

## 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

7.1. PÉLDA (VEKTORI SZORZÁSSAL DEFINIÁLT MÁTRIXLEKÉPEZÉS). Legyen  $\mathbf{a} = (a_1, a_2, a_3)$  egy adott  $\mathbb{R}^3$ -beli vektor. Legyen  $A$  az a transzformáció, mely a tér tetszőleges  $\mathbf{x}$  vektorához az  $\mathbf{a} \times \mathbf{x}$  vektort rendeli. Tehát

$$A : \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}^3 : \mathbf{x} \mapsto \mathbf{a} \times \mathbf{x}.$$

Mutassuk meg, hogy az  $A$  függvény egy mátrixleképezés, azaz létezik egy olyan  $\mathbf{A}$  mátrix, hogy  $A(\mathbf{x}) = \mathbf{A}\mathbf{x}$ .

**MEGOLDÁS.** Az  $\mathbf{a} \times \mathbf{x}$  vektori szorzat koordinátás alakban:

$$\mathbf{y} = \mathbf{a} \times \mathbf{x} = \begin{bmatrix} a_1 \\ a_2 \\ a_3 \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a_2x_3 - a_3x_2 \\ a_3x_1 - a_1x_3 \\ a_1x_2 - a_2x_1 \end{bmatrix}.$$

Az eredményből azonnal látszik, hogy e transzformáció mátrixleképezés, hisz  $\mathbf{y}$  minden koordinátája  $\mathbf{x}$  koordinátáinak lineáris kifejezése. A szorzatot  $\mathbf{x}$  koordinátái szerint rendezzük, ahonnan azonnal leolvasható a transzformáció mátrixa, amit a továbbiakban  $[\mathbf{a}]_{\times}$  jelöl. Segítségével fölírható a transzformáció mátrixszorzatos alakja:

$$\mathbf{a} \times \mathbf{x} = \begin{bmatrix} -a_3x_2 + a_2x_3 \\ a_3x_1 - a_1x_3 \\ -a_2x_1 + a_1x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & -a_3 & a_2 \\ a_3 & 0 & -a_1 \\ -a_2 & a_1 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix}.$$

Tehát

$$[\mathbf{a}]_{\times} = \begin{bmatrix} 0 & -a_3 & a_2 \\ a_3 & 0 & -a_1 \\ -a_2 & a_1 & 0 \end{bmatrix}. \quad (7.1)$$

E feladat eredménye különösen fontos a 3-dimenziós tér transzformációinak vizsgálatánál, így pl. az anyagtranszformációk fizikai/mérnöki vizsgálatában.  $\square$

## 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

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

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

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

- egyetlen megoldása esik az együtthatómátrix 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  $\lambda_i$  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  $\lambda_i$  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  $\lambda_i$ -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.



## Pontosan akkor diagonalizálható unitéren, ha normális

9.9. TÉTEL (UNITÉR DIAGONALIZÁLHATÓSÁG). Az  $\mathbf{A} \in \mathbb{C}^{n \times n}$  mátrix pontosan 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.  $\square$