

Pregled linearne algebre

- Vektorska i matrična notacija
- Operacije nad vektorima i matricama
- Vektorski prostori
- Linearne transformacije
- Karakteristične vrednosti i karakteristični vektori
- Diferenciranje kod vektora i matrica

Vektorska i matrična notacija

- Matrica dimenzija $m \times n$:

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & a_{m3} & \cdots & a_{mn} \end{bmatrix}$$

- Matrica s jednom vrstom ili jednom kolonom predstavlja *vektor*:

$$\mathbf{x} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix}$$

vektor-kolona

$$\mathbf{y} = [y_1 \quad y_2 \quad \cdots \quad y_n]$$

vektor-vrsta

Množenje matrica

- Proizvod dve matrice dat je izrazom:

$$\mathbf{A} \cdot \mathbf{B} = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & \cdots & a_{1d} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & \cdots & a_{2d} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & a_{m3} & \cdots & a_{md} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} b_{11} & b_{12} & \cdots & b_{1n} \\ b_{21} & b_{22} & \cdots & b_{2n} \\ b_{31} & b_{32} & \cdots & b_{3n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ b_{d1} & b_{d2} & \cdots & b_{dn} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} c_{11} & c_{12} & c_{13} & \cdots & c_{1n} \\ c_{21} & c_{22} & c_{23} & \cdots & c_{2n} \\ c_{31} & c_{32} & c_{33} & \cdots & c_{3n} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ c_{m1} & c_{m2} & c_{m3} & \cdots & c_{mn} \end{bmatrix}, \text{ gde je } c_{ij} = \sum_{k=1}^d a_{ik} b_{kj}$$

- Osobine proizvoda matrica

- Nije uvek definisan (zavisi od dimenzija matrica)
- Asocijativan je: $(\mathbf{A} \cdot \mathbf{B}) \cdot \mathbf{C} = \mathbf{A} \cdot (\mathbf{B} \cdot \mathbf{C})$
- Nije komutativan (niti ako postoji $\mathbf{A} \cdot \mathbf{B}$, to obavezno znači da postoji i $\mathbf{B} \cdot \mathbf{A}$)
- Distributivan je u odnosu na sabiranje: $\mathbf{A} \cdot (\mathbf{B} + \mathbf{C}) = \mathbf{A} \cdot \mathbf{B} + \mathbf{A} \cdot \mathbf{C}$
- Neutralni element za matrično množenje je *jedinična matrica* – dijagonalna matrica sa jedinicama na glavnoj dijagonali i nulama van nje:

$$\mathbf{I} = \text{diag}(1, 1, \dots, 1) = \begin{bmatrix} 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 1 \end{bmatrix} \quad \mathbf{A} \cdot \mathbf{I} = \mathbf{I} \cdot \mathbf{A} = \mathbf{A}, \forall \mathbf{A}$$

Množenje vektora

- Skalarni (unutrašnji) proizvod

$$\langle \mathbf{x}, \mathbf{y} \rangle = \mathbf{x}^T \mathbf{y} = \mathbf{y}^T \mathbf{x} = \sum_{k=1}^d x_k y_k$$

Napomena: pretpostavka je da su \mathbf{x} i \mathbf{y} vektori-kolone

- Spoljni proizvod

$$\mathbf{x} \otimes \mathbf{y} = \mathbf{x} \cdot \mathbf{y}^T = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_m \end{bmatrix} \begin{bmatrix} y_1 & y_2 & \cdots & y_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1 y_1 & x_1 y_2 & \cdots & x_1 y_n \\ x_2 y_1 & x_2 y_2 & \cdots & x_2 y_n \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ x_m y_1 & x_m y_2 & \cdots & x_m y_n \end{bmatrix}$$

- Proizvod „element po element“

$$\mathbf{x} \circ \mathbf{y} = \begin{bmatrix} x_1 y_1 \\ x_2 y_2 \\ \vdots \\ x_n y_n \end{bmatrix}$$

Transponovanje matrice

- *Transponovanje matrice* predstavlja zamenu vrsta kolonama i obrnuto:

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & a_{m3} & \cdots & a_{mn} \end{bmatrix} \Leftrightarrow \mathbf{A}^T = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{21} & \cdots & a_{m1} \\ a_{12} & a_{22} & \cdots & a_{m2} \\ a_{13} & a_{23} & \cdots & a_{m3} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{1n} & a_{2n} & \cdots & a_{mn} \end{bmatrix}$$

- Transponovanjem vektora-kolone dobija se vektor-vrsta i obrnuto:

$$\mathbf{x} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} \Leftrightarrow \mathbf{x}^T = [x_1 \quad x_2 \quad \cdots \quad x_n]$$

- Osobine transponovanja

- $(\mathbf{A}^T)^T = \mathbf{A}$
- $(\mathbf{A} \cdot \mathbf{B})^T = \mathbf{B}^T \mathbf{A}^T$
- $(\mathbf{A} + \mathbf{B})^T = \mathbf{A}^T + \mathbf{B}^T$
- Kvadratna matrica je *simetrična* ako važi $\mathbf{A} = \mathbf{A}^T$

Trag matrice

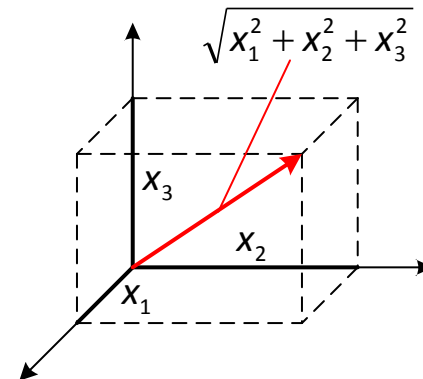
- Trag kvadratne matrice $\mathbf{A}_{n \times n}$ predstavlja sumu elemenata na glavnoj dijagonali:

$$\text{tr}(\mathbf{A}) = \sum_{i=1}^n a_{ii}$$

- Osobine traga:
 - $\text{tr}(\mathbf{A}) = \text{tr}(\mathbf{A}^T)$
 - $\text{tr}(\mathbf{A} + \mathbf{B}) = \text{tr}(\mathbf{A}) + \text{tr}(\mathbf{B})$
 - $\text{tr}(\mathbf{A} \cdot \mathbf{B}) = \text{tr}(\mathbf{B} \cdot \mathbf{A})$, ako je matrica $\mathbf{A} \cdot \mathbf{B}$ kvadratna
 - $\text{tr}(t \cdot \mathbf{A}) = t \cdot \text{tr}(\mathbf{A})$

Norma vektora

- Norma vektora \mathbf{x} predstavlja njegovu „dužinu“
 - To može biti bilo koja funkcija $f(\mathbf{x})$ koja zadovoljava sledeće osobine:
 - definitivnost ($f(\mathbf{x}) = 0$ samo za nula-vektor)
 - homogenost ($f(a\mathbf{x}) = |a|f(\mathbf{x})$ za svaki realan broj a)
 - nejednakost trougla ($f(\mathbf{x}+\mathbf{y}) \leq f(\mathbf{x}) + f(\mathbf{y})$)iz čega ujedno sledi i da je nenegativna ($f(\mathbf{x}) \geq 0$)



- Najčešće se koristi *euklidska* ili l_2 -norma

$$\|\mathbf{x}\|_2 = \sqrt{\mathbf{x}^T \mathbf{x}} = \sqrt{\sum_{i=1}^n x_i^2}$$

- Ova, tzv. l_2 -norma, predstavlja specijalan slučaj l_p -norme za $p = 2$

$$\|\mathbf{x}\|_p = \sqrt[p]{\sum_{i=1}^n |x_i|^p}, p \geq 1$$

a često se koriste i l_1 -norma, $\|\mathbf{x}\|_1 = \sum_{i=1}^n |x_i|$, kao i l_∞ -norma, $\|\mathbf{x}\|_\infty = \max_i |x_i|$

- *Rastojanje* između dva vektora je norma njihove razlike
 - Ako se koristi euklidska norma, u pitanju je *euklidsko rastojanje*

$$d_E(\mathbf{x}, \mathbf{y}) = \|\mathbf{x} - \mathbf{y}\|_2 = \sqrt{\sum_{i=1}^n (x_i - y_i)^2}$$

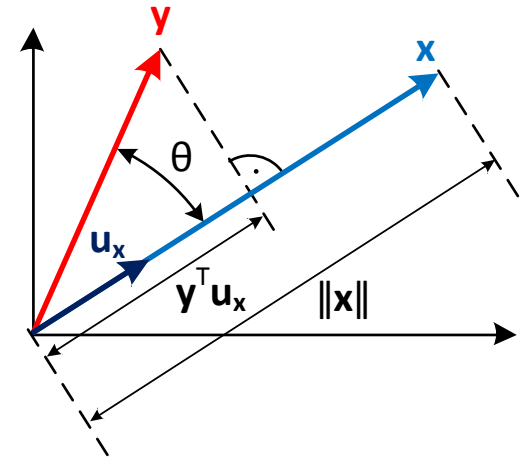
Ortogonalna projekcija i ortogonalnost vektora

- *Ortogonalna projekcija* vektora \mathbf{y} na vektor \mathbf{x} je $\langle \mathbf{y}, \mathbf{u}_x \rangle \mathbf{u}_x$, gde je \mathbf{u}_x vektor jedinične norme, a istog pravca i smera kao \mathbf{x}

- *Ugao* između vektora \mathbf{x} i \mathbf{y} određen je izrazom:

$$\cos \theta = \frac{\langle \mathbf{x}, \mathbf{y} \rangle}{\|\mathbf{x}\| \cdot \|\mathbf{y}\|}$$

- Vektori \mathbf{x} i \mathbf{y} su *ortogonalni* ako je $\mathbf{x}^T \mathbf{y} = 0$
- Vektori \mathbf{x} i \mathbf{y} su *ortonormalni* ako je $\mathbf{x}^T \mathbf{y} = 0$ i $\|\mathbf{x}\| = \|\mathbf{y}\| = 1$



Linearna nezavisnost vektora

- Skup vektora $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_n$ je *linearno zavisan* ako postoje koeficijenti a_1, a_2, \dots, a_n , koji nisu svi istovremeno jednaki nuli, takvi da je:

$$a_1\mathbf{x}_1 + a_2\mathbf{x}_2 + \dots + a_n\mathbf{x}_n = \mathbf{0}$$

- Nasuprot tome, skup vektora $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_n$ je *linearno nezavisan* ako važi:

$$a_1\mathbf{x}_1 + a_2\mathbf{x}_2 + \dots + a_n\mathbf{x}_n = \mathbf{0} \Rightarrow a_k = 0, \forall k$$

- Primer: da li su vektori $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2$ i \mathbf{x}_3 linearno nezavisni ili ne?

$$\mathbf{x}_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{bmatrix}, \quad \mathbf{x}_2 = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 2 \end{bmatrix}, \quad \mathbf{x}_3 = \begin{bmatrix} -2 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$

Linearna nezavisnost vektora

- Skup vektora $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_n$ je *linearno zavisan* ako postoje koeficijenti a_1, a_2, \dots, a_n , koji nisu svi istovremeno jednaki nuli, takvi da je:

$$a_1\mathbf{x}_1 + a_2\mathbf{x}_2 + \dots + a_n\mathbf{x}_n = \mathbf{0}$$

- Nasuprot tome, skup vektora $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_n$ je *linearno nezavisan* ako važi:

$$a_1\mathbf{x}_1 + a_2\mathbf{x}_2 + \dots + a_n\mathbf{x}_n = \mathbf{0} \Rightarrow a_k = 0, \forall k$$

- Primer: da li su vektori $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2$ i \mathbf{x}_3 linearno nezavisni ili ne?

$$\mathbf{x}_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{bmatrix}, \quad \mathbf{x}_2 = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 2 \end{bmatrix}, \quad \mathbf{x}_3 = \begin{bmatrix} -2 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$

- Rešenje: linearno su nezavisni ako je jedinstveno rešenje sledećeg sistema linearnih jednačina $a_1 = a_2 = a_3 = 0$ (a jeste):

$$a_1 \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{bmatrix} + a_2 \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 2 \end{bmatrix} + a_3 \begin{bmatrix} -2 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & -2 \\ 2 & 1 & 0 \\ 3 & 2 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a_1 \\ a_2 \\ a_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

Linearna nezavisnost vektora

- Skup vektora $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_n$ je *linearно zavisan* ako postoje koeficijenti a_1, a_2, \dots, a_n , koji nisu svi istovremeno jednaki nuli, takvi da je:

$$a_1\mathbf{x}_1 + a_2\mathbf{x}_2 + \dots + a_n\mathbf{x}_n = \mathbf{0}$$

- Nasuprot tome, skup vektora $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_n$ je *linearно nezavisan* ako važi:

$$a_1\mathbf{x}_1 + a_2\mathbf{x}_2 + \dots + a_n\mathbf{x}_n = \mathbf{0} \Rightarrow a_k = 0, \forall k$$

- Primer: da li su vektori $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2$ i \mathbf{x}_3 linearно nezavisni ili ne?

$$\mathbf{x}_1 = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}, \quad \mathbf{x}_2 = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{bmatrix}, \quad \mathbf{x}_3 = \begin{bmatrix} 1 \\ 4 \\ 5 \end{bmatrix}$$

Linearna nezavisnost vektora

- Skup vektora $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_n$ je *linearno zavisan* ako postoje koeficijenti a_1, a_2, \dots, a_n , koji nisu svi istovremeno jednaki nuli, takvi da je:

$$a_1\mathbf{x}_1 + a_2\mathbf{x}_2 + \dots + a_n\mathbf{x}_n = \mathbf{0}$$

- Nasuprot tome, skup vektora $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_n$ je *linearno nezavisan* ako važi:

$$a_1\mathbf{x}_1 + a_2\mathbf{x}_2 + \dots + a_n\mathbf{x}_n = \mathbf{0} \Rightarrow a_k = 0, \forall k$$

- Primer: da li su vektori $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2$ i \mathbf{x}_3 linearno nezavisni ili ne?

$$\mathbf{x}_1 = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}, \quad \mathbf{x}_2 = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{bmatrix}, \quad \mathbf{x}_3 = \begin{bmatrix} 1 \\ 4 \\ 5 \end{bmatrix}$$

- Rešenje: linearno su nezavisni ako je jedinstveno rešenje sledećeg sistema linearnih jednačina $a_1 = a_2 = a_3 = 0$ (a nije, ima beskonačno mnogo rešenja):

$$a_1 \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix} + a_2 \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{bmatrix} + a_3 \begin{bmatrix} 1 \\ 4 \\ 5 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & 4 \\ 1 & 3 & 5 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a_1 \\ a_2 \\ a_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

Među linearno zavisnim vektorima neki se mogu izraziti preko drugih!

Rang matrice

- Rang matrice je maksimalan broj linearno nezavisnih vrsta (ili kolona, može se pokazati da je to isto)
- Matrica $\mathbf{A}_{m \times n}$ je *regularna* (punog ranga) ako je njen rang jednak:
$$\text{rank}(\mathbf{A}) = \min(m, n)$$
- Osobine ranga:
 - $\text{rank}(\mathbf{A}) \leq \min(m, n)$
 - $\text{rank}(\mathbf{A}) = \text{rank}(\mathbf{A}^T)$
 - $\text{rank}(\mathbf{A} \cdot \mathbf{B}) \leq \min(\text{rank}(\mathbf{A}), \text{rank}(\mathbf{B}))$
 - $\text{rank}(\mathbf{A} + \mathbf{B}) \leq \text{rank}(\mathbf{A}) + \text{rank}(\mathbf{B})$
- Rang matrice može se odrediti dovođenjem matrice u *trapeznu formu* sukcesivnom primenom *ekvivalentnih transformacija*:
 - Zamenom mesta dve vrste
 - Množenjem jedne vrste skalarom
 - Zamenom jedne vrste zbirom te i neke druge vrste

Rang matrice (primer)

- Naći rang sledećih matrica:

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 5 \\ 2 & 6 & 1 \\ 3 & 2 & 0 \end{bmatrix} \quad \mathbf{B} = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 0 & 2 & 2 \\ 4 & 0 & 4 \end{bmatrix}$$

Rang matrice (primer)

- Naći rang sledećih matrica:

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 5 \\ 2 & 6 & 1 \\ 3 & 2 & 0 \end{bmatrix} \quad \mathbf{B} = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 0 & 2 & 2 \\ 4 & 0 & 4 \end{bmatrix}$$

- Rešenje:

$$\begin{aligned} \text{rank}(\mathbf{A}) &= \text{rank} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 5 \\ 2 & 6 & 1 \\ 3 & 2 & 0 \end{pmatrix} = \text{rank} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 5 \\ 0 & 6 & -9 \\ 3 & 2 & 0 \end{pmatrix} = \text{rank} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 5 \\ 0 & 6 & -9 \\ 0 & 2 & -15 \end{pmatrix} = \text{rank} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 5 \\ 0 & 6 & -9 \\ 0 & 0 & -12 \end{pmatrix} = 3 \\ &\quad \text{II} \leftarrow \text{II} - 2 \cdot \text{I} \quad \text{III} \leftarrow \text{III} - 3 \cdot \text{I} \quad \text{III} \leftarrow \text{III} - \text{II}/3 \\ \text{rank}(\mathbf{B}) &= \text{rank} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 0 & 2 & 2 \\ 4 & 0 & 4 \end{pmatrix} = \text{rank} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 0 & 2 & 2 \\ 0 & -8 & -8 \end{pmatrix} = \text{rank} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 0 & 2 & 2 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} = 2 \\ &\quad \text{III} \leftarrow \text{III} - 4 \cdot \text{I} \quad \text{III} \leftarrow \text{III} + 4 \cdot \text{II} \end{aligned}$$

Rezultat je
preostali broj
nenultih vrsta!

Inverzna matrica

- *Inverzna matrica* za kvadratnu matricu $\mathbf{A}_{n \times n}$ je matrica \mathbf{A}^{-1} za koju važi:

$$\mathbf{A}^{-1} \cdot \mathbf{A} = \mathbf{I} = \mathbf{A} \cdot \mathbf{A}^{-1}$$

- Inverzna matrica postoji ako i samo ako je matrica \mathbf{A} regularna

- Regularne matrice se nazivaju još i *nesingularnim* ili *invertibilnim*

- Osobine inverzne matrice:

- $(\mathbf{A}^{-1})^{-1} = \mathbf{A}$

- $(\mathbf{A} \cdot \mathbf{B})^{-1} = \mathbf{B}^{-1} \cdot \mathbf{A}^{-1}$

- $(\mathbf{A}^{-1})^T = (\mathbf{A}^T)^{-1} \equiv \mathbf{A}^{-T}$

- Ako \mathbf{A} nije regularna matrica ali $\mathbf{A}^T \cdot \mathbf{A}$ jeste, može se koristiti *pseudoinverzna matrica*:

$$\mathbf{A}^+ = (\mathbf{A}^T \cdot \mathbf{A})^{-1} \cdot \mathbf{A}^T$$

Tada je $\mathbf{A}^+ \cdot \mathbf{A} = \mathbf{I}$, ali u opštem slučaju $\mathbf{A} \cdot \mathbf{A}^+ \neq \mathbf{I}$.

- Pseudoinverzna matrica može postojati i kada \mathbf{A} nije kvadratna matrica!

Matrice

- Kvadratna matrica je *ortogonalna* ako su svi njeni vektori-kolone (ili vektori-vrste, što se svodi na isto) međusobno ortogonalni
- Kvadratna matrica je *ortonormalna* ako je ortogonalna i svi njeni vektori-kolone (ili vektori-vrste, što se svodi na isto) imaju normu 1
 - Inverzna matrica ortonormalne matrice \mathbf{A} je njena transponovana matrica \mathbf{A}^T :
$$\mathbf{A}^T \cdot \mathbf{A} = \mathbf{I} = \mathbf{A} \cdot \mathbf{A}^T$$
 - Euklidska norma vektora se ne menja pri množenju ortonormalnom matricom:
$$\|\mathbf{A} \cdot \mathbf{x}\|_2 = \|\mathbf{x}\|_2$$
- Kvadratna matrica \mathbf{A} je *pozitivno definitna* ako za svaki vektor \mathbf{x} različit od nula-vektora važi $\mathbf{x}^T \cdot \mathbf{A} \cdot \mathbf{x} > 0$
- Kvadratna matrica \mathbf{A} je *pozitivno semidefinitna* ako za svaki vektor \mathbf{x} važi $\mathbf{x}^T \cdot \mathbf{A} \cdot \mathbf{x} \geq 0$
 - Pozitivno definitne i pozitivno semidefinitne matrice predstavljaju dve klase matrica sa brojnim korisnim osobinama

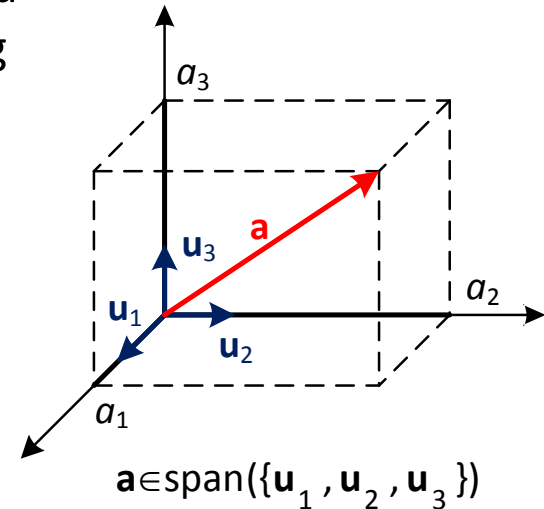
Vektorski prostori

- *Vektorski prostor* je skup svih vektora koji se mogu izraziti kao linearna kombinacija elemenata nekog skupa međusobno linearno nezavisnih vektora $\{\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \dots, \mathbf{u}_n\}$, koji se naziva *baza* tog vektorskog prostora
- Za svaki vektor \mathbf{x} iz vektorskog prostora postoje jedinstveni realni brojevi a_1, a_2, \dots, a_n takvi da:

$$\mathbf{x} = a_1 \mathbf{u}_1 + a_2 \mathbf{u}_2 + \dots + a_n \mathbf{u}_n$$

i oni se nazivaju *koordinatama* vektora \mathbf{x}

- Primer: n -dimenzionalni vektorski prostor nad poljem realnih brojeva
- Baza $\{\mathbf{u}_i\}$ je *ortogonalna* ako su svi njeni vektori međusobno ortogonalni
- Baza $\{\mathbf{u}_i\}$ je *ortonormalna* ako je ortogonalna i svi njeni vektori imaju normu 1
- Od n linearno nezavisnih vektora $\{\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \dots, \mathbf{u}_n\}$ može se konstruisati ortonormalna baza $\{\boldsymbol{\phi}_1, \boldsymbol{\phi}_2, \dots, \boldsymbol{\phi}_n\}$ Gram-Schmidtovim postupkom
- Primer: baza Descartesovog koordinatnog sistema je ortonormalna



Vektorski prostori

- Projekcija vektora \mathbf{y} na vektorski prostor nad bazom $\{\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \dots, \mathbf{u}_n\}$ jeste onaj vektor \mathbf{v} iz tog prostora koji ima najmanje euklidsko rastojanje od \mathbf{y}

$$\text{proj}(\mathbf{y}; \{\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \dots, \mathbf{u}_n\}) = \underset{\mathbf{v} \in \text{span}(\{\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \dots, \mathbf{u}_n\})}{\text{argmin}} \{ \|\mathbf{y} - \mathbf{v}\|_2 \}$$

- Kolonski prostor matrice \mathbf{A} je vektorski prostor $R(\mathbf{A})$ čiju bazu čine njene kolone
- Projekcija vektora \mathbf{y} na kolonski prostor regularne matrice \mathbf{A}

$$\text{proj}(\mathbf{y}; \mathbf{A}) = \underset{\mathbf{v} \in R(\mathbf{A})}{\text{argmin}} \{ \|\mathbf{y} - \mathbf{v}\|_2 \} = \mathbf{A} \cdot (\mathbf{A}^\top \cdot \mathbf{A})^{-1} \cdot \mathbf{A}^\top \cdot \mathbf{y}$$

- Za ovaj izraz kasnije će se pokazati da ima veze sa estimacijom parametara metodom najmanje kvadratne greške
- Kada je \mathbf{A} zapravo vektor-kolona ($\mathbf{a} \in \mathbb{R}^n$), dobija se već poznat slučaj projekcije na pravu:

$$\text{proj}(\mathbf{y}; \mathbf{a}) = \frac{\mathbf{a} \cdot \mathbf{a}^\top}{\mathbf{a}^\top \cdot \mathbf{a}} \cdot \mathbf{y}$$

Linearne transformacije

- Linearna transformacija je preslikavanje iz vektorskog prostora \mathbb{R}^n u vektorski prostor \mathbb{R}^m definisano matricom preslikavanja $\mathbf{A}_{m \times n}$

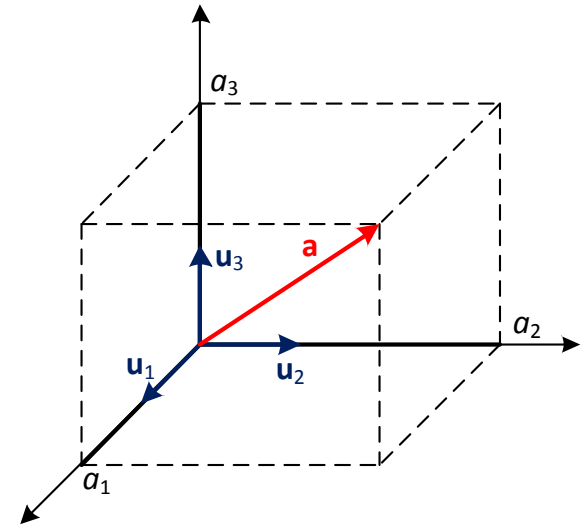
$$\begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_m \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & a_{m3} & \cdots & a_{mn} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix}$$

- U mašinskom učenju obično je $m < n$, jer je cilj redukcija dimenzionalnosti
- Linearna transformacija definisana kvadratnom matricom \mathbf{A} je *ortonormalna* ako je \mathbf{A} ortonormalna matrica ($\mathbf{A} \cdot \mathbf{A}^T = \mathbf{A}^T \cdot \mathbf{A} = \mathbf{I}$, odnosno, $\mathbf{A}^T = \mathbf{A}^{-1}$)

- Ortonormalna transformacija očuvava normu vektora

$$\|\mathbf{y}\| = \sqrt{\mathbf{y}^T \cdot \mathbf{y}} = \sqrt{(\mathbf{A} \cdot \mathbf{x})^T \cdot \mathbf{A} \cdot \mathbf{x}} = \sqrt{\mathbf{x}^T \cdot \mathbf{A}^T \cdot \mathbf{A} \cdot \mathbf{x}} = \sqrt{\mathbf{x}^T \cdot \mathbf{x}} = \|\mathbf{x}\|$$

- Ortonormalna transformacija predstavlja rotaciju koordinatnog sistema



Linearne transformacije

- Linearna transformacija je preslikavanje iz vektorskog prostora \mathbb{R}^n u vektorski prostor \mathbb{R}^m definisano matricom preslikavanja $\mathbf{A}_{m \times n}$

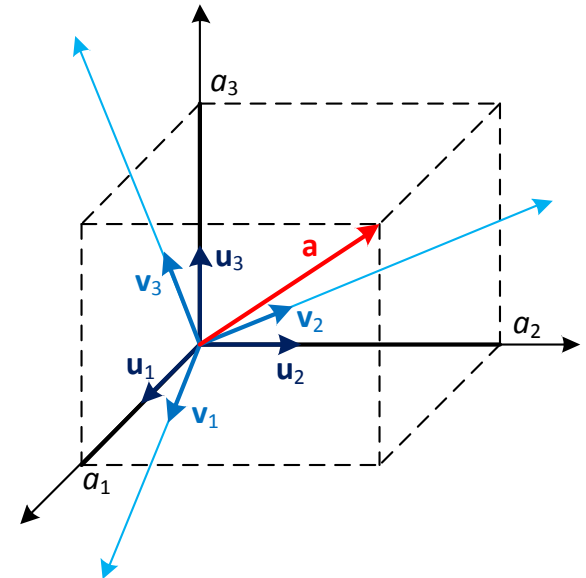
$$\begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_m \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & a_{m3} & \cdots & a_{mn} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix}$$

- U mašinskom učenju obično je $m < n$, jer je cilj redukcija dimenzionalnosti
- Linearna transformacija definisana kvadratnom matricom \mathbf{A} je *ortonormalna* ako je \mathbf{A} ortonormalna matrica ($\mathbf{A} \cdot \mathbf{A}^T = \mathbf{A}^T \cdot \mathbf{A} = \mathbf{I}$, odnosno, $\mathbf{A}^T = \mathbf{A}^{-1}$)

- Ortonormalna transformacija očuvava normu vektora

$$\|\mathbf{y}\| = \sqrt{\mathbf{y}^T \cdot \mathbf{y}} = \sqrt{(\mathbf{A} \cdot \mathbf{x})^T \cdot \mathbf{A} \cdot \mathbf{x}} = \sqrt{\mathbf{x}^T \cdot \mathbf{A}^T \cdot \mathbf{A} \cdot \mathbf{x}} = \sqrt{\mathbf{x}^T \cdot \mathbf{x}} = \|\mathbf{x}\|$$

- Ortonormalna transformacija predstavlja rotaciju koordinatnog sistema



Linearne transformacije

- Linearna transformacija je preslikavanje iz vektorskog prostora \mathbb{R}^n u vektorski prostor \mathbb{R}^m definisano matricom preslikavanja $\mathbf{A}_{m \times n}$

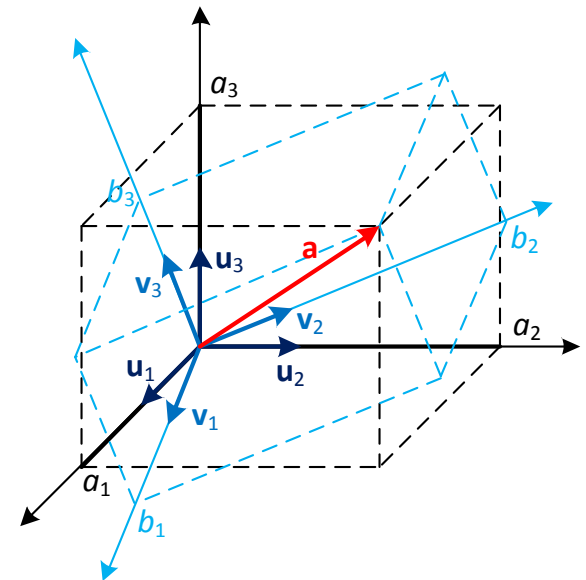
$$\begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_m \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & a_{m3} & \cdots & a_{mn} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix}$$

- U mašinskom učenju obično je $m < n$, jer je cilj redukcija dimenzionalnosti
- Linearna transformacija definisana kvadratnom matricom \mathbf{A} je *ortonormalna* ako je \mathbf{A} ortonormalna matrica ($\mathbf{A} \cdot \mathbf{A}^T = \mathbf{A}^T \cdot \mathbf{A} = \mathbf{I}$, odnosno, $\mathbf{A}^T = \mathbf{A}^{-1}$)

- Ortonormalna transformacija očuvava normu vektora

$$\|\mathbf{y}\| = \sqrt{\mathbf{y}^T \cdot \mathbf{y}} = \sqrt{(\mathbf{A} \cdot \mathbf{x})^T \cdot \mathbf{A} \cdot \mathbf{x}} = \sqrt{\mathbf{x}^T \cdot \mathbf{A}^T \cdot \mathbf{A} \cdot \mathbf{x}} = \sqrt{\mathbf{x}^T \cdot \mathbf{x}} = \|\mathbf{x}\|$$

- Ortonormalna transformacija predstavlja rotaciju koordinatnog sistema



Determinanta matrice

- Determinanta kvadratne matrice $\mathbf{A}_{n \times n}$ je skalarna vrednost koja određuje faktor skaliranja linearne transformacije definisane matricom \mathbf{A}

$$\det(\mathbf{A}) \equiv |\mathbf{A}| = \sum_{i=1}^n a_{ij} \cdot (-1)^{i+j} \cdot |\mathbf{M}_{ij}|$$

gde je \mathbf{M}_{ij} *minor* matrice \mathbf{A} koji se dobija uklanjanjem i -te vrste i j -te kolone (izbor j ne utiče na izračunatu vrednost), i $\det([a_{11}]) = a_{11}$.

- Primer: izračunati determinante sledećih kvadratnih matrica:

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 5 \\ 2 & 6 & 1 \\ 3 & 2 & 0 \end{bmatrix} \quad \mathbf{B} = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 0 & 2 & 2 \\ 4 & 0 & 4 \end{bmatrix}$$

Determinanta matrice

- Determinanta kvadratne matrice $\mathbf{A}_{n \times n}$ je skalarna vrednost koja određuje faktor skaliranja linearne transformacije definisane matricom \mathbf{A}

$$\det(\mathbf{A}) \equiv |\mathbf{A}| = \sum_{i=1}^n a_{ij} \cdot (-1)^{i+j} \cdot |\mathbf{M}_{ij}|$$

gde je \mathbf{M}_{ij} *minor* matrice \mathbf{A} koji se dobija uklanjanjem i -te vrste i j -te kolone (izbor j ne utiče na izračunatu vrednost), i $\det([a_{11}]) = a_{11}$.

- Primer: izračunati determinante sledećih kvadratnih matrica:

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 5 \\ 2 & 6 & 1 \\ 3 & 2 & 0 \end{bmatrix} \quad \mathbf{B} = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 0 & 2 & 2 \\ 4 & 0 & 4 \end{bmatrix}$$

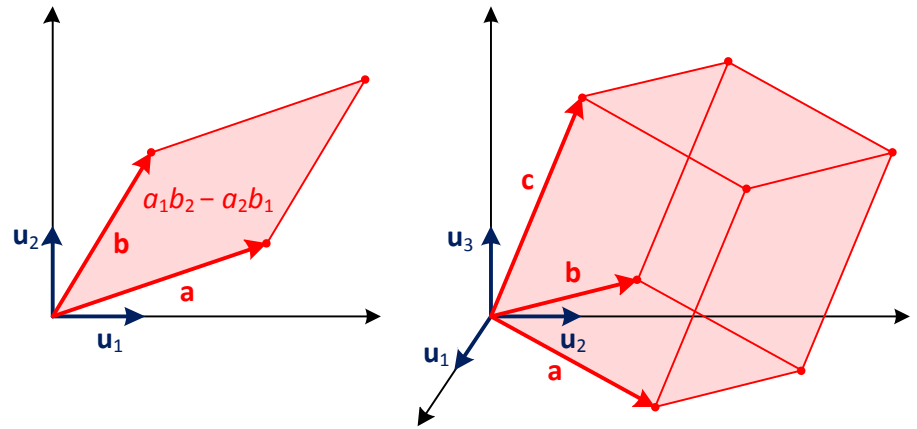
- Rešenje:

$$|\mathbf{A}| = \begin{vmatrix} 1 & 0 & 5 \\ 2 & 6 & 1 \\ 3 & 2 & 0 \end{vmatrix} = 1 \cdot \begin{vmatrix} 6 & 1 \\ 2 & 0 \end{vmatrix} - 2 \cdot \begin{vmatrix} 0 & 5 \\ 2 & 0 \end{vmatrix} + 3 \cdot \begin{vmatrix} 0 & 5 \\ 6 & 1 \end{vmatrix} = 1 \cdot (6 \cdot 0 - 1 \cdot 2) - 2 \cdot (0 \cdot 0 - 5 \cdot 2) + 3 \cdot (0 \cdot 1 - 5 \cdot 6) = -72$$

$$|\mathbf{B}| = \begin{vmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 0 & 2 & 2 \\ 4 & 0 & 4 \end{vmatrix} = 1 \cdot \begin{vmatrix} 2 & 2 \\ 0 & 4 \end{vmatrix} - 0 \cdot \begin{vmatrix} 2 & 3 \\ 0 & 4 \end{vmatrix} + 4 \cdot \begin{vmatrix} 2 & 3 \\ 2 & 2 \end{vmatrix} = 1 \cdot (2 \cdot 4 - 2 \cdot 0) - 0 \cdot (2 \cdot 4 - 3 \cdot 0) + 4 \cdot (2 \cdot 2 - 3 \cdot 2) = 0$$

Osobine determinante

- $|I| = 1$
- Ako se jedna vrsta/kolona \mathbf{A} pomnoži skalarom t , determinanta postaje $t \cdot |\mathbf{A}|$
- Ako se čitava matrica \mathbf{A} pomnoži skalarom t , determinanta postaje $t^n \cdot |\mathbf{A}|$
- Ako dve vrste/kolone zamene mesta, determinanta postaje $-|\mathbf{A}|$
- $|\mathbf{A}^T| = |\mathbf{A}|$
- $|\mathbf{A} \cdot \mathbf{B}| = |\mathbf{A}| \cdot |\mathbf{B}|$
- Determinanta je različita od 0 ako i samo ako je matrica regularna
- Ako je \mathbf{A} regularna matrica, $|\mathbf{A}^{-1}| = 1/|\mathbf{A}|$
- Moduo od $|\mathbf{A}|$ je zapremina n -dimenzionalnog paralelotopa definisanog vektorima--vrstama (ili vektorima-kolonama) matrice \mathbf{A}
- $\mathbf{A}^{-1} = \text{adj}(\mathbf{A})/|\mathbf{A}|$, gde je $\text{adj}(\mathbf{A})$ *adjungovana matrica* matrice \mathbf{A} , čije su dimenzije $n \times n$, a elementi:
$$(\text{adj}(\mathbf{A}))_{ij} = (-1)^{i+j} \cdot |\mathbf{M}_{ji}|$$



Karakteristični vektori i karakteristične vrednosti

- Vektor \mathbf{v} različit od 0 predstavlja *karakteristični (sopstveni) vektor* kvadratne matrice $\mathbf{A}_{n \times n}$ ako postoji skalar λ takav da važi:

$$\mathbf{A} \cdot \mathbf{v} = \lambda \cdot \mathbf{v}$$

i tada se taj skalar naziva *karakterističnom (sopstvenom) vrednošću* matrice \mathbf{A}

- Ako je \mathbf{v} karakteristični vektor matrice \mathbf{A} , tada je to i bilo koji vektor $a \cdot \mathbf{v}$, $a \in \mathbb{R} \setminus \{0\}$
- Iz uslova $(\mathbf{A} - \lambda \mathbf{I}) \cdot \mathbf{v} = 0$ sledi da matrica $\mathbf{A} - \lambda \mathbf{I}$ nije invertibilna, odnosno:

$$|\mathbf{A} - \lambda \mathbf{I}| = 0$$

- Izraz za navedenu determinantu je polinom reda n po λ i naziva se *karakteristični polinom* matrice \mathbf{A}
 - karakteristične vrednosti predstavljaju korene karakterističnog polinoma, u opštem slučaju su kompleksne i među njima može biti i jednakih
- Karakteristični vektori se dobijaju kao rešenja *karakteristične jednačine* za svaku od identifikovanih karakterističnih vrednosti:

$$(\mathbf{A} - \lambda_i \mathbf{I}) \cdot \mathbf{v} = 0$$

Karakteristični vektor i karakteristične vrednosti

- Primer: naći karakteristične vektore i karakteristične vrednosti matrice

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 2 \end{bmatrix}$$

Karakteristični vektor i karakteristične vrednosti

- Primer: naći karakteristične vektore i karakteristične vrednosti matrice

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 2 \end{bmatrix}$$

- Rešenje:

$$|\mathbf{A} - \lambda \mathbf{I}| = \left| \begin{bmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 2 \end{bmatrix} - \lambda \cdot \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \right| = \begin{vmatrix} 2-\lambda & 1 \\ 1 & 2-\lambda \end{vmatrix} = 3 - 4\lambda + \lambda^2$$

$$3 - 4\lambda + \lambda^2 = 0 \Rightarrow \lambda_1 = 1, \lambda_2 = 3$$

$$\lambda_1 = 1: (\mathbf{A} - \mathbf{I}) \cdot \mathbf{v}_{\lambda=1} = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} v_1 \\ v_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix} \Rightarrow \mathbf{v}_{\lambda=1} = \begin{bmatrix} v_1 \\ v_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \end{bmatrix} \quad (\text{jedno od mogućih rešenja})$$

$$\lambda_2 = 3: (\mathbf{A} - 3\mathbf{I}) \cdot \mathbf{v}_{\lambda=3} = \begin{bmatrix} -1 & 1 \\ 1 & -1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} v_1 \\ v_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix} \Rightarrow \mathbf{v}_{\lambda=3} = \begin{bmatrix} v_1 \\ v_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix} \quad (\text{jedno od mogućih rešenja})$$

Karakteristični vektor i karakteristične vrednosti

- Primer: naći karakteristične vektore i karakteristične vrednosti matrice

$$\mathbf{B} = \begin{bmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 0 & 3 & 4 \\ 0 & 4 & 9 \end{bmatrix}$$

Karakteristični vektor i karakteristične vrednosti

- Primer: naći karakteristične vektore i karakteristične vrednosti matrice

$$\mathbf{B} = \begin{bmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 0 & 3 & 4 \\ 0 & 4 & 9 \end{bmatrix}$$

- Rešenje:

$$|\mathbf{B} - \lambda \mathbf{I}| = \left| \begin{bmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 0 & 3 & 4 \\ 0 & 4 & 9 \end{bmatrix} - \lambda \cdot \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \right| = \begin{vmatrix} 2-\lambda & 0 & 0 \\ 0 & 3-\lambda & 4 \\ 0 & 4 & 9-\lambda \end{vmatrix} = 22 - 35\lambda + 14\lambda^2 - \lambda^3$$

$$22 - 35\lambda + 14\lambda^2 - \lambda^3 = 0 \Rightarrow \lambda_1 = 2, \lambda_2 = 1, \lambda_3 = 11$$

$$\lambda_1 = 2: (\mathbf{B} - 2\mathbf{I}) \cdot \mathbf{v}_{\lambda=2} = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 4 \\ 0 & 4 & 7 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} v_1 \\ v_2 \\ v_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} \Rightarrow \mathbf{v}_{\lambda=2} = \begin{bmatrix} v_1 \\ v_2 \\ v_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} \quad (\text{jedno od mogućih rešenja})$$

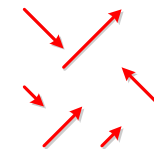
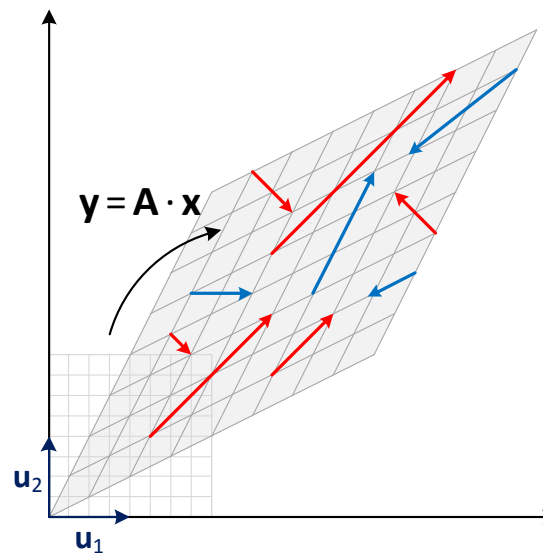
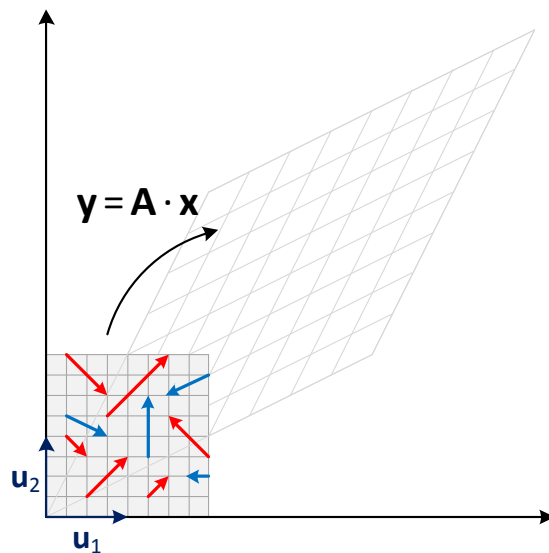
$$\text{Slično, dobija se } \mathbf{v}_{\lambda=1} = \begin{bmatrix} 0 & 2 & -1 \end{bmatrix}^T \text{ i } \mathbf{v}_{\lambda=11} = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 2 \end{bmatrix}^T$$

Karakteristični vektori i karakteristične vrednosti

- Osobine karakterističnih vektora i karakterističnih vrednosti
 - Trag matrice \mathbf{A} jednak je sumi njenih karakterističnih vrednosti
 - Determinanta matrice \mathbf{A} jednaka je proizvodu njenih karakterističnih vrednosti
 - Ako je \mathbf{A} regularna matrica
 - Sve karakteristične vrednosti su različite od nule
 - Ako je \mathbf{A} realna i simetrična matrica
 - Sve karakteristične vrednosti su realni brojevi
 - Karakteristični vektori pridruženi različitim karakterističnim vrednostima su međusobno ortogonalni
 - Ako je \mathbf{A} pozitivno definitna matrica
 - Sve karakteristične vrednosti su realne i pozitivne
 - Ako je \mathbf{A} dijagonalna matrica
 - Karakteristične vrednosti su upravo elementi glavne dijagonale

Interpretacija karakterističnih vektora i vrednosti

- Karakteristični vektori matrice \mathbf{A} predstavljaju invarijantne pravce linearne transformacije koju ona definiše
 - Karakteristični vektor \mathbf{v} ne menja pravac ako se linearna transformacija definisana matricom \mathbf{A} primeni na njega, već se samo skalira odgovarajućom karakterističnom vrednošću λ
- Primer 1: linearna transformacija definisana matricom $\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 2 \end{bmatrix}$
 - Karakteristične vrednosti su 1 i 3, a odgovarajući karakteristični vektori $\begin{bmatrix} 1 \\ -1 \end{bmatrix}$ i $\begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix}$



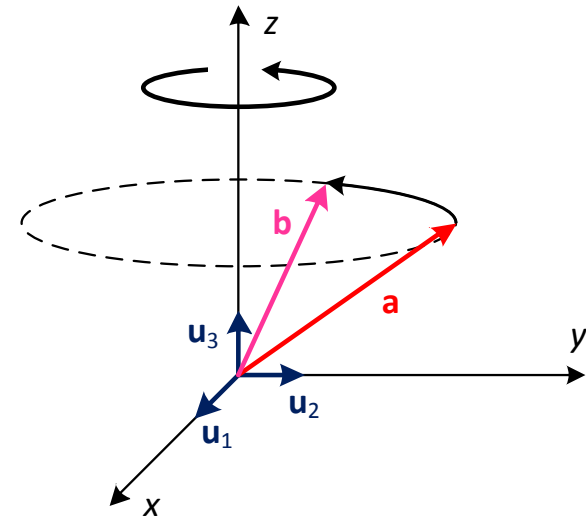
vektori paralelni sa karakterističnim vektorima ne menjaju pravac već se samo skaliraju

Interpretacija karakterističnih vektora i vrednosti

- Karakteristični vektori matrice **A** predstavljaju invarijantne pravce linearne transformacije koju ona definiše
 - Karakteristični vektor **v** ne menja pravac ako se linearna transformacija definisana matricom **A** primeni na njega, već se samo skalira odgovarajućom karakterističnom vrednošću λ
- Primer 2: rotacija oko z-ose za ugao φ , definisana matricom

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} \cos \varphi & -\sin \varphi & 0 \\ \sin \varphi & \cos \varphi & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

- Jedina realna karakteristična vrednost je 1, preostale dve su međusobno konjugovano kompleksne



Diferenciranje kod vektora i matrica

- Ako elementi matrice \mathbf{A} zavise od parametra ϑ , tada je:

$$\frac{\partial \mathbf{A}}{\partial \vartheta} = \begin{bmatrix} \frac{\partial a_{11}}{\partial \vartheta} & \frac{\partial a_{12}}{\partial \vartheta} & \frac{\partial a_{13}}{\partial \vartheta} & \dots & \frac{\partial a_{1n}}{\partial \vartheta} \\ \frac{\partial a_{21}}{\partial \vartheta} & \frac{\partial a_{22}}{\partial \vartheta} & \frac{\partial a_{23}}{\partial \vartheta} & \dots & \frac{\partial a_{2n}}{\partial \vartheta} \\ \frac{\partial a_{31}}{\partial \vartheta} & \frac{\partial a_{32}}{\partial \vartheta} & \frac{\partial a_{33}}{\partial \vartheta} & \dots & \frac{\partial a_{3n}}{\partial \vartheta} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial a_{m1}}{\partial \vartheta} & \frac{\partial a_{m2}}{\partial \vartheta} & \frac{\partial a_{m3}}{\partial \vartheta} & \dots & \frac{\partial a_{mn}}{\partial \vartheta} \end{bmatrix}$$

- Ako su matrica \mathbf{M} i vektor \mathbf{y} nezavisni od vektora \mathbf{x} , tada je:

$$\frac{\partial \mathbf{M}\mathbf{x}}{\partial \mathbf{x}} = \mathbf{M}$$

$$\frac{\partial}{\partial \mathbf{x}} \mathbf{y}^T \mathbf{x} = \frac{\partial}{\partial \mathbf{x}} \mathbf{x}^T \mathbf{y} = \mathbf{y}$$

$$\frac{\partial}{\partial \mathbf{x}} \mathbf{y}^T \mathbf{M}\mathbf{x} = \mathbf{M}^T \mathbf{y}$$

$$\frac{\partial}{\partial \mathbf{x}} \mathbf{x}^T \mathbf{M}\mathbf{x} = [\mathbf{M} + \mathbf{M}^T] \mathbf{x}$$

- Izvod skalarne funkcije $f(\mathbf{x}): \mathbb{R}^d \rightarrow \mathbb{R}$ po vektoru \mathbf{x} (njen *gradijent*) predstavlja vektor izvoda po pojedinim komponentama:

$$\nabla_{\mathbf{x}} f(\mathbf{x}) = \frac{df(\mathbf{x})}{d\mathbf{x}} = \begin{bmatrix} \frac{\partial f(\mathbf{x})}{\partial x_1} \\ \frac{\partial f(\mathbf{x})}{\partial x_2} \\ \vdots \\ \frac{\partial f(\mathbf{x})}{\partial x_d} \end{bmatrix}$$

- Izvod vektorske funkcije $\mathbf{f}(\mathbf{x}): \mathbb{R}^d \rightarrow \mathbb{R}^n$ po vektoru \mathbf{x} predstavlja se u vidu Jacobijeve matrice:

$$J(\mathbf{f}(\mathbf{x})) = \frac{d\mathbf{f}(\mathbf{x})}{d\mathbf{x}} = \begin{bmatrix} \frac{\partial f_1(\mathbf{x})}{\partial x_1} & \frac{\partial f_1(\mathbf{x})}{\partial x_2} & \dots & \frac{\partial f_1(\mathbf{x})}{\partial x_d} \\ \frac{\partial f_2(\mathbf{x})}{\partial x_1} & \frac{\partial f_2(\mathbf{x})}{\partial x_2} & \dots & \frac{\partial f_2(\mathbf{x})}{\partial x_d} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial f_n(\mathbf{x})}{\partial x_1} & \frac{\partial f_n(\mathbf{x})}{\partial x_2} & \dots & \frac{\partial f_n(\mathbf{x})}{\partial x_d} \end{bmatrix}$$