# Diszkrét matematika 2 összefoglaló

# Vig Levente 2017

| F             | Rn                                      | 1 |
|---------------|---|---|
|               | Skaláris szorzat Rn-ben (belső szorzat) | 1 |
|               | Vektorok                                | 1 |
|               | Műveletek vektorokkal                   | 1 |
|               | Összeadás                               | 1 |
|               | Skalárral való szorzás                  | 2 |
|               | Norma                                   | 2 |
|               | Távolság Rn-ben                         | 2 |
|               | Szög                                    | 2 |
|               | Merőleges vetület                       | 3 |
|               | Pitagorasz-tétel                        | 3 |
|               | Cauchy-Schwarz egyenlőtlenség           | 3 |
|               | Minkowski egyenlőtlenség                | 4 |
|               | Egyenes egyenlete                       | 4 |
|               | A sík normálvektoros egyenlete          | 5 |
| Mátrixok      |   | 5 |
|               | Műveletek mátrixokkal                   | 5 |
|               | Mátrixok összeadása                     | 5 |
|               | Skalárral való szorzás                  | 5 |
|               | Mátrixok szorzása                       | 5 |
|               | Mátrix transzponáltja                   | 6 |
|               | Mátrix inverze                          | 6 |
|               | Inverz kiszámítása Gauss eliminációval  | 6 |
|               | Mátrixok rangja                         | 7 |
|               | Nevezetes mátrixok                      | 7 |
| Determinánsok |   | 8 |
|               | 2x2-es mátrixok determinánsa            | 8 |
|               | 3x3-as mátrixok determinánsa            | 9 |
|               | Kifejtési tétel                         | 9 |

| Lineáris egyenletrendszerek                      | 9  |
|--|----|
| Homogén és inhomogén lineáris egyenletrendszerek | 9  |
| Elemi sorműveletek                               | 10 |
| A megoldáshalmaz jellemzése                      | 10 |
| Feltételek a megoldhatóságra                     | 11 |
| Sorekvivalens mátrixok                           | 11 |
| Trapéz alakú mátrixok                            | 11 |
| Gauss elimináció                                 | 12 |
| Inhomogén lineáris egyenletrendszer              | 12 |
| Vektorterek                                      | 12 |
| Vektortér  | 12 |
| Példák vektorterekre                             | 13 |
| Altér  | 13 |
| Példák alterekre                                 | 13 |
| Altérkritérium                                   | 13 |
| Lineáris függőség, függetlenség                  | 14 |
| Generátorrendszer                                | 14 |
| Bázis  | 14 |
| Dimenzió   | 14 |
| Bázisra vonatkozó koordináták                    | 14 |
| Báziscsere                                       | 15 |
| Lineáris leképezések                             | 15 |
| Képtér és magtér                                 | 15 |
| Példák   | 15 |
| Koordináta függvények                            | 15 |
| Lineáris leképezések vektorteret alkotnak        | 16 |
| Képtér és magtér alteret alkot                   | 16 |
| Nullitás + Rang tétel                            | 16 |
| Lineáris leképezések mátrix reprezentációja      | 17 |
| Belsőszorzat-terek, ortogonalitás                | 17 |
| Belsőszorzat (skaláris szorzat)                  | 17 |
| Ortogonalitás                                    | 18 |
| Ortogonális komplementer                         | 18 |
| Pitagorasz tétel                                 | 18 |
| Cauchy-Schwarz egyenlőtlenség                    | 18 |
| Minkowski egyenlőtlenség                         | 18 |

| Legjobban approximáló elem   | 19 |
|--|----|
| Ortogonális rendszer   | 19 |
| Ortonormált rendszer   | 19 |
| Fourier együtthatók  | 19 |
| Fourier sor  | 19 |
| Bessel egyenlőtlenség  | 20 |
| Gram-Schmidt ortogonalizáció   | 20 |
| Sajátérték, sajátvektor  |    |
| Lineáris leképzések és mátrixok sajátértékei, sajátvektorai            | 20 |
| Sajátvektorok alteret alkotnak   | 21 |
| Különböző sajátértékekhez tartozó sajátvektorok lineárisan függetlenek | 21 |
| Karakterisztikus polinom   | 21 |
| Szimmetrikus mátrixok sajátértéke, sajátvektora                        | 22 |
| Szimmetrikus mátrixok diagonalizálhatósága                             | 23 |

# $\mathbb{R}^{n}$

# Skaláris szorzat R<sup>n</sup>-ben (belső szorzat)

Legyen  $x, y \in \mathbb{R}^n$ , ekkor az

$$\langle x, y \rangle = x_1 y_1 + \ldots + x_n y_n = \sum_{i=1}^{n} x_i y_i$$

számot x és y skaláris szorzatának nevezzük.

$$<,>: \mathbb{R}^n x \mathbb{R}^n \mapsto \mathbb{R}$$
 (skaláris szorzat)

Skaláris szorzat tulajdonságai:

- Mindkét változóban homogén, azaz  $<\lambda x, y>=\lambda < x, y>$  és  $< x, \lambda y>=\lambda < x, y>$
- Szimmetrikus, azaz  $\langle x, y \rangle = \langle y, x \rangle$
- · Mindkét változóban additív, azaz
  - $\langle x + y, z \rangle = \langle x, z \rangle + \langle y, z \rangle$  és
  - $\langle x, y + z \rangle = \langle x, y \rangle + \langle x, z \rangle$
  - Biz(4)

### Vektorok

$$\mathbb{R}^{n} = \{(x_{1}, ..., x_{n}) \mid x_{i} \in \mathbb{R}, i = 1, ..., n\}$$
$$x = \begin{pmatrix} x_{1} \\ \vdots \\ x_{n} \end{pmatrix} y = \begin{pmatrix} y_{1} \\ \vdots \\ y_{n} \end{pmatrix}$$

### Műveletek vektorokkal

Művelet: olyan függvény mely nem vezet ki a halmazból.

### Összeadás

Legyen  $x, y \in \mathbb{R}^n$ 

$$x = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} y = \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}, \text{ ekkor}$$
$$x + y = \begin{pmatrix} x_1 + y_1 \\ \vdots \\ x_n + y_n \end{pmatrix}$$

Az összeg is  $\in \mathbb{R}^n$ , azaz nem vezet ki a halmazból.

$$+: \mathbb{R}^n x \mathbb{R}^n \mapsto \mathbb{R}^n$$

A vektorok összeadásának tulajdonságai:

- Ha  $x, y \in \mathbb{R}^n$ , akkor  $x + y \in \mathbb{R}^n$
- Kétváltozós művelet  $\mathbb{R}^n$ -en
- Asszociatív (csoportosítható), azaz minden  $x, y, z \in \mathbb{R}^n$  esetén teljesül, hogy

- (x + y) + z = x + (y + z)
- Létezik  $0 \in \mathbb{R}^n$  úgy, hogy tetszőleges  $x \in \mathbb{R}^n$  esetén x + 0 = 0 + x = x

$$0 = \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}$$
 additív nullelem

- Tetszőleges  $x \in \mathbb{R}^n$ -hez létezik olyan  $y \in \mathbb{R}^n$  ,hogy x + y = y + x = 0
  - Ekkor y-t (-x)-el jelöljük és x additív inverzének nevezzük.
- Tetszőleges  $x, y \in \mathbb{R}^n$  esetén x + y = y + x, azaz a vektorok összeadása **kommutatív**.

### Skalárral való szorzás

Legyen  $x \in \mathbb{R}^n$ ,  $\lambda \in \mathbb{R}$ , ekkor

$$\lambda \cdot x = \begin{pmatrix} \lambda \cdot x_1 \\ \vdots \\ \lambda \cdot x_n \end{pmatrix}$$

A skalárral való szorzás komponensenkét történik.

$$\cdot: \mathbb{R} x \mathbb{R}^n \mapsto \mathbb{R}^n$$

A skalárral való szorzás tulajdonságai:

- Ha  $\lambda, \mu \in \mathbb{R}$  és  $x \in \mathbb{R}^n$ , akkor  $(\lambda + \mu) \cdot x = \lambda \cdot x + \mu \cdot x$
- Ha  $\lambda \in \mathbb{R}$  és  $x, y \in \mathbb{R}^n$ , akkor  $\lambda \cdot (x + y) = \lambda \cdot x + \lambda \cdot y$
- Ha  $x \in \mathbb{R}^n$ , akkor  $1 \cdot x = x \cdot 1 = x$
- $\lambda, \mu \in \mathbb{R}$  és  $x \in \mathbb{R}^n$ , akkor  $(\lambda \cdot \mu) \cdot x = \lambda \cdot (\mu \cdot x)$
- · Művelet, azaz nem vezet ki a halmazból.

### Norma

Legyen  $x \in \mathbb{R}^n$ , ekkor

$$||x|| = \sqrt{\langle x, x \rangle} = \sqrt{\sum_{i=1}^{n} x_i^2}$$

A norma tulajdonságai:

- Minden  $x \in \mathbb{R}^n$  esetén  $||x|| \ge 0$  és ha ||x|| = 0 akkor x = 0
  - A norma nemnegatív függvény, csak a nullvektor vehet fel nullát.
  - Biz (1)
- Ha  $x \in \mathbb{R}^n$ ,  $\lambda \in \mathbb{R}$ , akkor  $||\lambda x|| = |\lambda| ||x||$ 
  - A norma pozitív homogén
  - Biz (2)
- Háromszög egyenlőtlenség
  - Ha  $x, y \in \mathbb{R}^n$ , akkor  $||x + y|| \le ||x|| + ||y||$

# Távolság R<sup>n</sup>-ben

Legyen  $x, y \in \mathbb{R}^n$ , ekkor x és y távolsága d(x, y) = ||x - y||

A távolság tulajdonságai:

- $d(x, y) \ge 0$  valamint d(x, y) = 0 ha x = y
- Szimmetrikus, azaz d(x, y) = d(y, x)
- Háromszög egyenlőtlenség:  $d(x, z) \le d(x, y) + d(y, z)$

### Szög

Vektorok szöge:

$$\cos \theta_{xy} = \frac{\langle x, y \rangle}{\|x\| \cdot \|y\|}$$

### Merőleges vetület

Az x vektor merőleges vetülete y-ra:

$$y_x = \lambda \cdot y$$

$$\langle x - y_x, y_x \rangle = 0$$

$$\langle x, y_x \rangle - \langle y_x, y_x \rangle = 0$$

$$\langle x, \lambda y \rangle = \langle \lambda y, \lambda y \rangle$$

$$\lambda \langle x, y \rangle = \lambda^2 \langle y, y \rangle = \lambda^2 ||y||^2$$

$$\lambda = \frac{\langle x, y \rangle}{||y||^2}$$

Ezt visszahelyettesítve ez első egyenletbe:

$$y_x = \frac{\langle x, y \rangle}{\|y\|^2} y$$

# Pitagorasz-tétel

Ha x és y merőlegesek egymásra (< x, y > = 0), akkor

$$||x + y||^2 = ||x||^2 + ||y||^2$$

Ennek bizonyításához a definíciókat használjuk fel, konkrétan

$$||x + y||^2 = \langle x + y, x + y \rangle = \langle x, x \rangle + 2 \langle x, y \rangle + \langle y, y \rangle = ||x||^2 + ||y||^2$$
  
mivel  $\langle x, y \rangle = 0$ , és  $\langle x, x \rangle = ||x||^2$ ,  $\langle y, y \rangle = ||y||^2$  definíció szerint.

# Cauchy-Schwarz egyenlőtlenség

Ha  $x, y \in \mathbb{R}^n$ , akkor

$$\langle x, y \rangle^2 \le ||x||^2 \cdot ||y||^2$$
  
 $|\langle x, y \rangle| \le ||x|| \cdot ||y||$ 

és egyenlőség pontosan akkor áll fenn, ha x és y lineárisan függők, azaz létezik  $\lambda \in \mathbb{R}$  úgy, hogy  $x = \lambda y$ 

### Bizonvítás:

Legyen  $x, y \in \mathbb{R}^n, \lambda \in \mathbb{R}$ 

Azonnal megállapíthatjuk, hogy ha x és y közül legalább az egyik nullvektor, akkor mindkét oldal nulla, szóval elég azzal az esettel foglalkozni amikor x és y egyike sem  $\overrightarrow{0}$ .

$$0 \le \|x + \lambda y\|^2 = \langle x + \lambda y, x + \lambda y \rangle = \langle x, x \rangle + \lambda^2 \langle y, y \rangle + 2\lambda \langle x, y \rangle = \|y\|^2 \lambda^2 + 2\langle x, y \rangle \lambda + \|x\|^2$$

Az átalakításokat követően egy λ-ban másodfokú kifejezést kapunk, melynek diszkrimánsa nem pozitív, azaz

$$4 < x, y >^{2} - 4||y||^{2}||x||^{2} \le 0$$

$$4 < x, y >^{2} \le 4||y||^{2}||x||^{2}$$

$$< x, y >^{2} \le ||y||^{2}||x||^{2}$$

QED1

# Minkowski egyenlőtlenség

Legyen  $x, y \in \mathbb{R}^n$ , akkor

$$||x + y|| \le ||x|| + ||y||$$

### Bizonyítás:

Mivel az egyenlőtlenség mindkét oldala nemnegatív, ezért ekvivalens a következővel:

$$||x + y||^2 \le ||x||^2 + 2||x|| ||y|| + ||y||^2$$
$$||x + y||^2 = \langle x + y, x + y \rangle = ||x||^2 + 2 \langle x, y \rangle + ||y||^2$$

ahol

$$2 < x, y > \le 2 | < x, y > | \le 2 | x | | y |$$

és a Cauchy-Schwarz egyenlőtlenség miatt ez

$$\leq ||x||^2 + 2||x|| ||y|| + ||y||^2$$

ami pedig az eredeti állításunk jobb oldala. QED<sup>2</sup>

# Egyenes egyenlete

A  $P \in \mathbb{R}^3$  ponton átmenő  $\overrightarrow{v}$  irányvektorú egyenes paraméteres egyenlete:

$$x = P + t\overrightarrow{v}$$

ahol  $t \in \mathbb{R}$ 

$$\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} P_1 \\ P_2 \\ P_3 \end{pmatrix} + t \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \\ v_3 \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} P_1 + t v_1 \\ P_2 + t v_2 \\ P_3 + t v_3 \end{pmatrix}$$

vagyis  $x_1=P_1+t\,v_1$  és  $x_2=P_2+t\,v_2$  és  $x_3=P_3+t\,v_3$ Tegyük fel, hogy  $v_1\neq 0$  és  $v_2\neq 0$  és  $v_2\neq 0$ , azaz  $\overrightarrow{v}$  egyik tengellyes sem párhuzamos. Ilyenkor

$$t = \frac{x_1 - P_1}{v_1}, t = \frac{x_2 - P_2}{v_2}, t = \frac{x_3 - P_3}{v_3}$$

azaz

<sup>1</sup> Latin, quod erat demonstrandum, meaning "what was to be demonstrated"

<sup>&</sup>lt;sup>2</sup> Latin, quod erat demonstrandum, meaning "what was to be demonstrated"

$$\frac{x_1 - P_1}{v_1} = \frac{x_2 - P_2}{v_2} = \frac{x_3 - P_3}{v_3}.$$

# A sík normálvektoros egyenlete

$$x - p \perp n$$

$$< x - p, n > = 0$$

$$< \begin{pmatrix} x_1 - p_1 \\ x_2 - p_2 \\ x_3 - p_3 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} n_1 \\ n_2 \\ n_3 \end{pmatrix} > = 0$$

$$(x_1 - p_1)n_1 + (x_2 - p_2)n_2 + (x_3 - p_3)n_3 = 0$$

$$x_1n_1 + x_2n_2 + x_3n_3 = p_1n_1 + p_2n_2 + p_3n_3$$

$$< x, n > = < p, n >$$

# Mátrixok

# Műveletek mátrixokkal

### Mátrixok összeadása

Legyen  $A, B \in \mathcal{M}_{nxm}$  és  $A = (a_{ij})_{i=1, j=1}^{n,m}$  és  $B = (b_{ij})_{i=1, j=1}^{n,m}$ , ekkor

$$A + B = (a_{ij} + b_{ij})_{i=1,j=1}^{n,m} \in \mathcal{M}_{nxm}$$

### Tulajdonságok:

- Művelet, azaz nem vezet ki a halmazból, azaz  $A + B \in \mathcal{M}_{nxm}$ .
- Asszociatív, azaz  $(A+B)+C=A+(B+C) \quad \forall A,B,C \in \mathcal{M}_{nxm}$ .
- Létezik olyan  $0\in\mathcal{M}_{nxm}$  mátrix, hogy A+0=0+A, minden  $A\in\mathcal{M}_{nxm}$  esetén.
- Minden  $A \in \mathcal{M}_{nxm}$  mátrixhoz létezik  $-A \in \mathcal{M}_{nxm}$ , hogy A + (-A) = (-A) + A = 0, ez az ún. additív inverz.
- Kommutatív, azaz  $A + B = B + A \quad \forall A, B \in \mathcal{M}_{n \times m}$ .

### Skalárral való szorzás

Legyen  $A \in \mathcal{M}_{nxm}$  és  $\lambda \in \mathbb{R}$ , akkor

$$\lambda A = (\lambda \cdot a_{ij})_{i=1, j=1}^{n, m}$$

### Tulajdonságok:

- $1 \cdot A = A \cdot 1 = A$
- $(\lambda \mu)A = \lambda(\mu A)$
- $(\lambda + \mu)A = \lambda A + \mu A$
- $\lambda(A+B) = \lambda A + \lambda B$

### Mátrixok szorzása

Ha  $A \in \mathcal{M}_{nxm}$ , akkor  $A_i$  jelöli A i. sorát és  $A^j$  jelöli A j. oszlopát.

Legyen  $A \in \mathcal{M}_{nxm}$  és  $B \in \mathcal{M}_{mxk}$ , ekkor

$$A \cdot B = C \in \mathcal{M}_{n \times k}$$

$$C = \begin{pmatrix} A_1 B^1 & \dots & A_1 B^k \\ \vdots & & \vdots \\ A_n B^1 & \dots & A_n B^k \end{pmatrix}$$

Ha  $C = (c_{st})_{s=1,t=1}^{n,k}$ , akkor

$$c_{st} = \sum_{r=1}^{m} a_{sr} b_{rt}$$

Tulajdonságok:

- Asszociatív, azaz  $A \cdot (B \cdot C) = (A \cdot B) \cdot C$ , amennyiben a megfelelő szorzatok léteznek.
- Az összeadásra nézve disztibutív, azaz  $A \cdot (B + C) = AB + AC$ , amennyiben a megfelelő szorzatok léteznek és B azonos típusú C-vel.
- $(AB)^T = B^T A^T$ , amennyiben az AB szorzat létezik.
  - Biz (5)
- Nem kommutatív

# Mátrix transzponáltja

Egy mátrix transzponálása sorainak és oszlopainak a felcserélését jelenti.

Ha  $A \in \mathcal{M}_{nxm}$ , akkor az  $A^T \in \mathcal{M}_{mxn}$  mátrixot A transzponáltjának nevezzük. Továbbá ha  $A = (a_{ij})_{i=1,j=1}^{n,m}$ , akkor  $A^T = (a'_{ji})_{j=1,i=1}^{m,n}$  és  $a_{ij} = a'_{ji}$ .

Tulajdonságok:

- $(A^T)^T = A$   $(AB)^T = B^T A^T$

Egy mátrix szimmetrikus ha transzponáltja önmaga, azaz  $A^T = A$ .

### Mátrix inverze

Legyen  $I \in M_{nxn}$ , és  $I = \begin{pmatrix} 1 & \dots & 0 \\ \vdots & 1 & \vdots \\ 0 & \dots & 1 \end{pmatrix}$  alakú mátrixokat  $n \times n$ -es egységmátrixnak nevezzük.

Állítás: Ha  $A \in M_{n \times n}$ , akkor IA = AI = A.

Legyen  $A \in M_{n \times n}$ , ha létezik  $B \in M_{n \times n}$  úgy, hogy AB = BA = I, akkor azt mondjuk, hogy Ainvertálható és B-t  $A^{-1}$ -el jelöljük és A **inverz**ének nevezzük.

Allítás: Ha A invertálható, akkor az inverze egyértelmű.

Bizonyítás: Tegyük fel, hogy A-nak B és B' is inverze, ekkor B' = B'(AB) = (B'A)B = B, de AB = B'A = I, azaz B' = B.

### Inverz kiszámítása Gauss eliminációval

Legyen A adott, keressük  $A^{-1}$ -et, melyet X-el fogunk jelölni.

Az alábbi lineáris egyenletrendszer megoldásai adják a keresett mátrixot.

$$AX = I$$

A Gauss elimináció:

$$(A \mid I) \sim \dots \sim (I \mid A^{-1})$$

Elemi sorműveletek:

- Sor szorzása nem 0 skalárral.
- Egy sorhoz hozzáadni egy másikat.
- 2 sor felcsrélése

Definíció: 2 azonos típusú mátrix **sorekvivalens**, ha egyik a másikba elemi sorműveletekkel átvihető.

Definíció: Egy mátrix **trapéz alakú**, ha minden csupa 0 sor a mátrix alján szerepel, továbbá két egymást követő sorban az alul lévő első nem nulla eleme fölötti elemtől balra van nem nulla elem.

Állítás: Minden mátrix sorekvivalens egy trapéz alakú mátrixszal.

Tétel: Ha A és A' sorekvivalensek, akkor az Ax = 0 és az A'x = 0 egyenletrendszerek megoldáshalmaza megegyezik.

# Mátrixok rangja

Egy  $n \times m$ -es mátrix rangján a mátrix oszlopai által generált  $\mathbb{R}^n$ -beli altér dimenzióját értjük. A mátrix rangja tehát k, ha oszlopai közül kiválasztható k db lineárisan független, de k+1 db már nem.

Legyen  $A \in M_{nxn}$ , ekkor A sorekvivalens egy olyan  $B \in M_{nxn}$  mátrixszal, amely bal felső sarkában egy rxr-es egységmátrixot tartalmaz, a többi eleme pedig 0, ahol  $r \le min\{n,m\}$ . Ekkor r-et az A mátrix rangjának nevezzük.

### Nevezetes mátrixok

### Markov mártix

$$LA\frac{1}{4}$$
-a Bo-ba  $LA\frac{1}{7}$ -a Ch-ba  $Ch\frac{1}{5}$ -a LA-be  $Ch\frac{1}{3}$ -a Bo-ba  $Bo\frac{1}{6}$ -a LA-be  $Bo\frac{1}{8}$ -a Ch-ba

$$x_{n+1} = ?$$

$$y_{n+1} = ?$$

$$z_{n+1} = ?$$

$$x_{n+1} = \frac{17}{28}x_n + \frac{1}{5}y_n + \frac{1}{6}z_n$$

$$y_{n+1} = \frac{1}{7}x_n + \frac{7}{15}y_n + \frac{1}{8}z_n$$

$$z_{n+1} = \frac{1}{4}x_n + \frac{1}{3}y_n + \frac{17}{24}z_n$$

$$\begin{pmatrix} x_{n+1} \\ y_{n+1} \\ z_{n+1} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{17}{28} & \frac{1}{5} & \frac{1}{6} \\ \frac{1}{7} & \frac{7}{15} & \frac{1}{8} \\ \frac{1}{4} & \frac{1}{3} & \frac{17}{24} \end{pmatrix}$$

### Forgatás mátrix

$$R(\theta) = \begin{pmatrix} \cos\theta & -\sin\theta \\ \sin\theta & \cos\theta \end{pmatrix}$$

$$R(\theta) \cdot e_1 = \begin{pmatrix} \cos\theta & -\sin\theta \\ \sin\theta & \cos\theta \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \cos\theta \\ \sin\theta \end{pmatrix}$$

$$\sqrt{\cos^2\theta + \sin^2\theta} = \sqrt{1} = 1$$

# Determinánsok

### 2x2-es mátrixok determinánsa

Legyen  $A \in \mathcal{M}_{2x2}$ , és  $A = \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix}$ , ilyenkor

$$det(A) = ad - bc$$

Tulajdonságok:

· Az oszlopainak és a sorainak is bilineáris függvénye, azaz

$$det \begin{pmatrix} a+a' & b \\ c+c' & d \end{pmatrix} = det \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix} + det \begin{pmatrix} a' & b \\ c' & d \end{pmatrix} \text{ és}$$

$$det \begin{pmatrix} \lambda a & b \\ \lambda c & d \end{pmatrix} = \lambda det \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix}$$

· Az egségmátrix determinánsa 1

$$det \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} = 1$$

$$det \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix} = -det \begin{pmatrix} b & a \\ d & c \end{pmatrix}$$

Tétel: Ha  $\varphi : \mathbb{R}^2 x \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}$  olyan függvény ami rendelkezik a fenti tulajdonságokkal, akkor az csak a determináns függvény lehet.

További tulajdonságok:

- Egy mátrix determinánsa megegyezik a transzponáltjának determinánsával.
  - Biz:

$$det(A) = det \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix} = ad - bc$$

$$det(A^{T}) = det \begin{pmatrix} a & c \\ b & d \end{pmatrix} = ad - cb$$

- · Ha két oszlopa vagy sora megegyezik akkor a determináns nulla.
  - Biz:

• 
$$det(A) = det \begin{pmatrix} a & a \\ b & b \end{pmatrix} = ab - ab = 0$$
  
•  $det(B) = det \begin{pmatrix} a & b \\ a & b \end{pmatrix} = ab - ba = 0$ 

· Pontosan akkor invertálható egy mátrix, ha a determinánsa nem nulla, ekkor

$$det(A^{-1}) = \frac{1}{det(A)}$$

· Biz:

• Legyen 
$$A = \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix}$$
.

• Tegyük fel, hogy 
$$det(A) = det \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix} \neq 0$$

$$A^{-1} = \frac{1}{\det(A)} \begin{pmatrix} d & -b \\ -c & a \end{pmatrix}$$

$$AA^{-1} = \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix} \begin{pmatrix} d & -b \\ -c & a \end{pmatrix} \frac{1}{\det(A)} = \begin{pmatrix} ad - bc & -ab + ab \\ cd - cd & -cb + ad \end{pmatrix} \frac{1}{\det(A)} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$$
 Legyen  $A^1, \dots, A^i, A^{i-1}, C, C', A^{i+1}, \dots, A^n \in \mathbb{R}^n$ , ilyenkor

- - $det(A^1, ..., A^i, A^{i-1}, C + C', A^{i+1}, ..., A^n) = det(A^1, ..., A^i, A^{i-1}, C, A^{i+1}, ..., A^n) + det(A^1, ..., A^i, A^{i-1}, C', A^{i+1}, ..., A^n)$
  - azaz a determináns a mátrix oszlopainak additív függvénye.
- Ha a mátrix két oszlopát vagy sorát felcseréljük, akkor a determináns előjelet vált.
- A determinánsok szorzástétele:
  - $det(AB) = det(A) \cdot det(B)$
- · Ha egy mátrix oszlopának konstans szorosát hozzáadoom egy másik oszlophoz, akkor a determináns értéke nem változik.
- Diagonális, illetve felső háromszög mátrix determinánsa egyenlő a főátlóbeli elemek sorzatával.

### 3x3-as mátrixok determinánsa

Sarrus-szabály: csak 2x2-es és 3x3-as mátrixora használható.

Legyen 
$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{pmatrix}$$
, ilyenkor

$$det(A) = a_{11}a_{22}a_{33} + a_{12}a_{23}a_{31} + a_{13}a_{21}a_{32} - a_{13}a_{22}a_{31} - a_{11}a_{23}a_{32} - a_{12}a_{21}a_{33}$$

Tulajdonságok:

Lásd 2x2-es

# Kifejtési tétel

$$det(A) = \sum_{i=1}^{n} (-1)^{i+j} a_{ij} det A_{ij}$$

Ahol  $det A_{ii}$  az  $a_{ii}$ -hez tartozó aldetermináns.

Egy adott elemhez tartozó aldeterminánst úgy kaphatjuk meg, hogy az eredeti mátrixból töröljük az elem sorát és oszlopát így az eredeti  $n \times n$ -es mátrixból egy  $(n-1) \times (n-1)$ -es mátrixot kapunk. A kifejtési tétel segítségével nxn-es mátrixok determinánsának kiszámítását visszavezethetjük 2x2-es vagy 3x3-as mátrixok determinánsára amikre pedig már alkalmazható a Sarrus-szabály.

# Lineáris egyenletrendszerek

# Homogén és inhomogén lineáris egyenletrendszerek

Legyen  $m < n, m, n \in \mathbb{N}, A \in \mathcal{M}_{n \times m}$  és  $b \in \mathbb{R}^n$  adottak,  $x \in \mathbb{R}^m$  ismeretlen ekkor az

$$Ax = b$$

egyenletrendszert lineáris egyenletrenszernek nevezzük.

Ha  $b \neq 0$  akkor **inhomogén** lineáris egyenletrendszerről beszélünk.

Ha b = 0, akkor **homogén** lineáris egyenletrendszerről beszélünk.

Példa:

$$2x + y = 2$$

$$4x - y = 3$$

ekkor

$$A = \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 4 & -1 \end{pmatrix}$$
$$x = \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix}$$
$$b = \begin{pmatrix} 2 \\ 3 \end{pmatrix}$$

Megjegyzés: A homogén rendszernek az x=0 mindig megoldása, ezt **triviális megoldás**nak nevezzük.

<u>Tétel</u>: Ha m < n, akkor a homogén lineáris egyenletrendszernek van nem triviális megoldása. <u>Bizonyítás</u>: Indukcióval

Legyen n > 1, m = 1, ekkor az egyenletrenszer az alábbi alakú

$$a_1x_1 + \ldots + a_nx_n = 0$$

Ha  $a_1=\ldots=a_n=0$ , akkor  $\forall x\in\mathbb{R}^n$  megoldás lesz. Ha legalább egy  $a_i\neq 0$  akkor feltehető, hogy ez  $a_1$ . Ekkor

$$x_1 = \frac{-1}{a_1}(a_2x_2 + \ldots + a_nx_n)$$

Ha m < n, m-1-re feltesszük, hogy igaz, akkor az előzőekhez hasonlóan kapjuk, hogy

$$a_{11}x_1 + \dots + a_{1n}x_n = 0$$

$$\vdots \qquad \vdots$$

$$a_{m1}x_1 + \dots a_{mn}x_n = 0$$

A feltételek miatt létezik  $a_{1i} \neq 0$ , i = 1,...,n, feltehető,hogy ez  $a_{11}$ , ekkor

$$x_1 = \frac{-1}{a_{11}}(a_{12}x_2 + \ldots + a_{1n}x_n)$$

és a

$$(A_2 - \frac{a_{21}}{a_{11}}A_1) = 0$$
$$(A_m - \frac{a_{m1}}{a_{11}}A_1) = 0$$

rendszerben már egyel kevesebb (m-1) változó szerepel.

### Elemi sorműveletek

- 1. A mátrix egy sorát meg lehet szorozni egy nem nulla számmal.
- 2. Két sort össze lehet adni.
- 3. Két sort fel lehet cserélni.

# A megoldáshalmaz jellemzése

Tétel: A homogén egyenlet megoldása altere  $\mathbb{R}^n$ -nek. Jelölje ezt  $L_A$ 

Tétel: Az inhomogén egyenlet megoldáshalmaza  $x_p + L_A$  alakú(lineáris sokaság), ahol  $L_A$  az inhomogén egyenlet megoldásatere,  $x_p$  pedig az inhomogén egyenlet egy partikuláris megoldása.

$$A_1 x = 1$$

$$\vdots$$

$$A_n x = 0$$

x pontosan akkor megoldás, ha  $x \in lin[A_1, ..., A_n]$ .

# Feltételek a megoldhatóságra

Homogén lineáris egyenletrendszerek esetén

$$Ax = 0$$
,

ahol  $A \in \mathcal{M}_{n \times m}, x \in \mathbb{R}^m$ , azaz

$$x_1A^1 + \dots + x_mA^m = 0.$$

Egy homogén lineáris egyenletrenszernek akkor van triviálistól különböző megoldása, ha az A mátrix oszlopvektorai lineárisan függők.

Tétel:

- 1. Ha m > n, akkor van triviálistól különböző megoldás.
- 2. Ha m = n, akkor pontosan akkor létezik nem triviális megoldás ha  $A^1, ..., A^m$  lineárisan függő.
- 3. Ha m < n, akkor pontosan akkor létezik nem triviális megoldás ha  $A^1, ..., A^m$  lineárisan függő.

Inhomogén lineáris egyenletrendszerek esetén

$$Ax = b$$
,

ahol  $A \in \mathcal{M}_{nxm}$ ,  $x \in \mathbb{R}^m$ , azaz

$$x_1A^1 + \ldots + x_mA^m = b.$$

Tétel:

- 1. Ha m > n, teteszőleges b vektor esetén biztosan van megoldás, ha rangA maximális, azaz rangA = n. Ekkor végtelen sok megoldás van.
- 2. Ha m=n, tetszőleges b vektor esetén biztosan van megoldás, ha  $A^1, ..., A^m$  bázisa a térnek. Ekkor pontosan egy megoldás van.
- 3. Ha m < n, tetszőleges b vektor esetén nem feltétlenül lesz megoldás.
- 4. Tetszőleges m, n esetén pontosan akkor lesz megoldás, ha b benne fekszik az A oszlopai által generált altérben.

### Sorekvivalens mátrixok

Két azonos típusú mátrix sorekvivalens, ha az egyik a másikba elemi sorműveletekkel átvihető.

Állítás: Minden mátrix sorekvivalens egy trapéz alakú mátrixszal. Tétel: Ha A és A' sorekvivalensek, akkor az Ax = 0 illetve az A'x = 0 egyenletrendszerek megoldáshalmaza egegyezik.

# Trapéz alakú mátrixok

Egy mátrix trapéz alakú, ha minden csupa 0 sor a mátrix alján szerepel, továbbá két egymás követő sorban az alul lévő első nem nulla eleme fölötti elemtől balra van nem nulla elem.

### Gauss elimináció

Általánosan: Ax = 0 — Gauss elimináció — > A'x = 0, ahol az A' mátrix trapéz alakú.

# Inhomogén lineáris egyenletrendszer

Legyen  $m < n, A \in M_{mxn}, b \in \mathbb{R}^n \setminus \{0\}$  adottak, ekkor az

$$Ax = b$$

egyenletrendszert inhomogén lineáris egyenletrendszernek nevezzük.

$$a_{11}x_1 + \dots + a_{1n}x_n = b_1$$

$$\vdots \qquad \vdots$$

$$a_{m1}x_1 + \dots + a_{mn}x_n = b_n$$

ahol legalább egy  $b_i \neq 0$ , i = 1,...,m. Jelölje  $A^j$  az A mátrix j. oszlopát, ekkor

$$x_1 A^1 + \dots + x_n A^n = b$$

<u>Definíció</u>: Legyenek  $a_1, ..., a_n \in \mathbb{R}^n, x_1, ..., x_n \in \mathbb{R}$ , ekkor az

$$x_1a_1 + \dots x_na_n$$

kifejezést az  $a_1, ..., a_n$  vektorok  $x_1, ..., x_n$  skalárokkal vett **lineáris kombináció**jának nevezzük.

<u>Definíció</u>: Az  $Ax = b, b \neq 0$  inhomogén egyenletrendszer  $x_p \in \mathbb{R}^n$ ,  $Ax_p = b$  megoldását partikuláris megoldásnak nevezzük.

Ha x olyan, hogy Ax = 0, akkor azt a homogén rész megoldásának nevezzük.

<u>Tétel</u>: Az Ax = b inhomogén egyenletrenszer összes megoldása  $x_p + x$  alakban áll elő, ahol  $x_p$  egy partikuláris megoldás, x pedig a homogén rész megoldása.

Az Ax = b egyenletrendszer esetén az

$$[A,B] = \begin{pmatrix} a_{11} & \dots & a_{1n} | & b_1 \\ \vdots & & \vdots | & \vdots \\ a_{m1} & \dots & a_{mn} | & b_m \end{pmatrix}$$

mátrixot a rendszer kibővített mátrixának nevezzük.

# Vektorterek

### Vektortér

Legyen  $V \neq 0$  halmaz, és tegyük fel, hogy adott két leképezés

$$+: VxV \mapsto V$$
,

illetve

$$\cdot: \mathbb{R} xV \mapsto V$$

a következő tulajdonságokkal:

- Tetszőleges  $v, w, u \in V$  esetén (v + w) + u = v + (w + u)
- Létezik olyan 0-val jelölt eleme V-nek, hogy v + 0 = 0 + v = v, minden  $v \in V$  esetén.
- Minden  $v \in V$ -hez létezik  $(-v) \in V$ , hogy v + (-v) = (-v) + v = 0
- Tetszőleges  $v, w \in V$  esetén v + w = w + v.

### valamint:

- Minden  $\lambda, \mu \in \mathbb{R}$  és  $v \in V$  esetén  $(\lambda + \mu)v = \lambda v + \mu v$ .
- Minden  $\lambda \in \mathbb{R}$  és  $v, w, u \in V$  esetén  $\lambda(v + w) = \lambda v + \lambda w$ .
- Minden  $v \in V$  esetén  $1 \cdot v = v \cdot 1 = v$ .
- Minden  $\lambda, \mu \in \mathbb{R}$  és  $\nu \in V$  esetén  $(\lambda \mu) \cdot \nu = \mu \cdot (\lambda \nu)$ .

Ekkor V-t vektortérnek nevezzük  $\mathbb{R}$  felett.

Megjegyzés:  $\mathbb{R}$  helyett tekinthetünk más számhalmazokat is amely rendelkezik  $\mathbb{R}$ -hez hasonló tulajdonságokkal, azaz algebrai értelemben testet alkot.

Ilyen például a racionális számok teste Q, vagy a véges testek (pl.: mod 2 maradékosztályok).

### Példák vektorterekre

- $\mathbb{R}^n$  vektortér  $\mathbb{R}$  felett.
- $\mathbb{C}^n$  vektortér  $\mathbb{C}$  illetve  $\mathbb{R}$  felett.
- $M_{nxm}(\mathbb{R})$  vektortér  $\mathbb{R}$  felett.
- $P = \{p : \mathbb{R} \mapsto \mathbb{R} \mid p(x)\}, P$ -t a valós polinomok halmazának nevezzük.
- $F = \{f : \mathbb{R} \mapsto \mathbb{R} \mid f \text{ függvény}\}.$

### Altér

Legyen V egy vektortér, és legyen S egy részhalmaza V-nek.

Tegyük fel, hogy S eleget tesz az alábbi feltételeknek:

- 1. Ha  $v, w \in S$ , akkor az összegük v + w is eleme S-nek.
- 2. Ha  $v \in S$  és  $c \in \mathbb{R}$ , akkor cv is eleme S-nek.

Ekkor *S* maga is egy vektortér. Valóban, a fent említett <u>tulajdonságok</u> teljesülnek *V* minden elemére, valamit teljesülnek *S* elemeire is. Ilyenkor *S*-et *V* alterének nevezzük.

### Példák alterekre

- *V*-n {0} és *V* mindig alterek, ezeket triviális altereknek nevezzük.
- Az  $M_{n\times m}(\mathbb{R})$ -es mátrixok vektorterében a szimmetrikus mátrixok alteret alkotnak.
- P-ben P<sub>n</sub>, a legfeljebb n-edfokú polinomok halmaza alteret alkot.
- *F*-ben a folytonos, illetve a differenciálható függvények is alteret alkotnak.

### Altérkritérium

 $S \subset V$  pontosan akkor altér, ha minden  $v, w \in S$  esetén

$$(1) \quad u - w \in S,$$

valamint

bármely  $\lambda \in \mathbb{R}$  és  $v \in S$  esetén

(2) 
$$\lambda v \in S$$
.

### Bizonyítás:

Ha S altér, akkor nyilván zárt a műveletekre. Ha S zárt a műveletekre, akkor a vektorterekre vonatkozó tulajdonságok többsége automatikusan teljesülnek S-beli vektorokra, mivel azok speciális V-beli vektorok. Csak azt kell megvizsgálni, hogy a V-beli 0 beleesik-e S-be, illetve egy S-beli vektor V-beli ellentettje beleesik-e S-be:

Legyen  $v \in S$  tetszőleges vektor. Ekkor (2) szerint

$$0 = 0v \in S$$
.

Legyen  $v \in S$  tetszőleges vektor. Ekkor (2) szerint

$$-v = (-1)v = \in S.$$

+füzet (Abel-csoport axiómák) oda-vissza

# Lineáris függőség, függetlenség

Legyen  $a_1,...,a_n\in V$  vektorok és  $\lambda_1,...,\lambda_n\in\mathbb{R}$  skalárok, ekkor a

$$\lambda_1 a_1 + \ldots + \lambda_n a_n$$

kifejezést az  $a_1, ..., a_n$  vektorok  $\lambda_1, ..., \lambda_n$  skalárokkal vett lineáris kombinációjának nevezzük.

Azt mondjuk, hogy az  $a_1,...,a_n$  vektorok **lineárisan függők**, ha léteznek olyan  $\lambda_1,...,\lambda_n$  nem mind 0 skalárok,hogy

$$\lambda_1 a_1 + \ldots + \lambda_n a_n = 0$$

Megjegyzés: A 0 vektort tartalmazó rendszer mindig lineárisan függő.

Az  $a_1,...,a_n$  vektorok lineárisan függetlenek, ha nem függők.  $\[ \] \[ \] \[ \] \[ \] \[ \] \[ \] \[ \]$ 

### Generátorrendszer

Az  $a_1, ..., a_n$  vektorrendszer generátorrendszere V-nek, ha bármely  $v \in V$  lineárisan kikombinálható  $a_1, ..., a_n$ -ből.

Megjegyzés: Ekkor V-t végesen generálhatónak nevezzük.

### Bázis

Ha V végesen generált és  $a_1, \ldots, a_n$  lineárisan független generátorrendszere, akkor  $a_1, \ldots, a_n$ -et bázisnak nevezzük.

### **Dimenzió**

Tétel: Tetszőleges végesen generált vektortérben, ha adott két bázis  $a_1, ..., a_n$  és  $v_1, ..., v_m$ , akkor n = m, azaz bármely két bázis azonos számosságú.

Ezt a közös számosságot a vektortér dimenziójának nevezzük.

Példa:  $\mathbb{R}^2$  két dimenziós.

### Bázisra vonatkozó koordináták

Legyen V egy vektortér és  $b_1, ..., b_m$  bázis V-ben. Ekkor tetszőleges  $v \in V$  egyértelműen felírható

$$v = \beta_1 b_1 + \dots + \beta_n b_n$$

alakban, ahol a  $\beta = \begin{pmatrix} \beta_1 \\ \vdots \\ \beta_n \end{pmatrix}$  skalár n-est v  $\{b_1, ..., b_n\}$  bázisra vonatkozó koordinátáinak nevezzük.

Tehát tetszőleges  $v \in V$  beazonosítható  $\beta$ -val, ha adott egy bázis.

$$v \in V < -\{b_1, ..., b_n\} - > \beta \in \mathbb{R}$$

bijekció

Tétel: Tetszőleges n-dimenziós valós vektortér beazonosítható  $\mathbb{R}^n$ -el.

# Lineáris leképezések

Legyenek *U*, *V* vektorterek azonos test fölött, ekkor az

$$L: U \mapsto V$$

leképezés lineáris, ha

- additív, azaz L(x + y) = Lx + Ly, minden  $x, y \in U$  esetén, valamint
- homogén  $L(\lambda x) = \lambda L x$ , minden  $x \in U$  és  $\lambda$  skalár esetén.

Példa:

- Ha U vektortér  $\mathbb R$  fölött és  $L:U\mapsto \mathbb R$  lineáris, akkor L-et lineáris funkcionálnak nevezzük.
  - PI:  $U = \mathbb{R}$ , akkor Lx = cx, ahol  $c \in \mathbb{R}$  rögzített.
- Ha  $U=\mathbb{R}^n$ m akkor  $L:\mathbb{R}^n\mapsto\mathbb{R}$ , pontosan akkor lináris ,ha létezik olyan  $c\in\mathbb{R}^n$  vektor, hogy  $Lx = \langle c, x \rangle$
- Lx = 0, nulla lineáris leképezés
- Ha U=V, akkor az  $L:U\mapsto U$ , Lx=x identukus leképezés  $\frac{\sigma}{\sigma x}:P_n\mapsto P_{n-1}, \, (\frac{\sigma}{\sigma x})(x)=P'(x)$
- Első koordináta tengelyre való projekció:  $L: \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}^n, L(x_1, ..., x_n) = (x_1, 0, ..., 0)$
- Speciális eset:  $L: \mathbb{R}^2 \mapsto \mathbb{R}^2$ ,  $L(x_1, x_2) = (x_1, 0)$  Az  $L: \mathbb{R}^2 \mapsto \mathbb{R}$ ,  $L(x_1, x_2) = x_1^2 + x_2^2$  leképezés **nem** lineáris.

### Képtér és magtér

Legyen az  $L: U \mapsto V$  leképezés lineáris, ekkor a  $rangeL = \{v \in V \mid \exists u \in U, Lu = V\} \subset V$  halmazt L képterének nevezzük.

Legyen az  $L: U \mapsto V$  leképezés lineáris, ekkor a  $nullL = \{u \in U \mid Lu = 0\} \subset U$  halmazt L magterének nevezzük.

Tétel:

- - Biz:  $L0 = L(0+0) = L0 + L0 = 2L0 \Rightarrow 0 = L0$
- L(-x) = -Lx

Példák

# Koordináta függvények

Ha  $L: \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}^n$  lineáris, akkor  $L = (l_1, ..., l_m)$ , ahol  $l_i: \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}, i = 1, ..., m$  lineáris funkcionál és  $Lx = (l_1(x), ..., l_m(x)) \forall x \in \mathbb{R}^n$  esetén.

Az előbbi  $l_i$ , i = 1, ..., m lineáris funkcionálokat L koordinátafüggvényeinek nevezzük.

Példa:  $L : \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}^2$ ,  $L(x_1, x_2) = (x_1, -x_2)$ , ekkor

$$l_1(x_1, x_2) = x_1,$$

valamint

$$l_2(x_1, x_2) = -x_2$$

# Lineáris leképezések vektorteret alkotnak

Jelölje  $\mathcal{L}(U,V) = \{L: U \mapsto V \mid L \text{ line\'aris}\}.$ Ha  $L,T \in \mathcal{L}(U,V)$ , akkor

$$L + Tx = Lx + Tx$$
,

továbbá

tetszőleges  $\lambda$  skalár esetén

$$(\lambda L)x = \lambda Lx.$$

Az fenti műveletekkel  $\mathcal{L}(U,V)$  vektortér.

# Képtér és magtér alteret alkot

 $Ha L: U \mapsto V lineáris, akkor$ 

(1)  $rangeL \subset V$ ,

illetve

(2)  $null L \subset U$ 

alterek.

Bizonyítás:

(1) Legyen  $x, y \in rangeL$ , ekkor létezik  $u_x, u_y \in U$  úgy, hogy  $Lu_x = x$  és  $Lu_y = y$ , ekkor

$$x - y = Lu_x - Lu_y = L(u_x - u_y) \Rightarrow x, y \in rangeL$$

és

$$\lambda \in \mathbb{R}, x \in rangeL$$

esetén

$$\lambda x = \lambda L u_{\scriptscriptstyle X} = L(\lambda u_{\scriptscriptstyle X}) \Rightarrow \lambda x \in rangeL \Rightarrow rangeL \text{ alt\'er}.$$

(2) Legyen  $u, v \in nullL$ , ekkor

$$L(u - v) = Lu - Lv = 0 \Rightarrow u - v \in nullL$$
,

valamint

$$L\lambda u = \lambda Lu = \lambda 0 = 0 \Rightarrow \lambda u \in nullL \Rightarrow nullL \text{ alt\'er}.$$

# Nullitás + Rang tétel

Legyen  $L: V \mapsto W$ , ekkor

$$dim(nullL) + dim(rangeL) = dimV$$

Lemma: Ha  $v_1, ..., v_k$  lineárisan függetlenek V-ben, V n-dimenziós, k < n, akkor léteznek  $v_{k+1}, ..., v_n$  vektorok úgy, hogy  $\{v_1, ..., v_n\}$  bázis V-ben.

### Bizonyítás:

Legyen  $\{v_1, ..., v_k\}$  bázis nullL-ben.

A lemma miatt kiegészíthető V-beli bázissá  $\{v_1, ..., v_n\}$ .

Ekkor 
$$Lv_i = w_i, i = 1,...,n$$
 és  $Lv_i = 0, i = 1,...,k$ .

Bebizonyítjuk, hogy  $w_{k+1}, ..., w_n$  bázis rangeL-ben.

Legyen  $w \in rangeL$ , ekkor létezik olyan  $v \in V$ , hogy Lv = w.

Másrészt 
$$v = \sum_{i=1}^{n} \alpha_i v_i$$
, így

$$w = Lv = L(\sum_{i=1}^{n-1} \alpha_i v_i) = \sum_{i=1}^n \alpha_i Lv_i = \sum_{i=k+1}^n \alpha_i Lv_i = \sum_{i=k+1}^n \alpha_i w_i \Rightarrow w_{k+1}, ..., w_n \text{ generátorrendszere } rangeL-nek.$$

Indirekt: tegyük fel, hogy  $w_{k+1}, ..., w_n$  lineárisan függő.

$$0 = \sum_{i=1}^{n} \beta_{i} w_{i}, \beta_{i} \text{ nem mind } 0.$$

$$\Rightarrow 0 = \sum_{i=k+1}^n \beta_i L v_i = L(\sum_{i=k+1}^n \beta_i v_i) \text{ ellentmond\'as} \Rightarrow \text{f\"uggetlenek}.$$

Képtér n - k dimenziós, magtér k dimenziós, (n - k) + k = n = dimV.

# Lineáris leképezések mátrix reprezentációja

Legyen  $L: U \mapsto V$  lineáris és  $\{a_1, ..., a_m\}$  bázis U-ban,  $\{b_1, ..., b_n\}$  bázis V-ben. Legyen  $u \in U$  és Lu = v, ekkor

$$u = \sum_{i=1}^{m} u_i a_i,$$

és

$$v = \sum_{j=1}^{n} v_{j} b_{j}$$

$$A \in \mathcal{M}_{nxm}, A \begin{pmatrix} u_{1} \\ \vdots \\ u_{m} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} v_{1} \\ \vdots \\ v_{n} \end{pmatrix}.$$

Adott bázisok esetén a fenti egyenletrendszerseregnek pontosan egy megoldása létezik, ezt az L lineáris leképezés  $\{a_1, ..., a_m\}$ ,  $\{b_1, ..., b_n\}$  bázispárra vonatkozó mátrixának nevezzük.

# Belsőszorzat-terek, ortogonalitás

# Belsőszorzat (skaláris szorzat)

Legyen V valós vektortér, a

$$<,>: VxV \mapsto \mathbb{R}$$

kétváltozós függvényt belső szorzatnak nevezzük, ha

- szimmetrikus, azaz  $\langle x, y \rangle = \langle y, x \rangle \forall x, y \in V$
- Bilineáris, azaz mindkét változóban additív és homogén
  - $\langle x + y, z \rangle = \langle x, z \rangle + \langle y, z \rangle$
  - $\langle \lambda x, y \rangle = \lambda \langle x, y \rangle$
- · Pozitív definit, azaz
  - $< x, x > \ge 0$ , és
  - $\langle x, x \rangle = 0 \Leftrightarrow x = 0$

Példák

(1)  $\mathbb{R}^n$  szokásos belső szorzata, azaz  $\langle x, y \rangle = \sum_{i=1}^n x_i y_i$ 

(2) Legyen 
$$V = \{f : [a, b] \mapsto \mathbb{R} \mid f \text{ folytonos}\}, \text{ ekkor } \langle f, g \rangle = \int_a^b f(x)g(x) \, dx$$

# Ortogonalitás

Legyen V egy belső szorzat tér.

Azt mondjuk, hogy x merőleges y-ra, ha  $\langle x, y \rangle = 0$ 

### Ortogonális komplementer

Ha  $S \subset V$ , akkor az  $S^{\perp} = \{x \in V \mid x \perp s \quad \forall s \in S\}$  halmazt S ortogonális komplementerének nevezzük.

### Pitagorasz tétel

Ha x és y merőlegesek egymásra (< x, y > = 0), akkor

$$||x + y||^2 = ||x||^2 + ||y||^2$$

Bizonyítás:

Ennek bizonyításához a definíciókat használjuk fel, konkrétan

$$||x + y||^2 = \langle x + y, x + y \rangle = \langle x, x \rangle + 2 \langle x, y \rangle + \langle y, y \rangle = ||x||^2 + ||y||^2$$
  
mivel  $\langle x, y \rangle = 0$ , és  $\langle x, x \rangle = ||x||^2$ ,  $\langle y, y \rangle = ||y||^2$  definíció szerint.

# Cauchy-Schwarz egyenlőtlenség

Ha  $x, y \in \mathbb{R}^n$ , akkor

$$\langle x, y \rangle^2 \le ||x||^2 \cdot ||y||^2$$
  
 $|\langle x, y \rangle| \le ||x|| \cdot ||y||$ 

és egyenlőség pontosan akkor áll fenn, ha létezik  $\lambda \in \mathbb{R}$  úgy, hogy  $x = \lambda y$ .

### Bizonyítás:

Legyen  $x, y \in \mathbb{R}^n, \lambda \in \mathbb{R}$ 

$$0 \le \|x + \lambda y\|^2 = \langle x + \lambda y, x + \lambda y \rangle = \langle x, x \rangle + \lambda^2 \langle y, y \rangle + 2\lambda \langle x, y \rangle = \|y\|^2 \lambda^2 + 2 \langle x, y \rangle \lambda + \|x\|^2$$

Az átalakításokat követően egy  $\lambda$ -ban másodfokú kifejezést kapunk, melynek diszkrimánsa nem pozitív , azaz

$$4 < x, y >^{2} - 4||y||^{2}||x||^{2} \le 0$$

$$4 < x, y >^{2} \le 4||y||^{2}||x||^{2}$$

$$< x, y >^{2} \le ||y||^{2}||x||^{2}$$

Ezzel az állításunk bizonyítást nyert.

# Minkowski egyenlőtlenség

Legyen  $x, y \in \mathbb{R}^n$ , akkor

$$||x + y|| \le ||x|| + ||y||$$

Bizonyítás:

Mivel az egyenlőtlenség mindkét oldala nemnegatív, ezért ekvivalens a következővel:

$$||x + y||^2 \le ||x||^2 + 2||x|| ||y|| + ||y||^2$$
$$||x + y||^2 = \langle x + y, x + y \rangle = ||x||^2 + 2 \langle x, y \rangle + ||y||^2$$

ahol

$$2 < x, y > \le 2 | < x, y > | \le 2 | x | | | y | |$$

és a Cauchy-Schwarz egyenlőtlenség miatt ez

$$\leq ||x||^2 + 2||x|| ||y|| + ||y||^2$$

ami pedig az eredeti állításunk jobb oldala. Ezzel az állításunk bizonyítást nyert. (Q.E.D)

# Legjobban approximáló elem

Tétel: Legyen  $\{v_1, ..., v_n\}$  ortonormált rendszer, ekkor

$$||x - \sum_{i=1}^{n} \lambda_i v_i|| \le ||x - \sum_{i=1}^{n} a_i v_i||,$$

minden  $x \in V$  és  $a_1, ..., a_n \in \mathbb{R}$  esetén, ahol

$$\lambda_i = \langle x_i, v_i \rangle, i = 1, ..., n.$$

Azaz  $\sum_{i=1}^n \lambda_i v_i$  az x-et legjobban közelítő elem  $lin\{v_1,...,v_n\}$ -ben.

<u>Bizonyítás</u>

Nem kell, mert nem tudta egyből felírni ⇒ Szabad reklamálni!

### Ortogonális rendszer

Legyen  $v_1, ..., v_n \in V$ .

Ha  $v_1 \perp v_i$ ,  $i \neq j$  esetén, akkor  $\{v_1, ..., v_n\}$ -t ortogonális rendszernek nevezzük.

### Ortonormált rendszer

Legyen  $v_1, ..., v_n \in V$ .

Ha  $v_1 \perp v_j$ ,  $i \neq j$ , valamint  $||v_i|| = 1$ , i = 1,...,n, akkor  $\{v_1,...,v_n\}$ -t ortonormált (ONR) rendszernek nevezzük.

# Fourier együtthatók

Legyen  $\{v_1, ..., v_n\}$  ortonormált rendszer, ekkor tetszőleges  $x \in V$  esetén a  $\lambda = \langle x, v_i \rangle$  számokat  $x \in V$ , ...,  $v_n\}$ -ra vonatkozó Fourier együtthatóinak nevezzük.

### Fourier sor

A  $\sum_{i=1}^{n} \lambda_i v_i$  sort az  $x \{v_1, ..., v_n\}$  rendszerre vontakozó Fourier-sorának nevezzük.

# Bessel egyenlőtlenség

Legyen  $v_1, ..., v_n \in V$ , valamint legyen $\{v_1, ..., v_n\}$  ortonormált rendszer,  $x \in V$  tetszőleges,  $\lambda_i$  pedig az x-et legjobban approximáló elem, ekkor

$$\sum \lambda_i \le \|x\|^2$$

$$0 \le \|x - \sum_{i=1}^{n} \lambda_i v_i\|^2 = \langle x - \sum_{i=1}^{n} \lambda_i v_i, x - \sum_{i=1}^{n} \lambda_i v_i \rangle = \|x\|^2 - 2(\sum_{i=1}^{n} \lambda_i \langle v_i, x_i \rangle) + \sum_{i=1}^{n} \lambda_i \|v_i\|^2 = \|x\|^2 - \sum_{i=1}^{n} \lambda_i^2 \|v_i\|^2 = 1 \text{ (ortonortmált miatt)}.$$

# Gram-Schmidt ortogonalizáció

$$\begin{array}{l} \text{Legyen } v_i, \, \dots, \, v_n \text{ bázis } \textit{V-ben, ekkor} \\ w_1 = \frac{v_1}{\|v_1\|} \\ \tilde{w_2} = v_2 - < v_2, w_1 > w_1 \\ w_2 = \frac{\tilde{w_2}}{\|\tilde{w_2}\|} \end{array}$$

$$\begin{split} \tilde{w_k} &= v_k - \langle v_k, w_1 \rangle w_1 - \dots - \langle v_k, w_{k-1} \rangle w_{k-1} \\ w_k &= \frac{\tilde{w_k}}{\|\tilde{w_k}\|} \end{split}$$

Tétel: A fenti eljárás által generált  $\{w_1, ..., w_k\}$  vektorrendszer ortonormált bázisa V-nek, valamint  $lin\{v_i, ..., v_k\} = lin\{w_i, ..., w_k\}, k = 1, ..., n.$ 

Bizonyítás:

Legyen  $i \neq k$ , ekkor feltehető, hogy k > i.

# Sajátérték, sajátvektor

Lineáris leképzések és mátrixok sajátértékei, sajátvektorai

Legyen V egy vektortér,  $L:V\mapsto V$  lineáris leképezés, ekkor a  $\lambda$  szám L sajátértéke, ha létezik olyan  $v \in V \setminus \{0\}$ , hogy

$$Lv = \lambda v$$
.

Ekkor v-t  $\lambda$ -hoz tartozó **sajátvektor**nak nevezzük.

(1) Legyen  $v = \mathbb{R}^2$ , L az indentikus leképezés, azaz

$$Lx = x, \ \forall x \in \mathbb{R}^2$$

Ekkor  $\lambda = 1$  sajátérték és bármely  $x \in \mathbb{R}^2 \setminus \{0\}$  az 1-hez tartozó sajátvektor.

(2) Legyen 
$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & \dots & 0 \\ \vdots & & \vdots \\ 0 & \dots & a_{nn} \end{pmatrix}, L_A x = A x.$$

Ekkor 
$$e_i = \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}$$
  $i,\ i=1,\ldots,n,$  az  $a_i$ -hez tartozó sajátvektor, hiszen

$$L_{A}e_{i} = \begin{pmatrix} a_{11} & \dots & 0 \\ \vdots & & \vdots \\ 0 & \dots & a_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ a_{i} \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} = a_{i} \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} = a_{i}e_{i}$$

(3) Legyen V a végtelen sokszor differenciálható valós függvények vektortere, L pedig jelölje a deriválást.

$$\frac{dt}{d}: e^{\infty} \mapsto e^{\infty},$$

ekkor

$$x(t) = e^{\lambda t},$$

tetszőleges  $\lambda$  esetén sajátvektor, amely  $\lambda$ -hoz tartozik, hiszen

$$\frac{d}{dt}x(t) = \lambda e^{\lambda t} = \lambda x(t)$$

Mátrixok esetén:

Ha  $A \in \mathcal{M}_{nxn}$ , akkor  $L_A x = A x$  lineáris, tehát értelmezhetjük n x n-es mátrixok sajátértékét és sajátvektorát is.

# Sajátvektorok alteret alkotnak

A  $V_{\lambda} = \{v \in V \mid Lv = \lambda v\}$  halmaz altér V-ben, melyet a  $\lambda$ -hoz tartozó sajátaltérnek nevezünk.

### Bizonyítás:

Az altérkritérium szerint.

Legyen  $v \in V_{\lambda}$ , c konstans, ekkor

$$L(cv) = cLv = c\lambda v = \lambda(cv) \Rightarrow cv \in V_{\lambda}$$

Legyen  $v, w \in V_1$ , ekkor

$$L(v - w) = Lv - Lw = \lambda v - \lambda w = \lambda (v - w) \Rightarrow v - w \in V_{\lambda}$$

Különböző sajátértékekhez tartozó sajátvektorok lineárisan függetlenek

### Bizonyítás:

Legyenek  $\lambda_1, ..., \lambda_m$  sajátértékek,  $v_1, ..., v_m$  hozzájuk tartozó sajátvektorok.  $\lambda_i \neq \lambda_k, i \neq k$ .

# Karakterisztikus polinom

Ha  $A\in\mathcal{M}_{n\times n}$ , akkor a  $P_A(\lambda)=d\,e\,t\,(A-\lambda\,I\,)$  polinomot A karakterisztikus polinomjának nevezzük. Tétel:

Legyen  $L:V\mapsto V$  lineáris, ekkor  $\lambda$  L sajátértéke akkor és csakakkor, ha az  $(L-\lambda I)$  leképzeés nem invertálható.

Mátrixokra:

Az  $A \in \mathcal{M}_{n \times n}$ -es mátrixnak  $\lambda$  pontosan akkor sajátértéke, ha  $A - \lambda I$  nem invertálható.

Tétel:

Az A mátrixnak  $\lambda$  pontosan akkor sajátértéke, ha gyöke A karakterisztikus polinomjának.

Tétel:

Hasonló mátrixok karakterisztikus polinomja megegyezik, azaz, ha $A,B\in\mathcal{M}_{nxn}$  és B invertálható, akkor

$$P_A = P_{BAB^{-1}}$$

Bizonytás:

$$P_A(\lambda) = det(A - \lambda I) = det(B(A - \lambda I)B^{-1}) = det(BAB^{-1} - \lambda I)$$

Szimmetrikus mátrixok sajátértéke, sajátvektora

Legyen  $A \in \mathcal{M}_{n \times n}$  úgy, hogy  $A^T = A$  (szimmetrikus). Az A-hoz tartozó kvadratikus forma  $f : \mathbb{R}^n \mapsto \mathbb{R}$ 

$$f(x) = x^T A x = \sum_{i,j=1}^n a_{ij} x_i x_j$$

Tétel: f maximuma az egységgömbhélyon A-nak sajátvektora és a hozzá tartozó sajátérték A-nak a legnagyobb sajátértéke ami, f-nek az ebben a pontban felvett értéke.

Bizonyítás:

$$S = \{x \in \mathbb{R}^n | ||x|| = 1\}$$

Mivel s korlátos és zárt, a Hein-Borel tétel szerint kompakt.

Weierstrass tétele szerint folytonos függvénynek kompakt halmazon van szélsőértéke.

Létezik  $p \in S$  úgy, hogy maxf = f(p) jelölje  $W = (lin\{p\})^{\perp^{S}}$ Tetszőleges  $w \in W$ , ||w|| = 1 esetén

$$C_w(t) = (\cos(t))p + (\sin(t))w$$
$$g(t) = f(C_w(t))$$

mivel

$$\begin{split} C_w(0) &= p \\ 0 &= g'(0) = \langle 2Ap, C_w'(p) \rangle = 2 \langle Ap, w \rangle \\ \Rightarrow \langle Ap, w \rangle &= 0 \Rightarrow Ap \in lin\{p\} \end{split}$$

Tehát  $Ap = \lambda p$  valamely  $\lambda$  számra, azaz p sajátvektora A-nak.

# Szimmetrikus mátrixok diagonalizálhatósága

Szimmetrikus mátrix esetén létezik a térnek sajátvektoraiból álló ortonormált bázisa, ebben a mátrix

$$L_A e_i = \begin{pmatrix} \lambda_1 & \dots & 0 \\ \vdots & & \vdots \\ 0 & \dots & \lambda_n \end{pmatrix}$$

diagonális alakba írható, ahol a főátlóban a sajátértékek találhatók.