISEBB NÉGYZETEK QR-FELBONTÁSSAL). Legyen \mathbf{A} egy teljes oszloprangú $m \times n$ -es valós mátrix, $\mathbf{A} = \mathbf{QR}$ egy QR-felbontása, és legyen \mathbf{b} egy \mathbb{R}^m -beli vektor. Ekkor az $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}$ egyenletrendszer egyetlen optimális megoldása $\hat{\mathbf{x}} = \mathbf{R}^{-1}\mathbf{Q}^T\mathbf{b}$, ami megkapható az

$$\mathbf{R}\hat{\mathbf{x}} = \mathbf{Q}^T\mathbf{b}$$

egyenletrendszerből egyszerű visszahelyettesítéssel is.

BIZONYÍTÁS. Az egyenletrendszer optimális megoldásáról szóló 7.45. tétel szerint az optimális megoldás a normálegyenletből megkapható. Eszerint

$$\begin{aligned} \mathbf{A}^T\mathbf{A}\hat{\mathbf{x}} &= \mathbf{A}^T\mathbf{b} & \mathbf{A} = \mathbf{QR} \text{ behelyettesítése után} \\ (\mathbf{QR})^T\mathbf{QR}\hat{\mathbf{x}} &= (\mathbf{QR})^T\mathbf{b} \\ \mathbf{R}^T\mathbf{Q}^T\mathbf{QR}\hat{\mathbf{x}} &= \mathbf{R}^T\mathbf{Q}^T\mathbf{b} & \mathbf{Q}^T\mathbf{Q} = \mathbf{I} \\ \mathbf{R}^T\mathbf{R}\hat{\mathbf{x}} &= \mathbf{R}^T\mathbf{Q}^T\mathbf{b} & \text{balról szorzás az } (\mathbf{R}^T)^{-1} \text{ mátrixszal} \\ \mathbf{R}\hat{\mathbf{x}} &= \mathbf{Q}^T\mathbf{b}. \end{aligned}$$

Az utolsó egyenlet visszahelyettesítésekkel is megoldható, mivel \mathbf{R} felső háromszögmátrix. Mivel \mathbf{R} főátlójában nincsenek zéruselemek, ezért \mathbf{R} invertálható (ezt kihasználtuk, amikor $(\mathbf{R}^T)^{-1}$ -gyel szoroztunk), tehát az egyenletből $\hat{\mathbf{x}}$ kifejezhető: $\hat{\mathbf{x}} = \mathbf{R}^{-1}\mathbf{Q}^T\mathbf{b}$. \square

Hasonló mátrixok karakterisztikus polinomja megegyezik

8.23. TÉTEL (SAJÁTÉRÉKHEZ KAPCSOLÓDÓ INVARIÁNSOK). Ha $\mathbf{A} \sim \mathbf{B}$, akkor \mathbf{A} és \mathbf{B} karakterisztikus polinomja azonos, így sajátértékei, azok algebrai, sőt geometriai multiplicitásai is megegyeznek.

BIZONYÍTÁS. A bizonyítás során föltesszük, hogy valamely invertálható \mathbf{C} mátrixszal $\mathbf{A} = \mathbf{C}^{-1}\mathbf{B}\mathbf{C}$. Ekkor

$$\begin{aligned} \mathbf{A} - \lambda\mathbf{I} &= \mathbf{C}^{-1}\mathbf{B}\mathbf{C} - \lambda\mathbf{C}^{-1}\mathbf{I}\mathbf{C} \\ &= \mathbf{C}^{-1}(\mathbf{B}\mathbf{C} - \lambda\mathbf{I}\mathbf{C}) \\ &= \mathbf{C}^{-1}(\mathbf{B} - \lambda\mathbf{I})\mathbf{C}, \end{aligned}$$

azaz $\mathbf{A} - \lambda\mathbf{I}$ és $\mathbf{B} - \lambda\mathbf{I}$ is hasonlóak. A 7.16. tétel szerint hasonló mátrixok determinánsa megegyezik, így $\det(\mathbf{A} - \lambda\mathbf{I}) = \det(\mathbf{B} - \lambda\mathbf{I})$, azaz megegyeznek \mathbf{A} és \mathbf{B} karakterisztikus polinomjai is. Ez maga után vonja, hogy megegyeznek sajátértékeik, és azok (algebrai) multiplicitásai. A geometriai multiplicitások egyenlőségéhez elég belátni, hogy $\mathbf{A} - \lambda\mathbf{I}$ és $\mathbf{B} - \lambda\mathbf{I}$ nullterének dimenziója megegyezik, azt viszont ugyancsak a 7.16. tételben igazoltuk. \square

Diagonizálhatósággal ekvivalens állítások

8.25. TÉTEL (DIAGONALIZÁLHATÓSÁG SZÜKSÉGES ÉS ELÉGSÉGES FELTÉTELE). Az $n \times n$ -es \mathbf{A} mátrix pontosan akkor diagonalizálható, azaz pontosan akkor létezik olyan \mathbf{C} mátrix, melyre $\mathbf{C}^{-1}\mathbf{A}\mathbf{C}$ diagonális, ha \mathbf{A} -nak van n lineárisan független sajátvektora. Ekkor a diagonális mátrix az \mathbf{A} sajátértékeiből, \mathbf{C} a sajátvektoraiból áll.

BIZONYÍTÁS. Ha \mathbf{A} hasonló egy diagonális mátrixhoz, azaz van olyan \mathbf{C} mátrix, hogy $\mathbf{\Lambda} = \mathbf{C}^{-1}\mathbf{A}\mathbf{C}$ diagonális, akkor \mathbf{C} -vel balról szorozva a $\mathbf{C}\mathbf{\Lambda} = \mathbf{A}\mathbf{C}$ egyenlőséget kapjuk. Ha $\mathbf{C} = [\mathbf{x}_1 \ \mathbf{x}_2 \ \dots \ \mathbf{x}_n]$ és $\mathbf{\Lambda} = \text{diag}(\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n)$, akkor

$$[\mathbf{x}_1 \ \mathbf{x}_2 \ \dots \ \mathbf{x}_n] \begin{bmatrix} \lambda_1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \lambda_2 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & \lambda_n \end{bmatrix} = \mathbf{A}[\mathbf{x}_1 \ \mathbf{x}_2 \ \dots \ \mathbf{x}_n]. \quad (8.5)$$

Itt a bal oldali mátrix i -edik oszlopa $\lambda_i\mathbf{x}_i$, a jobb oldali mátrixé $\mathbf{A}\mathbf{x}_i$. Ezek megegyeznek, azaz $\mathbf{A}\mathbf{x}_i = \lambda_i\mathbf{x}_i$, tehát \mathbf{x}_i a λ_i sajátértékhez tartozó sajátvektor. Mivel \mathbf{C} invertálható, ezért oszlopvektorai függetlenek, ami bizonyítja az állításunk egyik felét. Tegyük most fel, hogy van \mathbf{A} -nak n független sajátvektora. Képezzünk a sajátértékekből egy $\mathbf{\Lambda}$ diagonális mátrixot, úgy hogy a \mathbf{C} mátrix i -edik oszlopába kerülő \mathbf{x}_i vektorhoz tartozó λ_i sajátérték a $\mathbf{\Lambda}$ mátrix i -edik oszlopába kerüljön. Mivel $\lambda_i\mathbf{x}_i = \mathbf{A}\mathbf{x}_i$, ezért fennáll a (8.5) összefüggés, azaz $\mathbf{\Lambda}$ hasonló \mathbf{A} -hoz. \square

8.28. ÁLLÍTÁS (DIAGONALIZÁLHATÓ MÁTRIX POLINOMJA). Legyen $\mathbf{A} = \mathbf{C}\mathbf{\Lambda}\mathbf{C}^{-1}$, ahol $\mathbf{\Lambda} = \text{diag}(\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n)$, és $p(x)$ egy tetszőleges polinom. Ekkor

$$p(\mathbf{A}) = \mathbf{C} \begin{bmatrix} p(\lambda_1) & 0 & \dots & 0 \\ 0 & p(\lambda_2) & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & p(\lambda_n) \end{bmatrix} \mathbf{C}^{-1}.$$

8.31. KÖVETKEZMÉNY (KÜLÖNBÖZŐ SAJÁTÉRTÉKEK ÉS A DIAGONALIZÁLHATÓSÁG). Ha az n -edrendű \mathbf{A} mátrixnak n darab különböző sajátértéke van, akkor diagonalizálható.

BIZONYÍTÁS. A 8.30. tétel szerint n különböző sajátértékhez n független sajátvektor tartozik, ami a 8.25. tétel szerint épp azt jelenti, hogy a mátrix diagonalizálható. \square

8.34. TÉTEL (DIAGONALIZÁLHATÓSÁG ÉS A GEOMETRIAI MULTIPLICITÁS). Egy n -edrendű négyzetes mátrix pontosan akkor diagonalizálható, ha a sajátértékeihez tartozó geometriai multiplicitások összege n .

BIZONYÍTÁS. (\Rightarrow) Ha a mátrix diagonalizálható, akkor egy adott sajátértékhez tartozó sajátaltér dimenziója megegyezik e sajátérték geometriai multiplicitásával. A geometriai multiplicitások összege tehát épp n , hisz egyetlen sajátvektor sem lehet két sajátaltérben.

(\Leftarrow) A geometriai multiplicitás nem nagyobb az algebrainál, az algebraiak összege pedig legfeljebb n (komplex esetben pontosan n , valós esetben lehet n -nél kisebb is, ha a karakterisztikus polinomnak vannak nem valós gyökei). Így ha a geometriai multiplicitások összege n , akkor minden sajátaltérből kiválasztva egy bázist, és véve ezek egyesítését, egy n sajátvektorból álló független vektorrendszert kapunk (ld. a 8.30. tétel utáni megjegyzéseket). Így tehát a mátrix diagonalizálható. \square

Különböző sajátértékhez tartozó sajátvektorok függetlensége

8.30. TÉTEL (KÜLÖNBÖZŐ SAJÁTÉRTÉKEK SAJÁTVEKTORAI). Ha $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_k$ különböző sajátértékei az $n \times n$ -es \mathbf{A} mátrixnak, akkor a hozzájuk tartozó $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_k$ sajátvektorok lineárisan függetlenek.

BIZONYÍTÁS. Indirekt módon bizonyítunk. Tegyük fel, hogy e vektorok lineárisan összefüggők. Ekkor van a vektorok közt olyan, amely csak a kisebb indexűek lineáris függvénye. Legyen ezek közül a legkisebb indexű \mathbf{x}_i , azaz

$$\mathbf{x}_i = c_1 \mathbf{x}_1 + \dots + c_{i-1} \mathbf{x}_{i-1}, \quad (8.11)$$

de az i -nél kisebb indexű vektorok már lineárisan függetlenek. Szorozzuk meg az egyenlőség mindkét oldalát balról az \mathbf{A} mátrixszal:

$$\mathbf{A}\mathbf{x}_i = \mathbf{A}(c_1 \mathbf{x}_1 + \dots + c_{i-1} \mathbf{x}_{i-1}) = c_1 \mathbf{A}\mathbf{x}_1 + \dots + c_{i-1} \mathbf{A}\mathbf{x}_{i-1},$$

majd használjuk ki, hogy e vektorok sajátvektorok:

$$\lambda_i \mathbf{x}_i = c_1 \lambda_1 \mathbf{x}_1 + \dots + c_{i-1} \lambda_{i-1} \mathbf{x}_{i-1}. \quad (8.12)$$

Ezután a (8.11) egyenlet mindkét oldalát λ_i -vel szorozva kapjuk, hogy

$$\lambda_i \mathbf{x}_i = c_1 \lambda_i \mathbf{x}_1 + \dots + c_{i-1} \lambda_i \mathbf{x}_{i-1}. \quad (8.13)$$

Végül a (8.13) egyenletből a (8.12) egyenletet kivonva kapjuk, hogy

$$\mathbf{0} = c_1 (\lambda_i - \lambda_1) \mathbf{x}_1 + \dots + c_{i-1} (\lambda_i - \lambda_{i-1}) \mathbf{x}_{i-1},$$

Mivel az $\mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_{i-1}$ vektorok már lineárisan függetlenek, és a $\lambda_1, \dots, \lambda_i$ értékek különbözőek, ezért $c_1 = \dots = c_{i-1} = 0$. Eszerint

$$\mathbf{x}_i = 0\mathbf{x}_1 + \dots + 0\mathbf{x}_{i-1} = \mathbf{0},$$

ami ellentmondás, hisz \mathbf{x}_i sajátvektor, tehát nem lehet a $\mathbf{0}$. Ez bizonyítja az indirekt feltevés helytelen voltát, azaz igazolja állításunkat. \square

► Szokás úgy fogalmazni, hogy a különböző sajátértékekhez tartozó sajátalterek lineárisan függetlenek, hisz bárhogy választunk mindegyikükből egy-egy nemzérus vektort, azok lineárisan függetlenek lesznek.

Pontosán akkor diagonalizálható unitéren, ha normális

9.9. TÉTEL (UNITÉR DIAGONALIZÁLHATÓSÁG). Az $\mathbf{A} \in \mathbb{C}^{n \times n}$ mátrix pontosán akkor unitéren diagonalizálható, ha normális.

BIZONYÍTÁS. (\Rightarrow) Tegyük fel, hogy $\mathbf{A} = \mathbf{U}\mathbf{\Lambda}\mathbf{U}^H$, azaz \mathbf{A} unitéren diagonalizálható. Mivel bármely komplex z számra $\bar{\bar{z}} = z\bar{z}$, ezért minden komplex diagonális mátrix normális, így $\mathbf{\Lambda}^H\mathbf{\Lambda} = \mathbf{\Lambda}\mathbf{\Lambda}^H$. Eszerint

$$\begin{aligned}\mathbf{A}^H\mathbf{A} &= (\mathbf{U}\mathbf{\Lambda}\mathbf{U}^H)^H(\mathbf{U}\mathbf{\Lambda}\mathbf{U}^H) = \mathbf{U}\mathbf{\Lambda}^H\mathbf{U}^H\mathbf{U}\mathbf{\Lambda}\mathbf{U}^H = \mathbf{U}\mathbf{\Lambda}^H\mathbf{\Lambda}\mathbf{U}^H \\ &= \mathbf{U}\mathbf{\Lambda}\mathbf{\Lambda}^H\mathbf{U}^H = \mathbf{U}\mathbf{\Lambda}\mathbf{U}^H\mathbf{U}\mathbf{\Lambda}^H\mathbf{U}^H = (\mathbf{U}\mathbf{\Lambda}\mathbf{U}^H)(\mathbf{U}\mathbf{\Lambda}\mathbf{U}^H)^H = \mathbf{A}\mathbf{A}^H.\end{aligned}$$

(\Leftarrow) A Schur-felbontás szerint minden komplex négyzetes \mathbf{A} mátrix előáll

$$\mathbf{A} = \mathbf{U}\mathbf{T}\mathbf{U}^H$$

alakban, ahol \mathbf{U} unitér, \mathbf{T} felsőháromszög-mátrix. Tegyük fel, hogy \mathbf{A} normális. Ekkor \mathbf{T} is normális, ugyanis a fenti levezetéshez hasonlóan

$$\begin{aligned}\mathbf{T}^H\mathbf{T} &= (\mathbf{U}^H\mathbf{A}\mathbf{U})^H(\mathbf{U}^H\mathbf{A}\mathbf{U}) = \mathbf{U}^H\mathbf{A}^H\mathbf{U}\mathbf{U}^H\mathbf{A}\mathbf{U} = \mathbf{U}^H\mathbf{A}^H\mathbf{A}\mathbf{U} \\ &= \mathbf{U}^H\mathbf{A}\mathbf{A}^H\mathbf{U} = \mathbf{U}^H\mathbf{A}\mathbf{U}\mathbf{U}^H\mathbf{A}^H\mathbf{U} = (\mathbf{U}^H\mathbf{A}\mathbf{U})(\mathbf{U}^H\mathbf{A}\mathbf{U})^H = \mathbf{T}\mathbf{T}^H.\end{aligned}$$

A \mathbf{T} mátrix alakja

$$\begin{bmatrix} t_{11} & t_{12} & \cdots & t_{1n} \\ 0 & t_{22} & \cdots & t_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & t_{nn} \end{bmatrix},$$

ezért $[\mathbf{T}^H\mathbf{T}]_{11} = |t_{11}|^2$, $[\mathbf{T}\mathbf{T}^H]_{11} = |t_{11}|^2 + |t_{12}|^2 + \cdots + |t_{1n}|^2$, amiből $t_{12} = \cdots = t_{1n} = 0$ adódik. Hasonlóan fölírva a $[\mathbf{T}^H\mathbf{T}]_{22}$ és a $[\mathbf{T}\mathbf{T}^H]_{22}$ elemeket kapjuk, hogy $t_{23} = \cdots = t_{2n} = 0$, stb. Tehát \mathbf{T} diagonális. \square

SVD létezése

10.6. TÉTEL (A SZINGULÁRIS ÉRTÉKEK LÉTEZÉSE ÉS EGYÉRTELMŰSÉGE). Minden r -rangú valós vagy komplex \mathbf{A} mátrixnak létezik r szinguláris értéke. Ezek valós esetben megegyeznek az $\mathbf{A}^T \mathbf{A}$, illetve az $\mathbf{A} \mathbf{A}^T$ (komplex esetben az $\mathbf{A}^H \mathbf{A}$, illetve az $\mathbf{A} \mathbf{A}^H$) pozitív sajátértékeinek négyzetgyökeivel. A szinguláris értékek monoton csökkenő sorozata egyértelmű.

BIZONYÍTÁS. A bizonyítást valós esetre írjuk le, komplexre lényegében azonos. Az $\mathbf{A}^T \mathbf{A}$ mátrix szimmetrikus ($\mathbf{A}^H \mathbf{A}$ önadjungált), mert $(\mathbf{A}^T \mathbf{A})^T = \mathbf{A}^T (\mathbf{A}^T)^T = \mathbf{A}^T \mathbf{A}$. Ennek következtében minden sajátértéke valós, így e mátrix ortogonálisan diagonalizálható. Másrészt minden sajátértéke nemnegatív, másként fogalmazva $\mathbf{A}^T \mathbf{A}$ pozitív szemidefinit, ugyanis tetszőleges \mathbf{x} vektorra $\mathbf{x}^T \mathbf{A}^T \mathbf{A} \mathbf{x} = (\mathbf{A} \mathbf{x})^T (\mathbf{A} \mathbf{x}) = |\mathbf{A} \mathbf{x}|^2 \geq 0$. A 0-tól különböző sajátértékek száma megegyezik $\mathbf{A}^T \mathbf{A}$ rangjával, hisz az megegyezik diagonális alakja nemnulla elemeinek számával. Másrészt ???? szerint $r(\mathbf{A}^T \mathbf{A}) = r(\mathbf{A}) = r$. Tehát, ha nagyság szerinti sorba rendezzük a sajátértékeket ($\lambda_1 \geq \lambda_2 \geq \dots \geq \lambda_n$), akkor $\lambda_i > 0$, ha $1 \leq i \leq r$, és $\lambda_i = 0$, ha $r < i \leq n$. Eszerint $\sigma_i = \sqrt{\lambda_i} > 0$, ha $1 \leq i \leq r$. Végül, mivel $\mathbf{A}^T \mathbf{A}$ sajátértékei egyértelműek, ezért \mathbf{A} szinguláris értékei is azok. Azt, hogy $\mathbf{A}^T \mathbf{A}$ és $\mathbf{A} \mathbf{A}^T$ 0-tól különböző sajátértékei megegyeznek, korábban beláttuk. \square