

Lineární Algebra I.

Zápisky z přednášek Jiřího Fialy* na MFF UK, zimní semestr, ak. rok 2007/2008

Adam Liška†

8. prosince 2014

*<http://kam.mff.cuni.cz/~fiala>

†<http://www.adliska.com>

Obsah

1	Soustavy lineárních rovnic	3
2	Řešení soustav: Gaussova eliminační metoda	4
3	Operace s maticemi, speciální typy matic	10
4	Algebraická tělesa	16
5	Vektorové prostory	20
6	Lineární nezávislost	24
7	Lineární zobrazení	30
8	Skalární součin	34
9	Ortogonalita	38

1 Soustavy lineárních rovnic

Definice 1.1. Reálný n -složkový vektor \mathbf{b} je uspořádaná n -tice reálných čísel:

$$\mathbf{b} = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix}.$$

Značíme $\mathbf{b} \in \mathbb{R}^n$. Všechny vektory jsou sloupcové. Pro řádkový zápis použijeme transpozici:

$$(b_1, b_2, \dots, b_n)^\top = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix}; \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix}^\top = (b_1, b_2, \dots, b_n)$$

Podobně uspořádaná n -tice neznámých hodnot $\mathbf{x} = (x_1, \dots, x_n)^\top$ se nazývá n -složkový vektor neznámých.

Definice 1.2. Reálná matice \mathbf{A} řádu $m \times n$ je soubor $m \cdot n$ reálných čísel uspořádaných do útvaru o m řádcích a n sloupcích:

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} a_{11} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & \dots & a_{mn} \end{pmatrix}$$

Píšeme $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{m \times n}$, prvky matice značíme versálkami s dolními indexy:

$$a_{ij} = (\mathbf{A})_{ij}$$

Čtvercová matice má stejný počet řádků a sloupců.

Definice 1.3. Necht $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{m \times n}$, $\mathbf{b} \in \mathbb{R}^m$ a $x = (x_1, \dots, x_n)^\top$ je vektor neznámých. Potom soustavou m lineárních rovnic o n neznámých rozumíme zápis:

$$\mathbf{Ax} = \mathbf{b}.$$

Tutéž soustavu lze zapsat v rozvinutém tvaru jako:

$$\begin{aligned} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n &= b_1 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2n}x_n &= b_2 \\ &\vdots \\ a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \dots + a_{mn}x_n &= b_m \end{aligned}$$

Matice \mathbf{A} se nazývá matice soustavy, vektor \mathbf{b} se nazývá vektor pravých stran. Matice $(\mathbf{A}|\mathbf{b})$ je rozšířená matice soustavy.

Definice 1.4. Reálný vektor $x \in \mathbb{R}^n$ se nazývá řešením soustavy $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}$, pokud splňuje všech m rovnic soustavy. To jest, $\forall i : a_{i1}x_1 + a_{i2}x_2 + \dots + a_{in}x_n = b_i$.

2 Řešení soustav: Gaussova eliminační metoda

Pro řešení soustav lineárních rovnic se používají tzv. elementární ekvivalentní (řádkové) úpravy.

Definice 2.1. Elementární úpravou matice \mathbf{A} vznikne matice \mathbf{A}' (značíme $\mathbf{A} \sim \mathbf{A}'$), a to buď:

1. vynásobením i -tého řádku číslem $t \neq 0$:

$$a'_{kl} = \begin{cases} t \cdot a_{il}, & \text{pokud } k = i. \\ a_{kl}, & \text{jinak.} \end{cases}$$

2. přičtením j -tého řádku k i -tému:

$$a'_{kl} = \begin{cases} a_{il} + a_{jl}, & \text{pokud } k = i. \\ a_{kl}, & \text{jinak.} \end{cases}$$

Poznámka 2.2. Z těchto dvou úprav se dají odvodit i úpravy:

- přičtení t -násobku j -tého řádku k i -tému,
- záměna i -tého a j -tého řádku.

Nyní ukážeme, že výše zmíněné elementární úpravy nemění množinu řešení soustavy.

Věta 2.3. *Nechť $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}$ a $\mathbf{A}'\mathbf{x} = \mathbf{b}'$ jsou soustavy takové, že $(\mathbf{A}|\mathbf{b}) \sim (\mathbf{A}'|\mathbf{b}')$. Potom obě soustavy mají shodné množiny řešení.*

Důkaz. Stačí dokázat pro úpravy 1 a 2 a pro i -tý řádek (jelikož ostatní řádky se nemění).

1. Vynásobení i -tého řádku číslem $t \neq 0$.

Předpokládejme nejprve, že \mathbf{x} je řešením $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}$.

$$\begin{aligned} a'_{i1}x_1 + a'_{i2}x_2 + \cdots + a'_{in}x_n &= t \cdot a_{i1}x_1 + t \cdot a_{i2}x_2 + \cdots + t \cdot a_{in}x_n && \text{(definice 1. úpravy)} \\ &= t \cdot (a_{i1}x_1 + a_{i2}x_2 + \cdots + a_{in}x_n) && \text{(distributivita násobení ku sčítání zleva)} \\ &= t \cdot b_i && \text{(předpoklad } \mathbf{Ax} = \mathbf{b} \text{ } i\text{-té rovnice)} \\ &= b'_i && \text{(definice 1. úpravy)} \end{aligned}$$

Obráceně, předpokládejme nyní, že \mathbf{x} je řešením $\mathbf{A}'\mathbf{x} = \mathbf{b}'$.

$$\begin{aligned} a_{i1}x_1 + \cdots + a_{in}x_n &= \frac{t}{t}(a_{i1}x_1 + \cdots + a_{in}x_n) \\ &= \frac{1}{t}(ta_{i1}x_1 + \cdots + ta_{in}x_n) \\ &= \frac{1}{t}(a'_{i1}x_1 + \cdots + a'_{in}x_n) \\ &= \frac{1}{t}b'_i = \frac{1}{t}tb_i = b_i \end{aligned}$$

2. Přičtení i -tého řádku k j -tému.

Předpokládejme, že \mathbf{x} je řešením $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}$.

$$\begin{aligned} a'_{i1}x_1 + a'_{i2}x_2 + \cdots + a'_{in}x_n &= (a_{i1} + a_{j1})x_1 + \cdots + (a_{in} + a_{jn})x_n \\ &= (a_{i1}x_1 + \cdots + a_{in}x_n) + (a_{j1}x_1 + \cdots + a_{jn}x_n) \\ &= b_i + b_j = b'_i \end{aligned}$$

Předpokládejme, že \mathbf{x} je řešením $\mathbf{A}'\mathbf{x} = \mathbf{b}'$.

$$\begin{aligned} a_{i1}x_1 + \cdots + a_{in}x_n &= (a_{i1}x_1 + \cdots + a_{in}x_n) + (a_{j1}x_1 + \cdots + a_{jn}x_n) - (a_{j1}x_1 + \cdots + a_{jn}x_n) \\ &= (a_{i1} + a_{j1})x_1 + \cdots + (a_{in} + a_{jn})x_n - (a_{j1}x_1 + \cdots + a_{jn}x_n) \\ &= a'_{i1}x_1 + \cdots + a'_{in}x_n - (a_{j1}x_1 + \cdots + a_{jn}x_n) \\ &= b'_i - b_j = (b_i + b_j) - b_j = b_i \end{aligned}$$

□

Postup řešení soustavy lineárních rovnic:

1. Sestavíme rozšířenou matici soustavy.
2. Tuto matici elementárními úpravami převedeme na odstupňovaný tvar.
3. Pomocí zpětné substituce popíšeme všechna řešení.

Definice 2.4. Říkáme, že matice $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{m \times n}$ je v odstupňovaném tvaru, pokud nenulové řádky jsou *ostře* uspořádány podle počtu počátečních nul a nulové řádky jsou až za nenulovými.¹ Formálně: $\exists r \in \{0; \dots; m\}$ takové, že:

1. označíme-li pro $i \in \{1; \dots; r\}$:

$$j(i) := \min\{j | a_{ij} \neq 0\},$$

tak platí: $j(1) < j(2) < \cdots < j(r) \leq n$

2. $\forall i > r, \forall j : a_{ij} = 0$

Prvkům $a_{i,j(i)}$ pro $i = 1, \dots, r$ se říká pivoty.

Algoritmus 2.5. Algoritmus Gaussovy eliminace pro úpravu dané matice $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{m \times n}$ na odstupňovaný tvar elementárními řádkovými úpravami:

1. Setřídíme řádky vzestupně podle počátečních nul.

¹Ostré uspořádání zajišťuje, že v matici nejsou žádné dva nenulové řádky o stejném počtu počátečních nul.

2. Pokud mají dva nenulové řádky stejně počátečních nul, tj. $j(i) = j(i + 1)$, potom k $(i + 1)$ -tému řádku přičteme vhodný násobek i -tého řádku:

$$-\frac{a_{i+1,j(i)}}{a_{i,j(i)}}$$

3. Kroky 1 a 2 opakujeme, dokud některé řádky mají stále mnoho počátečních nul.
4. Matice \mathbf{A} je v odstupňovaném tvaru.

Poznámka 2.6 (Složitost a konečnost Gaussovy eliminace). Algoritmus Gaussovy eliminace je konečný, jelikož v každém kroku vzroste počet nul o jednu. Nejvýše tedy můžeme dosáhnout $m \cdot n$ iterací. Celková složitost algoritmu je $\mathcal{O}(mn(m \log m + n))$.

Tato složitost lze zlepšit, pokud ušetříme třídění: pro $i = 1, \dots, m$ hledáme první sloupec $j(i)$ takový, že $a_{i,j(i)} \neq 0$ nebo $a_{k,j(i)} \neq 0$ pro nějaké $k > i$. V prvním případně eliminujeme prvky pod $a_{i,j(i)}$; v druhém nejprve zaměníme i -tý a j -tý řádek a teprve potom eliminujeme. Složitost v tomto případě je $\mathcal{O}(n^2m)$.

Pozorování 2.7. *Nechť $(\mathbf{A}'|\mathbf{b}')$ je matice soustavy v odstupňovaném tvaru. Pokud poslední sloupec \mathbf{b}' obsahuje pivot, potom soustava nemá řešení.*

Definice 2.8. Pro matici soustavy $(\mathbf{A}'|\mathbf{b}')$ v odstupňovaném tvaru nazveme proměnné, jež odpovídají sloupcům s pivoty v \mathbf{A}' , bázovými proměnnými.² Ostatní proměnné se nazývají volné.

Věta 2.9 (Věta o jednoznačnosti řešení). *Nechť $(\mathbf{A}'|\mathbf{b}')$ je rozšířená matice soustavy v odstupňovaném tvaru, kde sloupec \mathbf{b}' neobsahuje pivot. Potom libovolné hodnoty volných proměnných lze doplnit jednoznačně hodnotami bázových proměnných na řešení celé soustavy $\mathbf{A}'\mathbf{x} = \mathbf{b}'$.*

Důkaz. Větu dokážeme indukcí pro $i = r, r - 1, r - 2, \dots, 1$.

Nechť $x_{j(i)}$ je i -tá bázová proměnná a hodnoty následujících bázových proměnných a všech volných proměnných jsou dány. Potom i -tá rovnice soustavy zní:

$$0x_1 + 0x_2 + \dots + 0x_{j(i)-1} + a'_{i,j(i)}x_{j(i)} + a'_{i,j(i)+1}x_{j(i)+1} + \dots + a'_{in}x_n = b'_i \quad (1)$$

Nechť $\alpha = a'_{i,j(i)+1}x_{j(i)+1} + \dots + a'_{in}x_n$. Hodnotu tohoto výrazu známe (viz předpoklady). Z rovnice 1 se potom stává lineární rovnice s jednou neznámou a nenulovým koeficientem a ta má jednoznačné řešení:

$$a'_{i,j(i)}x_{j(i)} + \alpha = b'_i$$

□

Důsledek 2.10. *Každé řešení soustavy lze získat zpětnou substitucí.*

²Bázové proměnné jsou tedy proměnné $x_{j(i)}$ pro $i = 1, \dots, r$ (nenulové řádky).

Důkaz. Necht $\mathbf{x} = (x_1, \dots, x_n)^\top$ je libovolné řešení. Vezmeme z \mathbf{x} hodnoty volných proměnných a zpětnou substitucí dopočítáme bázové proměnné. Díky jednoznačnosti musíme dostat zpět \mathbf{x} . \square

Věta 2.11. *Pro každou matici \mathbf{A} platí, že sloupce s pivoty libovolné matice v odstupňovaném tvaru, kterou lze z \mathbf{A} získat elementárními úpravami, jsou určeny jednoznačně.*

Důkaz. Sporem. Předpokládejme, že $\mathbf{A}', \mathbf{A}'' \sim \mathbf{A}$ mají pivoty v různých sloupcích. Sestrojíme rozšířené matice soustav $(\mathbf{A}|0)$, $(\mathbf{A}'|0)$ a $(\mathbf{A}''|0)$. Necht dále bez újmy na obecnosti x_k je proměnná, která je v $(\mathbf{A}'|0)$ bázická a zároveň v $(\mathbf{A}''|0)$ volná, a všechny následující proměnné mají v obou soustavách stejný charakter.

Zafixujeme hodnoty volných proměnných x_j pro $j > k$, ale potom x_k je určena jednoznačně v $(\mathbf{A}'|0)$ a zároveň může mít libovolnou hodnotu v $(\mathbf{A}''|0)$. Spor, jelikož obě soustavy mají mít stejné množiny řešení. \square

Definice 2.12. Hodnost matice \mathbf{A} je rovna počtu pivotů v libovolné matici \mathbf{A}' v odstupňovaném tvaru, kterou lze z \mathbf{A} získat elementárními úpravami. Značí se $\text{rank}(\mathbf{A})$.

Věta 2.13. *Soustava $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}$ má alespoň jedno řešení, právě když platí $\text{rank}(\mathbf{A}) = \text{rank}(\mathbf{A}|\mathbf{b})$.*

Důkaz. Necht má soustava alespoň jedno řešení a necht $(\mathbf{A}|\mathbf{b}) \sim (\mathbf{A}'|\mathbf{b}')$. Potom

$$\begin{aligned} \text{rank}(\mathbf{A}|\mathbf{b}) &= \text{rank}(\mathbf{A}'|\mathbf{b}') && \text{(dle definice hodnosti)} \\ &= \text{rank}(\mathbf{A}') && \text{(dle Pozorování 2.7)} \\ &= \text{rank}(\mathbf{A}) && \text{(dle definice hodnosti)} \end{aligned}$$

Opačně, necht platí $\text{rank}(\mathbf{A}) = \text{rank}(\mathbf{A}|\mathbf{b})$. Potom

$$\begin{aligned} \text{rank}(\mathbf{A}'|\mathbf{b}') &= \text{rank}(\mathbf{A}|\mathbf{b}) && \text{(dle definice hodnosti)} \\ &= \text{rank}(\mathbf{A}) && \text{(předpoklad)} \\ &= \text{rank}(\mathbf{A}'). && \text{(dle definice hodnosti)} \end{aligned}$$

Jelikož $\text{rank}(\mathbf{A}'|\mathbf{b}') = \text{rank}(\mathbf{A}')$, soustava $(\mathbf{A}'|\mathbf{b}')$ nemá pivot v posledním sloupci. Díky Větě 2.9 má tedy alespoň jedno řešení. \square

Definice 2.14. Homogenní soustava lineárních rovnic je soustava tvaru $\mathbf{Ax} = \mathbf{0}$.

Pozorování 2.15. *Jsou-li $\bar{\mathbf{x}}$ a \mathbf{x}' řešeními soustavy $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}$, pak $\bar{\mathbf{x}} - \mathbf{x}'$ je řešením $\mathbf{Ax} = \mathbf{0}$.*

Důkaz. Podívejme se na i -tý řádek soustavy $\mathbf{Ax} = \mathbf{0}$ po dosazení $\bar{\mathbf{x}} - \mathbf{x}'$ za \mathbf{x} :

$$\begin{aligned} a_{i1}(\bar{x}_1 - x'_1) + \dots + a_{in}(\bar{x}_n - x'_n) &= (a_{i1}\bar{x}_1 + \dots + a_{in}\bar{x}_n) - (a_{i1}x'_1 + \dots + a_{in}x'_n) \\ &= b_i - b_i = 0 \end{aligned}$$

\square

Pozorování 2.16. Jsou-li $\bar{\mathbf{x}}$ řešením $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}$ a \mathbf{x}' řešením $\mathbf{Ax} = \mathbf{0}$, pak $\bar{\mathbf{x}} + \mathbf{x}'$ je řešením $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}$.

Důkaz. Viz důkaz Pozorování 2.15. □

Věta 2.17. Necht $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{m \times n}$ je matice hodnosti $r < n$. Pak existují řešení $\mathbf{h}^1, \mathbf{h}^2, \dots, \mathbf{h}^{n-r}$ soustavy $\mathbf{Ax} = \mathbf{0}$ taková, že každé řešení homogenní soustavy $\mathbf{Ax} = \mathbf{0}$ lze vyjádřit ve tvaru $\mathbf{x} = p_1 \mathbf{h}^1 + p_2 \mathbf{h}^2 + \dots + p_{n-r} \mathbf{h}^{n-r}$, kde p_1, \dots, p_{n-r} jsou vhodná reálná čísla.

Důkaz. Necht $\mathbf{A}' \sim \mathbf{A}$ je v odstupňovaném tvaru. Všechny proměnné lze vyjádřit pomocí volných proměnných (indukcí podobně jako ve Větě 2.9). Tyto volné proměnné použijeme jako parametry p_1, \dots, p_{n-r} . Řešení $\mathbf{h}^1, \dots, \mathbf{h}^{n-r}$ jsou vektory koeficientů volných proměnných.

Mějme například matici

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 \\ 0 & 1 & 2 & 3 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

Proměnné x_1 a x_2 jsou bázové; proměnné x_3 a x_4 jsou volné. Vyjádříme všechny proměnné pomocí volných proměnných:

$$x_4 = x_4$$

$$x_3 = x_3$$

$$x_2 = -2x_3 - 3x_4$$

$$x_1 = -2x_2 - 3x_3 - 4x_4 = 4x_3 + 6x_4 - 3x_3 - 4x_4 = x_3 + 2x_4$$

Řešení \mathbf{h}^1 , odpovídající volné proměnné x_3 , a řešení \mathbf{h}^2 , odpovídající volné proměnné x_4 , potom vyjádříme pomocí koeficientů volných proměnných:

$$\mathbf{h}^1 = \begin{pmatrix} 1 \\ -2 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}; \mathbf{h}^2 = \begin{pmatrix} 2 \\ -3 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$$

□

Důsledek 2.18. Každé řešení řešitelné soustavy $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}$ lze vyjádřit ve tvaru:

$$\mathbf{x} = \mathbf{x}^0 + p_1 \mathbf{h}^1 + \dots + p_{n-r} \mathbf{h}^{n-r},$$

kde $r = \text{rank}(\mathbf{A})$, $\mathbf{h}^1, \dots, \mathbf{h}^{n-r}$ jsou řešeními homogenní soustavy $\mathbf{Ax} = \mathbf{0}$, p_1, \dots, p_n jsou vhodná reálná čísla a \mathbf{x}^0 je libovolné řešení $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}$.

Důkaz. Necht $\bar{\mathbf{x}}$ je libovolné řešení soustavy $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}$. Potom $\bar{\mathbf{x}} - \mathbf{x}^0$ je řešení $\mathbf{Ax} = \mathbf{0}$ a lze vyjádřit jako

$$(\bar{\mathbf{x}} - \mathbf{x}^0) = \sum_{i=1}^{n-r} p_i \mathbf{h}^i.$$

□

Definice 2.19. Matice v redukovaném odstupňovaném tvaru má všechny pivoty rovny 1 a ve sloupcích nad pivoty pouze nuly.

3 Operace s maticemi, speciální typy matic

Definice 3.1 (Terminologie, značení základních matic).

- Nulová matice typu $m \times n$: $\mathbf{0}$, $\forall i, j (\mathbf{0})_{ij} = 0$.
- Jednotková matice řádu n je čtvercová matice \mathbf{I}_n taková, že:

$$(\mathbf{I}_n)_{i,j} = \begin{cases} 1, & \text{pokud } i = j. \\ 0, & \text{jinak.} \end{cases}$$

Například:

$$\mathbf{I}_3 = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

- Hlavní diagonála čtvercové matice \mathbf{A} je tvořena prvky $a_{i,i}$.

Definice 3.2. Transponovaná matice k matici \mathbf{A} typu $m \times n$ je matice \mathbf{A}^\top typu $n \times m$ definovaná vztahem $(\mathbf{A}^\top)_{ij} = a_{ji}$. Čtvercová matice se nazývá symetrická, pokud splňuje $\mathbf{A}^\top = \mathbf{A}$.

Definice 3.3. Pro matice \mathbf{A} a \mathbf{B} stejného typu definujeme součet matic $\mathbf{A} + \mathbf{B}$ předpisem:

$$(\mathbf{A} + \mathbf{B})_{ij} = a_{ij} + b_{ij}.$$

Definice 3.4. Pro $\alpha \in \mathbb{R}$ a matici \mathbf{A} definujeme α -násobek matice \mathbf{A} předpisem:

$$(\alpha \mathbf{A})_{ij} = \alpha a_{ij}.$$

Nulový násobek libovolné matice je nulová matice.

Definice 3.5. Je-li \mathbf{A} matice typu $m \times n$ a \mathbf{B} matice typu $n \times p$, potom definujeme součin matic \mathbf{A} a \mathbf{B} jako matici \mathbf{AB} typu $m \times p$, kde platí:

$$(\mathbf{AB})_{ij} = \sum_{k=1}^n a_{ik} b_{kj}.$$

Poznámka 3.6 (Užití součinu). Maticový součin má mnohá využití:

- Zápis soustav lineárních rovnic: $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}$.
- Elementární úpravy lze vyjádřit součinem (viz podrobněji Poznámka 3.14 níže).
- Lineární zobrazení a výměna báze lze vyjádřit maticovým součinem (o tomto budeme mluvit podrobněji v kapitole 7).

Tvrzení 3.7. *Jsou-li výsledky operací definovány, pak platí:*

- i. $(\mathbf{A} + \mathbf{B}) + \mathbf{C} = \mathbf{A} + (\mathbf{B} + \mathbf{C})$
- ii. $\mathbf{A} + \mathbf{0} = \mathbf{A}$
- iii. $\mathbf{A} + \mathbf{B} = \mathbf{B} + \mathbf{A}$
- iv. $\forall \mathbf{A} \exists ! \mathbf{B} : \mathbf{A} + \mathbf{B} = \mathbf{0}$
- v. $(\alpha \mathbf{A})^\top = \alpha \mathbf{A}^\top$
- vi. $(\mathbf{A}^\top)^\top = \mathbf{A}$
- vii. $\alpha(\beta \mathbf{A}) = (\alpha\beta)\mathbf{A}$
- viii. $(\alpha + \beta)\mathbf{A} = \alpha\mathbf{A} + \beta\mathbf{A}$
- ix. $(\mathbf{A} + \mathbf{B})^\top = \mathbf{A}^\top + \mathbf{B}^\top$

Tvrzení 3.8. *Maticový součin není komutativní.*

Důkaz. Pokud matice nejsou čtvercové, důkaz je jednoduchý: Nechť $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{a \times b}$, $\mathbf{B} \in \mathbb{R}^{b \times c}$, a $a \neq c$. Potom součin \mathbf{AB} je definován, kdežto součin \mathbf{BA} definován není.

Pro dvě čtvercové matice \mathbf{A} a \mathbf{B} řádu 2 je

$$\mathbf{AB} = \begin{pmatrix} a_{11}b_{11} + a_{12}b_{21} & a_{11}b_{12} + a_{12}b_{22} \\ a_{21}b_{11} + a_{22}b_{21} & a_{21}b_{12} + a_{22}b_{22} \end{pmatrix}$$

a

$$\mathbf{BA} = \begin{pmatrix} b_{11}a_{11} + b_{12}a_{21} & b_{11}a_{12} + b_{12}a_{22} \\ b_{21}a_{11} + b_{22}a_{21} & b_{21}a_{12} + b_{22}a_{22} \end{pmatrix}.$$

Je zřejmé, že obecně $\mathbf{AB} \neq \mathbf{BA}$. □

Tvrzení 3.9. *Matice \mathbf{AA}^\top je vždy symetrická.*

Důkaz. Nechť $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{m \times n}$. Dle definice součinu je matice \mathbf{AA}^\top čtvercová matice typu $m \times m$. Dále:

$$(\mathbf{AA}^\top)_{ij} = \sum_{k=1}^n (\mathbf{A})_{ik} (\mathbf{A}^\top)_{kj} = \sum_{k=1}^n (\mathbf{A}^\top)_{ki} (\mathbf{A})_{jk} = (\mathbf{AA}^\top)_{ji}$$

.

□

Tvrzení 3.10. *Nechť $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{m \times n}$. Potom platí: $\mathbf{I}_m \mathbf{A} = \mathbf{A} = \mathbf{A} \mathbf{I}_n$.*

Tvrzení 3.11. *Pro násobení blokových matic platí:*

$$\begin{pmatrix} \mathbf{A}_1 & \mathbf{A}_2 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} \mathbf{B}_1 \\ \mathbf{B}_2 \end{pmatrix} = \mathbf{A}_1 \mathbf{B}_1 + \mathbf{A}_2 \mathbf{B}_2$$

$$\begin{pmatrix} \mathbf{A}_1 & \mathbf{A}_2 \\ \mathbf{A}_3 & \mathbf{A}_4 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} \mathbf{B}_1 & \mathbf{B}_2 \\ \mathbf{B}_3 & \mathbf{B}_4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \mathbf{A}_1 \mathbf{B}_1 + \mathbf{A}_2 \mathbf{B}_3 & \mathbf{A}_1 \mathbf{B}_2 + \mathbf{A}_2 \mathbf{B}_4 \\ \mathbf{A}_3 \mathbf{B}_1 + \mathbf{A}_4 \mathbf{B}_3 & \mathbf{A}_3 \mathbf{B}_2 + \mathbf{A}_4 \mathbf{B}_4 \end{pmatrix}$$

Tvrzení 3.12. *Pro matice \mathbf{A} , \mathbf{B} a \mathbf{C} platí:*

- i. $(\mathbf{AB})^\top = \mathbf{B}^\top \mathbf{A}^\top$
- ii. $(\mathbf{AB})\mathbf{C} = \mathbf{A}(\mathbf{BC})$
- iii. $(\mathbf{A} + \mathbf{B})\mathbf{C} = \mathbf{AC} + \mathbf{BC}$
- iv. $\mathbf{A}(\mathbf{B} + \mathbf{C}) = \mathbf{AB} + \mathbf{AC}$

za předpokladu, že všechny výsledky operací jsou definovány.

Důkaz.

1. $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{m \times n}$, $\mathbf{B} \in \mathbb{R}^{n \times p}$.

$$((\mathbf{AB})^\top)_{ij} = (\mathbf{AB})_{ji} = \sum_{k=1}^n a_{jk} b_{ki} = \sum_{k=1}^n (\mathbf{A}^\top)_{kj} (\mathbf{B}^\top)_{ik} = \sum_{k=1}^n (\mathbf{B}^\top)_{ik} (\mathbf{A}^\top)_{kj} = (\mathbf{B}^\top \mathbf{A}^\top)_{ij}$$

2. $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{m \times n}$, $\mathbf{B} \in \mathbb{R}^{n \times p}$, $\mathbf{C} \in \mathbb{R}^{p \times q}$.

$$\begin{aligned} ((\mathbf{AB})\mathbf{C})_{ij} &= \sum_{k=1}^p (\mathbf{AB})_{ik} \mathbf{C}_{kj} = \sum_{k=1}^p \left(\sum_{l=1}^n a_{il} b_{lk} \right) \cdot c_{kj} = \sum_{k=1}^p \sum_{l=1}^n a_{il} b_{lk} c_{kj} \\ &= \sum_{l=1}^n \sum_{k=1}^p a_{il} b_{lk} c_{kj} = \sum_{l=1}^n a_{il} \cdot \left(\sum_{k=1}^p b_{lk} c_{kj} \right) = \sum_{l=1}^n a_{il} \cdot (\mathbf{BC})_{lj} = (\mathbf{A}(\mathbf{BC}))_{ij} \end{aligned}$$

3. $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{m \times n}$, $\mathbf{B} \in \mathbb{R}^{n \times p}$, $\mathbf{C} \in \mathbb{R}^{p \times q}$.

$$\begin{aligned} ((\mathbf{A} + \mathbf{B})\mathbf{C})_{ij} &= \sum_{k=1}^p (\mathbf{A} + \mathbf{B})_{ik} \cdot c_{kj} = \sum_{k=1}^p (a_{ik} + b_{ik}) \cdot c_{kj} = \sum_{k=1}^p (a_{ik} c_{kj} + b_{ik} c_{kj}) \\ &= \sum_{k=1}^p a_{ik} c_{kj} + \sum_{k=1}^p b_{ik} c_{kj} = (\mathbf{AC})_{ij} + (\mathbf{BC})_{ij} = (\mathbf{AC} + \mathbf{BC})_{ij} \end{aligned}$$

4. Obdobně.

□

Poznámka 3.13 (Složitost násobení matic). Necht $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{m \times n}$, $\mathbf{B} \in \mathbb{R}^{n \times p}$, $\mathbf{C} \in \mathbb{R}^{p \times q}$. Potom:

- Na součin \mathbf{AB} je třeba mnp operací, $(\mathbf{AB})\mathbf{C}$ mpq operací. Celkem: $mp(n+q)$.
- Na součin \mathbf{BC} je třeba npq operací, $\mathbf{A}(\mathbf{BC})$ mnq operací. Celkem: $nq(p+m)$.

Pokud $q \ll m, n, p$, tak poté $nq(m+p) \ll mp(n+q)$.

Poznámka 3.14 (Elementární úpravy jako součin matic). Necht \mathbf{B} vznikne z $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{m \times n}$ vynásobením i -tého řádku číslem t . Potom platí $\mathbf{B} = \mathbf{EA}$, kde:

$$(\mathbf{E})_{kj} = \begin{cases} t & \text{pokud } k = j \text{ a } k = i; \\ 1 & \text{pokud } k = j \text{ a } k \neq i; \\ 0 & \text{pokud } k \neq j. \end{cases}$$

Jedná se tedy o jednotkovou matici řádu m , kde na i -tém řádku byla jednička na diagonále nahrazena číslem t .

Nechť naopak \mathbf{B} vznikne z $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{m \times n}$ přičtením j -tého řádku k i -tému. Potom platí: $\mathbf{B} = \mathbf{EA}$, kde:

$$(\mathbf{E})_{kl} = \begin{cases} 1 & \text{pokud } k = i \text{ a } l = j; \\ 1 & \text{pokud } k = l; \\ 0 & \text{jinak.} \end{cases}$$

Mějme například matici $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{3 \times 4}$. Přičtení třetího řádku k prvnímu lze vyjádřit jako maticový součin \mathbf{EA} , kde:

$$\mathbf{E} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}.$$

Definice 3.15. Nechť \mathbf{A} je čtvercová matice řádu n . Pokud existuje matice \mathbf{B} taková, že $\mathbf{AB} = \mathbf{I}_n$, potom se \mathbf{B} nazývá inverzní maticí k matici \mathbf{A} a značí se \mathbf{A}^{-1} .

Pokud k matici \mathbf{A} existuje inverzní matice, potom se \mathbf{A} nazývá regulární, v opačném případě se nazývá singulární.

Věta 3.16. Pro čtvercovou matici \mathbf{A} řádu n jsou následující podmínky ekvivalentní:

1. Matice \mathbf{A} je regulární (t.j. $\exists \mathbf{B} : \mathbf{AB} = \mathbf{I}_n$).
2. $\text{rank}(\mathbf{A}) = n$.
3. Matici \mathbf{A} lze řádkovými elementárními úpravami převést na \mathbf{I}_n .
4. Homogenní soustava $\mathbf{Ax} = \mathbf{0}$ má pouze triviální řešení $\mathbf{x} = \mathbf{0}$.

Důkaz.

- $3 \implies 2$

\mathbf{I}_n je v odstupňovaném tvaru s n pivoty, tudíž $\text{rank}(\mathbf{I}_n) = n$.

- $2 \implies 3$

Převédeme \mathbf{A} na odstupňovaný tvar. Jelikož matice \mathbf{A} je čtvercová a $\text{rank}(\mathbf{A}) = n$, máme v každém sloupci pivot. S pomocí posledního pivotu zeliminuji vše, co je nad ním, přejdu k předposlednímu pivotu, opakuji, atp.

- $2 \iff 4$

$4 \iff$ matice \mathbf{A} po převedení do odstupňovaného tvaru nemá žádné volné proměnné \iff
2

- $2 \implies 1$

Označme $\mathbf{e}^1, \mathbf{e}^2, \dots, \mathbf{e}^n$ sloupce jednotkové matice. Vyřešíme n soustav tvaru $\mathbf{A}\mathbf{x}^i = \mathbf{e}^i$ pro $i = 1, \dots, n$. Jelikož $\text{rank}(\mathbf{A}) = n$, každá soustava má právě jedno řešení \mathbf{x}^i . Necht:

$$\mathbf{B} = \begin{pmatrix} \vdots & \vdots & \dots & \vdots \\ \mathbf{x}^1 & \mathbf{x}^2 & \dots & \mathbf{x}^n \\ \vdots & \vdots & \dots & \vdots \end{pmatrix}$$

Potom $\mathbf{A}\mathbf{B} = \mathbf{I}_n$.

- 1 \implies 2

Sporem. Necht matice \mathbf{A} je regulární a $\text{rank}(\mathbf{A}) < n$. Potom existuje řádek i , který lze vynulovat přičtením vhodné kombinace ostatních řádků. Matice $(\mathbf{A}|\mathbf{e}^i)$ je rozšířená matice soustavy $\mathbf{A}\mathbf{x}^i = \mathbf{e}^i$. Elementárními úpravami lze i -tý řádek této matice upravit na

$$(0 \ 0 \ \dots \ 0 \ | \ 1).$$

Tato soustava ovšem nemá řešení a tudíž inverzní matice \mathbf{B} neexistuje a matice \mathbf{A} není regulární. □

Důsledek 3.17. *Pokud inverzní matice existuje, je určena jednoznačně.*

Tvrzení 3.18. *Pro regulární matici \mathbf{A} platí:*

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

Důkaz. Nejprve sporem ukážeme, že \mathbf{A}^{-1} je regulární. Necht $\mathbf{A}^{-1}\mathbf{x} = \mathbf{0}$ má netriviální řešení \mathbf{x} . Potom:

$$\mathbf{x} = \mathbf{I}_n\mathbf{x} = \mathbf{A}\mathbf{A}^{-1}\mathbf{x} = \mathbf{A}\mathbf{0} = \mathbf{0}.$$

Tudíž existuje inverzní matice k matici \mathbf{A}^{-1} ; označme ji $(\mathbf{A}^{-1})^{-1}$. Dále platí:

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

□

Poznámka 3.19 (Výpočet inverzní matice k dané čtvercové matici \mathbf{A}).

1. Sestavíme $(\mathbf{A}|\mathbf{I}_n)$ a elementárními řádkovými úpravami ji převedeme na tvar $(\mathbf{I}_n|\mathbf{B})$. Pokud tento postup selže, matice \mathbf{A} je singulární.
2. Označme $\mathbf{E}_1, \mathbf{E}_2, \dots, \mathbf{E}_k$ matice, které byly použity v těchto řádkových úpravách:

$$\mathbf{E}_k\mathbf{E}_{k-1}\dots\mathbf{E}_1(\mathbf{A}|\mathbf{I}_n) = (\mathbf{I}_n|\mathbf{B}).$$

Potom $\mathbf{E}_k\mathbf{E}_{k-1}\dots\mathbf{E}_1\mathbf{A} = \mathbf{I}_n$ a $\mathbf{E}_k\mathbf{E}_{k-1}\dots\mathbf{E}_1\mathbf{I}_n = \mathbf{B}$. Z toho vyplývá, že $\mathbf{B}\mathbf{A} = \mathbf{I}_n$ a $\mathbf{B} = \mathbf{A}^{-1}$.

Pozorování 3.20. *Je-li matice \mathbf{R} regulární, potom:*

$$\mathbf{A} = \mathbf{B} \iff \mathbf{AR} = \mathbf{BR}.$$

Důkaz.

- \implies : Triviální.
- \impliedby : $\mathbf{A} = \mathbf{AI}_n = \mathbf{ARR}^{-1} = \mathbf{BRR}^{-1} = \mathbf{BI}_n = \mathbf{B}$

□

Tvrzení 3.21. *Pro regulární matice \mathbf{A} a \mathbf{B} stejného řádu platí:*

- $(\mathbf{A}^{-1})^{-1} = \mathbf{A}$
- $(\mathbf{AB})^{-1} = \mathbf{B}^{-1}\mathbf{A}^{-1}$
- \mathbf{AB} je regulární.
- $(\mathbf{A}^\top)^{-1} = (\mathbf{A}^{-1})^\top$

Poznámka 3.22 (Řešení maticových rovnic).

- $\mathbf{A} + \mathbf{X} = \mathbf{B} \implies \mathbf{X} = \mathbf{B} - \mathbf{A} = \mathbf{B} + (-1)\mathbf{A}$
- $\alpha\mathbf{X} = \mathbf{B} \implies \mathbf{X} = \frac{1}{\alpha}\mathbf{B}$
- $\mathbf{AX} = \mathbf{B} \implies \mathbf{X} = \mathbf{A}^{-1}\mathbf{B}$, je-li \mathbf{A} regulární.
- $\mathbf{XA} = \mathbf{B} \implies \mathbf{X} = \mathbf{BA}^{-1}$, je-li \mathbf{A} regulární.

4 Algebraická tělesa

Definice 4.1. Binární operací na množině K rozumíme zobrazení $K \times K \rightarrow K$.

Poznámka 4.2. Příklady binárních operací na \mathbb{N} :

i. $\varphi(a, b) = a + b$

ii. $\varphi(a, b) = \min\{a; b\}$

iii. $\varphi(a, b) = a + 18$

Naopak zobrazení $\varphi(a, b) = a + b - 18$ binární operací na \mathbb{N} není, jelikož výsledek této operace může být záporný.

Binární operaci můžeme definovat i tabulkou, např. na množině $\{0; 1\}$:

$a \backslash b$	0	1
0	0	1
1	0	0

Toto zobrazení odpovídá logické funkci $\varphi(a, b) = \neg a \wedge b$.

Binární zobrazení lze definovat např. i na reálných polynomech jedné proměnné: $\varphi(p(x), q(x)) = (p + q)(x)$.

Definice 4.3. Necht K je množina a $+$, \cdot jsou dvě binární operace na K . Strukturu $(K, +, \cdot)$ nazveme tělesem, pokud jsou splněny následující axiomy:

(SA) $\forall a, b, c \in K : (a + b) + c = a + (b + c)$ (sčítání je asociativní)

(SK) $\forall a, b \in K : a + b = b + a$ (sčítání je komutativní)

(S0) $\exists 0 \in K : \forall a \in K : a + 0 = a$ (existence nulového prvku)

(SI) $\forall a \in K : \exists -a \in K : a + (-a) = 0$ (existence opačného prvku)

(NA) $\forall a, b, c \in K : (a \cdot b) \cdot c = a \cdot (b \cdot c)$

(NK) $\forall a, b \in K : a \cdot b = b \cdot a$

(N1) $\exists 1 \in K : \forall a \in K : a \cdot 1 = a$

(NI) $\forall a \in K \setminus \{0\} : \exists a^{-1} \in K : a \cdot a^{-1} = 1$ (existence inverzního prvku)

(D) $\forall a, b, c \in K : a \cdot (b + c) = a \cdot b + a \cdot c$ (distributivita násobení vůči sčítání)

(01) $0 \neq 1$ (axiom netriviality)

Poznámka 4.4 (Značení).

$$\bullet ab := a \cdot b \qquad \bullet a - b := a + (-b) \qquad \bullet \frac{a}{b} := a \cdot b^{-1}$$

Poznámka 4.5 (Příklady těles).

- | | |
|-------------------------------|---|
| i. $(\mathbb{Q}, +, \cdot)$ | iv. $(\mathbb{Z}_p, +, \cdot)$, t.j. počítání ve zbytkových třídách modulo prvočíslo |
| ii. $(\mathbb{R}, +, \cdot)$ | |
| iii. $(\mathbb{C}, +, \cdot)$ | v. (racionální lomené funkce, $+$, \cdot) |

Poznámka 4.6 (Příklady struktur, jež nejsou tělesa).

- | | | |
|------------------------------|---|-------------------------------|
| i. $(\mathbb{N}, +, \cdot)$ | iii. $(\mathbb{Z}_4, +, \cdot), (\mathbb{Z}_6, +, \cdot)^3$ | v. (polynomy, $+$, \cdot) |
| ii. $(\mathbb{Z}, +, \cdot)$ | iv. $(\mathbb{R}^n, +, \cdot)$ | |

Metatvrzení 4.7. *Všechny definice a věty o řešení soustav a počítání s maticemi nad \mathbb{R} platí také pro soustavy a matice nad libovolným tělesem, jelikož z \mathbb{R} jsme využili pouze vlastnosti dané axiomy tělesa.*

Pozorování 4.8. *Prvky $0, -a, 1, a^{-1}$ jsou vždy určeny jednoznačně.*

Důkaz. Jednoznačnost 0 dokážeme sporem. Nechť $0, \bar{0}$ jsou dva různé neutrální prvky $0 \neq \bar{0}$. Potom:

$$\begin{aligned} 0 &= 0 + \bar{0} && \text{(S0)} \\ &= \bar{0} + 0 && \text{(SK)} \\ &= \bar{0} && \text{(S0)} \end{aligned}$$

Jednoznačnost $-a$ dokážeme taktéž sporem. Nechť $-a$ a $\overline{-a}$ jsou opačné prvky k a a $-a \neq \overline{-a}$:

$$\begin{aligned} -a &= -a + 0 && \text{(S0)} \\ &= -a + (a + (\overline{-a})) && \text{(SI)} \\ &= \overline{-a} + (a + (-a)) && \text{(SK, SA)} \\ &= \overline{-a} + 0 = \overline{-a} && \text{(SI, S0)} \end{aligned}$$

Zbytek analogicky. □

Pozorování 4.9. *Nechť K je algebraické těleso. Potom:*

- i. $\forall a \in K : -(-a) = a$
- ii. $\forall b \in K \setminus \{0\} : (b^{-1})^{-1} = b$

³Důvody viz Tvrzení 4.14

Důkaz.

i. $-(-a) = -(-a) + 0 = -(-a) + (a + (-a)) = a + (-a + -(-a)) = a + 0 = a$

ii. $(b^{-1})^{-1} = (b^{-1})^{-1} \cdot 1 = (b^{-1})^{-1} \cdot (b \cdot b^{-1}) = ((b^{-1})^{-1} \cdot b^{-1}) \cdot b = 1 \cdot b = b$

□

Pozorování 4.10. *Nechť K je algebraické těleso. Potom:*

i. $\forall a \in K : a \cdot 0 = 0$

ii. $\forall a \in K \setminus \{0\} : a \cdot (-1) = -a$

Důkaz.

i. $a \cdot 0 = a \cdot 0 + 0 = a \cdot 0 + (a \cdot 0 - a \cdot 0) = (a \cdot 0 + a \cdot 0) - a \cdot 0 = a \cdot (0 + 0) - a \cdot 0 = a \cdot 0 - a \cdot 0 = 0$

ii. $a \cdot (-1) = a \cdot (-1) + 0 = a \cdot (-1) + a - a = a \cdot (-1) + a \cdot 1 - a = a \cdot (-1 + 1) - a = a \cdot 0 - a = -a$

□

Pozorování 4.11. *Pokud $a \cdot b = 0$, potom buď $a = 0$ nebo $b = 0$.*

Důkaz. Sporem. Nechť $a \neq 0$ a $b \neq 0$. Potom existují opačné prvky a^{-1} a b^{-1} . Dále: $0 = b^{-1} \cdot a^{-1} \cdot 0 = b^{-1} \cdot a^{-1} \cdot a \cdot b = b^{-1} \cdot 1 \cdot b = b^{-1} \cdot b = 1$. □

Pozorování 4.12. $\forall a, b, a', b', a' \neq 0 : a + x = b$ a $a' \cdot x = b'$ mají právě jedno řešení.

Důkaz. Sporem. Nechť x_1 a x_2 jsou dvě různá řešení rovnice $a + x = b$. Potom:

$$x_1 = x_1 + 0 = x_1 + a - a = (x_1 + a) - a = b - a = (a + x_2) - a = x_2.$$

Podobně, nechť x_1 a x_2 jsou dvě různá řešení rovnice $a' \cdot x = b'$. Potom:

$$x_1 = x_1 \cdot 1 = x_1 \cdot a \cdot a^{-1} = b \cdot a^{-1} = a \cdot x_2 \cdot a^{-1} = x_2.$$

□

Pozorování 4.13.

i. $\forall a, b, c : a + b = a + c \iff b = c$

ii. $\forall a \neq 0, b, c : a \cdot b = a \cdot c \iff b = c$

Tvrzení 4.14. *Struktura \mathbb{Z}_p je těleso, právě když p je prvočíslo.*

Důkaz.

- \implies : Nepřímo. p je složené, t.j. $\exists a, b : p = a \cdot b$. Potom v \mathbb{Z}_p neplatí Pozorování 4.11.

- \Leftarrow : Předpokládáme, že p je prvočíslo. Potom musíme ověřit všech 10 axiomů. Jediný obtížný axiom je existence opačného prvku (NI): $\forall a \neq 0 \exists a^{-1} : a \cdot a^{-1} = 1$, t.j. $a \cdot a^{-1} = 1 \pmod p$.

$\forall a$ definujeme zobrazení $f_a : \{1, 2, \dots, p-1\} \rightarrow \{1, 2, \dots, p-1\}$ takové, že:

$$f_a(x) = a \cdot x \pmod p.$$

Potřebujeme ukázat, že zobrazení f_a je prosté. Poté už vyplyne, že je zároveň i na a tedy, že $\exists x : f_a(x) = 1$ čili $x = a^{-1}$.

Důkaz provedeme sporem. Kdyby f_a nebylo prosté, potom $\exists x' \neq x'' : f_a(x') = f_a(x'')$, tedy $ax' \equiv ax'' \pmod p$, čili $a \cdot (x' - x'') \equiv 0 \pmod p$.

□

Věta 4.15. *Konečné těleso s n prvky existuje, právě když n je mocnina prvočísla.*

Poznámka 4.16. Konečné těleso s n prvky se značí $GF(n)$ (z anglického “Galois Field”).

Definice 4.17. Pokud $\exists k \in \mathbb{N}$ takové, že v tělese K platí:

$$\underbrace{1 + 1 + \dots + 1}_k = 0$$

tak potom nejmenší takové k se nazývá charakteristika tělesa K . Pokud takové k neexistuje, říkáme, že těleso K má charakteristiku 0.

Věta 4.18. *Charakteristika tělesa je vždy 0 nebo prvočíslo.*

Důkaz. Sporem. Necht k je složené, t.j. $\exists a, b : k = a \cdot b$. Potom

$$0 = \underbrace{1 + 1 + \dots + 1}_k = \underbrace{(1 + \dots + 1)}_a \cdot \underbrace{(1 + \dots + 1)}_b = x \cdot y,$$

což je spor, jelikož $x \neq 0$ a $y \neq 0$.

□

5 Vektorové prostory

Definice 5.1. Nechť $(k, +, \cdot)$ je těleso. Množinu V spolu s binární operací $+$ na V a zobrazením $\cdot : k \times V \rightarrow V$ se nazývá vektorový prostor $(V, +, \cdot)$ nad k , pokud platí následující axiomy:

(SA) $\forall \mathbf{u}, \mathbf{v}, \mathbf{w} \in V : (\mathbf{u} + \mathbf{v}) + \mathbf{w} = \mathbf{u} + (\mathbf{v} + \mathbf{w})$ (sčítání je asociativní)

(SK) $\forall \mathbf{u}, \mathbf{v} \in V : \mathbf{u} + \mathbf{v} = \mathbf{v} + \mathbf{u}$ (sčítání je komutativní)

(S0) $\exists \mathbf{0} \in V, \forall \mathbf{u} \in V : \mathbf{u} + \mathbf{0} = \mathbf{u}$ (existence nulového prvku)

(SI) $\forall \mathbf{u} \in V, \exists -\mathbf{u} \in V : \mathbf{u} + (-\mathbf{u}) = \mathbf{0}$ (existence opačného prvku)

(NA) $\forall a, b \in k, \forall \mathbf{u} \in V a \cdot (b \cdot \mathbf{u}) = (a \cdot b) \cdot \mathbf{u}$ (násobení vektoru je asociativní)

(N1) $\forall \mathbf{n} \in V : 1 \cdot \mathbf{n} = \mathbf{n}$, kde 1 je jednotkový prvek tělesa k (invariance vektoru při násobení jednotkovým prvkem tělesa)

(D1) $\forall a, b \in k, \forall \mathbf{u} \in V : (a + b)\mathbf{u} = a\mathbf{u} + b\mathbf{u}$ (distributivita násobení vektoru vzhledem ke sčítání prvků tělesa)

(D2) $\forall a \in k, \forall \mathbf{u}, \mathbf{v} \in V : a(\mathbf{u} + \mathbf{v}) = a\mathbf{u} + a\mathbf{v}$ (distributivita násobení vektoru vzhledem ke sčítání vektorů)

Poznámka 5.2. Ingredience vektorového prostoru:

- i. Těleso k s operacemi $+$ a \cdot . Jeho prvky se nazývají skaláry.
- ii. Prostor V s operací $+$ ⁴. Jeho prvky se nazývají vektory.
- iii. Operace \cdot “mezi k a V ”.

Poznámka 5.3 (Příklady vektorových prostorů).

- i. $V = \{0\}$. Triviální vektorový prostor nad libovolným tělesem k .
- ii. K^n . Aritmetický vektorový prostor dimenze n . Vektory jsou uspořádané n -tice prvků z K . Operace $+$ a \cdot se provádějí po složkách. Z každého tělesa lze vybudovat vektorový prostor téže velikosti K^1 .
- iii. Matice typu $m \times n$ nad K .
- iv. Polynomy omezeného stupně.
- v. Spojité funkce, diferencovatelné funkce v \mathbb{R} .

⁴Operace $+$ na V je odlišná od operace $+$ na k . Obě se nicméně značí obvykle stejně.

vi. Systém podmnožin nějaké množiny X jako prostor nad \mathbb{Z}_2 .

Tvrzení 5.4. Prvky $\mathbf{0}$ a $-\mathbf{a}$ jsou určeny jednoznačně.

Důkaz. Důkaz je stejný jako pro skaláry. □

Tvrzení 5.5. $\forall \mathbf{u} \in V, \forall a \in K : 0 \cdot \mathbf{u} = a \cdot \mathbf{0} = \mathbf{0}$

Důkaz.

$$0\mathbf{u} = 0\mathbf{u} + 0 = 0\mathbf{u} + 0\mathbf{u} - 0\mathbf{u} = (0 + 0)\mathbf{u} - 0\mathbf{u} = 0\mathbf{u} - 0\mathbf{u} = \mathbf{0}$$

$$a\mathbf{0} = a\mathbf{0} + \mathbf{0} = a\mathbf{0} + a\mathbf{0} - a\mathbf{0} = a(\mathbf{0} + \mathbf{0}) - a\mathbf{0} = a\mathbf{0} - a\mathbf{0} = \mathbf{0}$$

□

Tvrzení 5.6. Pokud $a \cdot \mathbf{u} = \mathbf{0}$, potom $a = 0$ nebo $\mathbf{u} = \mathbf{0}$.

Důkaz. Sporem. Necht $a \neq 0$ a $\mathbf{u} \neq \mathbf{0}$.

$$\mathbf{0} \neq \mathbf{u} = 1 \cdot \mathbf{u} = a^{-1} \cdot a \cdot \mathbf{u} = a^{-1} \cdot \mathbf{0} = \mathbf{0}$$

□

Definice 5.7. Necht $(V, +, \cdot)$ je vektorový prostor nad tělesem K a U je neprázdná podmnožinu V taková, že:

- i. $\forall \mathbf{u}, \mathbf{v} \in U : \mathbf{u} + \mathbf{v} \in U$
- ii. $\forall \mathbf{u} \in U, \forall a \in K : a \cdot \mathbf{u} \in U$.

Potom $(U, +, \cdot)$ nazýváme podprostorem V .

Poznámka 5.8. Množinu U splňující výše uvedené podmínky nazýváme uzavřenou na operace $+$ a \cdot .

Pozorování 5.9. Podprostor $(U, +, \cdot)$ vektorového prostoru V je vektorový prostor.

Důkaz. Je třeba ověřit všech 8 axiomů z definice vektorového prostoru. Existence nulového a opačného prvku plyne z uzavřenosti U vůči operaci \cdot ($0 \cdot \mathbf{a} = \mathbf{0}, -1 \cdot \mathbf{a} = -\mathbf{a}$). □

Poznámka 5.10 (Příklady podprostorů \mathbb{R}^3).

- rovina π procházející počátkem
- přímka p procházející počátkem
- bod $\{0\}$

Tvrzení 5.11. Necht $(U_i, i \in I)$ je systém podprostorů nějakého vektorového prostoru V . Potom průnik těchto podprostorů, t.j. $\bigcap_{i \in I} U_i$, je podprostorem V .

Důkaz. Je třeba ukázat uzavřenost W na $+$ a \cdot .

Označme $W := \bigcap_{i \in I} U_i$. Potom:

- uzavřenost na $+$: $u, v \in W \Rightarrow \mathbf{u}, \mathbf{v} \in \bigcap_{i \in I} U_i \Rightarrow \forall i \in I : \mathbf{u}, \mathbf{v} \in U_i \Rightarrow \forall i \in I : \mathbf{u} + \mathbf{v} \in U_i \Rightarrow \mathbf{u} + \mathbf{v} \in \bigcap_{i \in I} U_i = W$
- uzavřenost na \cdot : $a \in K, \mathbf{u} \in W \Rightarrow \forall i \in I : \mathbf{u} \in U_i \Rightarrow \forall i \in I : a \cdot \mathbf{u} \in U_i \Rightarrow a \cdot \mathbf{u} \in \bigcap_{i \in I} U_i = W$

□

Definice 5.12. Necht V je vektorový prostor nad K a X je podmnožina V . Potom $\text{span}(X)$ značí podprostor generovaný X (či lineární obal množiny X), což je průnik všech podprostorů V , které obsahují X . Formálně:

$$\text{span}(X) := \bigcap \{U \mid X \subseteq U, U \text{ podprostor } V\}.$$

Tvrzení 5.13. Necht V je vektorový prostor nad K a $X \subseteq V$. Potom $\text{span}(X)$ obsahuje všechny lineární kombinace vektorů z X , neboli

$$\text{span}(X) = \left\{ \mathbf{u} \mid \mathbf{u} = \sum_{i=1}^n a_i \mathbf{x}_i, n \geq 0, \forall i = 1, \dots, n : a_i \in K, \mathbf{x}_i \in X \right\}$$

Důkaz. Definujme:

$$W_1 := \bigcap_{X \subseteq U \subseteq V} U$$

$$W_2 := \left\{ \sum_{i=1}^n a_i \mathbf{x}_i, a_i \in K, \mathbf{x}_i \in X \right\}$$

Nejprve ukážeme, že množina W_2 je podprostorem V , t.j. že je uzavřená na $+$ a \cdot .

- Uzavřenost na $+$. Necht $\mathbf{u}, \mathbf{v} \in W_2$. Potom:

$$\mathbf{u} = \sum_{i=1}^k a_i \mathbf{x}_i, a_i \in K, \mathbf{x}_i \in X$$

$$\mathbf{v} = \sum_{i=1}^l a'_i \mathbf{x}'_i, a'_i \in K, \mathbf{x}'_i \in X$$

Označme $\{\mathbf{y}_1, \dots, \mathbf{y}_n\} = \{\mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_k\} \cup \{\mathbf{x}'_1, \dots, \mathbf{x}'_l\}$. Po přeznačení a doplnění koeficientů lze vyjádřit:

$$\mathbf{u} = \sum_{i=1}^n b_i \mathbf{y}_i$$

$$\mathbf{v} = \sum_{i=1}^n b'_i \mathbf{y}_i$$

Potom

$$\mathbf{u} + \mathbf{v} = \sum_{i=1}^n b_i \mathbf{y}_i + \sum_{i=1}^n b'_i \mathbf{y}_i = \sum_{i=1}^n (b_i + b'_i) \mathbf{y}_i$$

a $\mathbf{u} + \mathbf{v} \in W_2$ z definice W_2 .

- Uzavřenost na \cdot . Necht $\mathbf{u} \in W_2, c \in K$.

$$c \cdot \mathbf{u} = c \cdot \sum_{i=1}^k a_i \mathbf{x}_i = \sum_{i=1}^k \underbrace{(ca_i)}_{\in K} \underbrace{\mathbf{x}_i}_{\in X} \in W_2$$

Nyní $W_1 \subseteq W_2$, protože W_2 lze vzít za nějaké U_i , přes které děláme průniky, jelikož obsahuje X a je podprostorem V . Dále také $W_2 \subseteq W_1$, protože každé U_i musí být uzavřené na $+$ a \cdot , a tedy $\forall i : W_2 \subseteq U_i \implies W_2 \subseteq \cap U_i = W_1$. Z tohoto plyne $W_1 = W_2$. \square

Definice 5.14 (Prostory určené maticí). Necht \mathbf{A} je matice typu $m \times n$ nad tělesem K .

- Sloupcový prostor $S(\mathbf{A})$ je podprostor \mathbb{K}^m generovaný sloupci matice \mathbf{A} . Formálně: $S(\mathbf{A}) = \{\mathbf{u} \in \mathbb{K}^m, \mathbf{u} = \mathbf{A}\mathbf{x}, \mathbf{x} \in \mathbb{K}^n\}$.
- Řádkový prostor $R(\mathbf{A})$ je podprostor \mathbb{K}^n generovaný řádky matice \mathbf{A} . Formálně: $R(\mathbf{A}) = \{\mathbf{v} \in \mathbb{K}^n, \mathbf{v} = \mathbf{A}^\top \mathbf{y}, \mathbf{y} \in \mathbb{K}^m\}$.
- Jádro matice $Ker(\mathbf{A})$ je podprostor \mathbb{K}^n tvořený všemi řešeními homogenní soustavy $\mathbf{A}\mathbf{x} = \mathbf{0}$.

Pozorování 5.15. *Elementární úpravy nemění $R(A)$ ani $Ker(A)$.*

Pozorování 5.16. *Necht $\mathbf{x} \in Ker(A)$ a $\mathbf{v} \in R(A)$. Potom $\mathbf{v}^\top \mathbf{x} = 0$.*

Důkaz. $\mathbf{v}^\top \mathbf{x} = (\mathbf{A}^\top \mathbf{y})^\top \mathbf{x} = \mathbf{y}^\top \mathbf{A}\mathbf{x} = \mathbf{y}^\top \cdot \mathbf{0} = 0$ \square

6 Lineární nezávislost

Definice 6.1. Necht V je vektorový prostor nad tělesem K . Daná n -tice vektorů $\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \dots, \mathbf{v}_n \in V$ je lineárně nezávislá, pokud rovnice:

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

má pouze triviální řešení $a_1 = a_2 = \dots = a_n = 0$. V opačném případě je daná n -tice vektorů lineárně závislá.

Poznámka 6.2 (Poznámky k definici lineární nezávislosti).

- Na pořadí vektorů nezáleží.
- Pokud $\exists i \neq j : \mathbf{v}_i = \mathbf{v}_j$, potom je daná n -tice vektorů lineárně závislá.
- Pokud $\exists i : \mathbf{v}_i = \mathbf{0}$, potom je daná n -tice vektorů lineárně závislá.
- Rozšířená definice: Nekonečná množina je lineárně nezávislá, pokud všechny její konečné podmnožiny jsou lineárně nezávislé.
- Co znamená, že daná n -tice vektorů je lineárně závislá? Alespoň jeden vektor \mathbf{v}_i lze vyjádřit jako lineární kombinace ostatních vektorů (nikoliv nutně všech).

Poznámka 6.3 (Příklady lineární (ne)závislosti).

- Necht $X \subseteq \mathbb{R}^2$ a $X \neq \emptyset$.
 - $X = \{\mathbf{x}\}$. Lineárně závislá, pouze když \mathbf{x} je počátek; jinak lineárně nezávislá.
 - $X = \{\mathbf{x}, \mathbf{y}\}$. Pokud $\mathbf{0} \in X$, tak X je lineárně závislá. Podobně, leží-li \mathbf{x} a \mathbf{y} na přímce procházející počátkem. V ostatních případech je X lineárně nezávislá.
- Řádky nebo sloupce jednotkové nebo regulární matice jsou lineárně nezávislé.
- Nenulové řádky matice v odstupňovaném tvaru jsou lineárně nezávislé.
- Necht je V prostor polynomů nad \mathbb{R} . Potom $X = \{x^0, x^1, \dots, x^n, \dots\}$ je lineárně nezávislá.

Pozorování 6.4.

- Necht X je lineárně nezávislá a $Y \subseteq X$. Potom Y je také lineárně nezávislá.*
- Necht X je lineárně závislá a $X \subseteq Y$. Potom Y je také lineárně závislá.*

Pozorování 6.5. X je lineárně nezávislá, právě když $\forall u \in X : u \notin \text{span}(X \setminus \{u\})$.

Poznámka 6.6 (Ověřování lineární (ne)závislosti). Necht $X \subseteq K^n, X = \{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_k\}$. Pro ověření lineární závislosti se nabízí dvě metody:

- i. Řešíme $a_1 \cdot \mathbf{v}_1 + \dots + a_k \cdot \mathbf{v}_k = \mathbf{0}$, t.j. homogenní soustavu s n řádky a k sloupci, a hledáme netriviální řešení.
- ii. Sestavíme matici, kde $\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_k$ tvoří řádky, a tuto matici převedeme do odstupňovaného tvaru. Dostaneme-li nulový řádek, je daná k -tice lineárně závislá; v opačném případě je lineární nezávislá.

Definice 6.7. Bází prostoru V nazveme libovolnou množinu $X \subseteq V$, která je lineárně nezávislá a navíc generuje celý prostor V , t.j. $\text{span}(X) = V$.

Poznámka 6.8 (Význam báze). Díky tomu, že báze generuje celý prostor V , lze každý vektor $\mathbf{u} \in V$ vyjádřit jako lineární kombinaci vektorů z báze. Navíc, jak ukazuje následující pozorování, díky lineární nezávislosti vektorů báze je toto vyjádření jednoznačné.

Pozorování 6.9. *Nechť $X = \{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n\}$ je konečná báze prostoru V a necht $\mathbf{u} \in V$. Jelikož X generuje celý prostor V , lze vektor \mathbf{u} vyjádřit jako lineární kombinaci vektorů báze:*

$$\mathbf{u} = \sum_{i=1}^k a_i \cdot \mathbf{v}_i.$$

Toto vyjádření je jednoznačné.

Důkaz. Sporem. Necht existují dvě různá vyjádření vektoru \mathbf{u} jako lineární kombinace vektorů báze, $\sum_{i=1}^k a_i \cdot \mathbf{v}_i$, a $\sum_{i=1}^k a'_i \cdot \mathbf{v}_i$. Jelikož jsou tato vyjádření různá, tak $\exists i : a_i - a'_i \neq 0$. Dále:

$$\begin{aligned} \mathbf{0} &= \mathbf{u} - \mathbf{u} \\ &= \sum_{i=1}^k a_i \cdot \mathbf{v}_i - \sum_{i=1}^k a'_i \cdot \mathbf{v}_i \\ &= \sum_{i=1}^k (a_i - a'_i) \cdot \mathbf{v}_i, \end{aligned}$$

čímž dostáváme spor s lineární nezávislostí vektorů báze. □

Definice 6.10. Necht $X = \{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n\}$ je konečná uspořádaná báze prostoru V nad K . Pro libovolný vektor $\mathbf{u} \in V$ nazveme koeficienty $(a_1, \dots, a_n)^\top \in K^n$ z jednoznačného vyjádření:

$$\mathbf{u} = \sum_{i=1}^n a_i \cdot \mathbf{v}_i$$

vektorem souřadnic vektoru \mathbf{u} vůči bázi X . Značí se $[\mathbf{u}]_X = (a_1, \dots, a_n)$.

Poznámka 6.11 (Příklad bází a vektorů souřadnic).

- Necht $V = \{\text{kvadratické polynomy}\}$ a báze $X = \{x^2, x^1, x^0\}$. Potom funkci $f = 2x^2 + 3x - 1$ lze vyjádřit vektorem souřadnic jako $[f]_X = (2; 3; -1)^\top$.

- Pro vektorový prostor $V = K^n$ nazveme kanonickou bázi bázi tvořenou vektory $\{\mathbf{e}_1, \dots, \mathbf{e}_n\}$, kde \mathbf{e}_i je i -tý sloupec jednotkové matice.

Tvrzení 6.12. *Nechť X je taková množina, že generuje celý vektorový prostor V , t.j. $\text{span}(X) = V$, ale $\forall Y \subset X : \text{span}(Y) \neq V$. Potom X je báze vektorového prostoru V .*

Důkaz. Musíme ověřit obě podmínky báze:

- $\text{span}(X) = V$ víme z předpokladů.
- Lineární nezávislost množiny X plyne z toho, že $\forall \mathbf{u} \in X : \mathbf{u} \notin \text{span}(X \setminus \{\mathbf{u}\})$.

□

Důsledek 6.13. *Z každého konečného systému generátorů lze vybrat bázi.*

Důkaz. Stačí vzít nějakou minimální vzhledem k inkluzi, která generuje V .

□

Věta 6.14. *Každý vektorový prostor má bázi.*

Důkaz. Bez důkazu pro vektorové prostory s nekonečným systémem generátorů, jelikož by byl třeba axiom výběru.

□

Lemma 6.15 (Lemma o výměně). *Nechť $\{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n\}$ je systém generátorů V a $\mathbf{u} \in V$. Potom pro všechna i taková, pro která existuje výjádření $\mathbf{u} = \sum_{j=1}^n a_j \cdot \mathbf{v}_j$, kde $a_i \neq 0$, platí, že $\{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_{i-1}, \mathbf{u}, \mathbf{v}_{i+1}, \dots, \mathbf{v}_n\}$ je opět systém generátorů V .*

Důkaz. Vyjádříme \mathbf{v}_i jako:

$$\mathbf{v}_i = \frac{1}{a_i} \left(\mathbf{u} - \sum_{j=1, j \neq i}^n a_j \mathbf{v}_j \right).$$

Potom libovolné $\mathbf{w} \in V$, $\mathbf{w} = \sum_{j=1}^n b_j \mathbf{v}_j$ lze zapsat jako:

$$\begin{aligned} \mathbf{w} &= \sum_{j=1, j \neq i}^n b_j \mathbf{v}_j + b_i \cdot \frac{1}{a_i} \left(\mathbf{u} - \sum_{j=1, j \neq i}^n a_j \mathbf{v}_j \right) \\ &= \sum_{j=1, j \neq i}^n b_j \mathbf{v}_j + \frac{b_i}{a_i} \mathbf{u} - \sum_{j=1, j \neq i}^n \frac{b_i a_j}{a_i} \mathbf{v}_j \\ &= \frac{b_i}{a_i} \mathbf{u} + \sum_{j=1, j \neq i}^n \left(b_j - \frac{b_i a_j}{a_i} \right) \mathbf{v}_j \end{aligned}$$

□

Věta 6.16 (Steinitzova věta o výměně). *Nechť V je vektorový prostor, X je lineárně nezávislá ve V a Y je konečný systém generátorů V . Potom existuje Z takové, že $X \subseteq Z \subseteq X \cup Y$, $L(Z) = V$ a $|Z| = |Y|$. Navíc platí $|X| \leq |Y|$.*

Důkaz. Označme $X \setminus Y = \{u_1, \dots, u_n\}$ a položme $Z_0 := Y$. Pro $i = 1, \dots, n$ provedeme: Z_{i-1} generuje V . Vyjádříme u_i vůči Z_{i-1} :

$$u_i = \sum_{w_j \in Z_{i-1}} a_j w_j.$$

X je lineárně nezávislá, a tedy $a_j \neq 0$ pro nějaké $w_j \in Y \setminus X$. Položíme $Z_i := Z_{i-1} \cup \{u_i\} \setminus w_j$. Dle lemmatu o výměně $\text{span}(Z_i) = V$. Nakonec, $Z := Z_n, |Z| = |Z_n| = |Z_{n-1}| = \dots = |Z_0| = |Y|$.

Pokud by $|X| > |Y|$, potom $\exists i < n : Z_i \subset X$ a $\text{span}(Z_i) = V$. Dostáváme spor s lineární nezávislostí množiny X . \square

Důsledek 6.17. *Pokud má vektorový prostor V konečnou bázi, potom všechny jeho báze mají stejnou mohutnost.*

Důkaz. Necht X a Y jsou dvě různé báze vektorového prostoru V . Potom:

- X je lineárně nezávislá a $\text{span}(Y) = V$. Potom dle Věty 6.16 je $|X| \leq |Y|$.
- Podobně Y je lineárně nezávislá, $\text{span}(X) = V$ a $|Y| \leq |X|$.

Vyplývá, že $|X| = |Y|$. \square

Důsledek 6.18. *Pokud má vektorový prostor V konečný systém generátorů, potom lze každou lineárně nezávislou množinu X doplnit na bázi.*

Definice 6.19. Necht má vektorový prostor V konečnou bázi. Potom se o V říká, že je konečně generovaný a mohutnost jeho libovolné báze nazveme dimenzí prostoru V . Značí se $\dim V$.

Poznámka 6.20 (Příklady bází a jejich dimenzí).

- $\dim K^n = n$
- Je-li matice \mathbf{A} v odstupňovaném tvaru, potom $\dim R(\mathbf{A}) = \text{rank } \mathbf{A}$.

Pozorování 6.21. *Je-li W podprostor vektorového prostoru V konečné dimenze, pak $\dim W \leq \dim V$.*

Důkaz. Báze W je lineárně nezávislá v V , ale lze ji doplnit na bázi celého prostoru V . \square

Pozorování 6.22. *Pro podprostory $U, V \subseteq W$, kde $\dim W < \infty$, platí:*

$$\dim U + \dim V = \dim U \cap V + \dim(\text{span}(U \cup V)).$$

Pozorování 6.23. *Pro všechna $\mathbf{A} \in K^{m \times n}$ platí $\dim R(\mathbf{A}) = \text{rank } \mathbf{A}$.*

Důkaz. Je-li $\mathbf{A} \sim \mathbf{A}'$ v odstupňovaném tvaru:

$$\dim R(\mathbf{A}) = \dim R(\mathbf{A}') = \text{rank } \mathbf{A}' = \text{rank } \mathbf{A}.$$

□

Poznámka 6.24. Pozorování 6.23 lze využít k nalezení báze a určení dimenze podmnožin K^n : Sestavíme matici z vektorů po řádcích a převedeme ji do odstupňovaného tvaru. Výsledné nenulové řádky tvoří bázi.

Věta 6.25. *Nechť $\mathbf{A} \in K^{m \times n}$. Potom platí:*

$$\dim R(\mathbf{A}) = \dim S(\mathbf{A}).$$

Důkaz.

I. Nejdříve ukážeme, že přínásobením matice zleva dimenze sloupcového prostoru nevzroste. Matice \mathbf{R} a \mathbf{A} jsou dány. Spočteme $\mathbf{A}' = \mathbf{R} \cdot \mathbf{A}$. Označme $\mathbf{u}_1, \dots, \mathbf{u}_n$ sloupce matice \mathbf{A} a $\mathbf{u}'_1, \dots, \mathbf{u}'_n$ sloupce matice \mathbf{A}' . Platí $\mathbf{u}'_i = \mathbf{R} \cdot \mathbf{u}_i$.

Nechť $w' \in S(\mathbf{A}')$, tedy $w' = \sum_{i=1}^n a_i \mathbf{u}'_i = \sum_{i=1}^n a_i \cdot \mathbf{R} \cdot \mathbf{u}_i = \mathbf{R} \cdot \sum_{i=1}^n a_i \mathbf{u}_i = \mathbf{R} \cdot \mathbf{w}$ pro nějaké $\mathbf{w} \in S(\mathbf{A})$.

Nyní vyjádříme \mathbf{w} vůči bázi $\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_d$ prostoru $S(\mathbf{A})$, čili $\mathbf{w} = \sum_{i=1}^d b_i \mathbf{v}_i$. Potom $\mathbf{w}' = \mathbf{R} \cdot \mathbf{w} = \mathbf{R} \cdot \sum_{i=1}^d b_i \mathbf{v}_i = \sum_{i=1}^d b_i \mathbf{R} \mathbf{v}_i = \sum_{i=1}^d b_i \mathbf{v}'_i$, kde $\mathbf{v}'_i \in S(\mathbf{A}')$, čili $\mathbf{v}'_1, \dots, \mathbf{v}'_d$ tvoří systém generátorů $S(\mathbf{A}')$.

Tedy: $\dim S(\mathbf{A}') \leq \dim S(\mathbf{A})$.

II. Je-li matice \mathbf{R} regulární, dimenze zůstane zachována: $\mathbf{A} = \mathbf{R}^{-1} \cdot \mathbf{A}'$, tedy $\dim S(\mathbf{A}) \leq \dim S(\mathbf{A}')$.

III. Pro matici \mathbf{A}' v odstupňovaném tvaru platí $\dim R(\mathbf{A}') = \dim S(\mathbf{A}')$, jelikož sloupce s pivoty jsou lineárně nezávislé a tvoří bázi $S(\mathbf{A}')$.

IV. Pro danou matici \mathbf{A} nalezneme $\mathbf{A}' \sim \mathbf{A}$, \mathbf{A}' je v odstupňovaném tvaru. Víme, že platí: $\mathbf{A}' = \mathbf{R} \cdot \mathbf{A}$, \mathbf{R} je regulární.

$$\dim S(\mathbf{A}) \stackrel{\text{II}}{=} \dim S(\mathbf{A}') \stackrel{\text{III}}{=} \dim R(\mathbf{A}') \stackrel{\text{Pozorování 6.23}}{=} \dim R(\mathbf{A})$$

□

Důsledek 6.26. $\text{rank } \mathbf{A} = \text{rank } \mathbf{A}^\top$

Důsledek 6.27. *Nechť \mathbf{R} je regulární. Potom:*

$$\text{rank } \mathbf{A} = \text{rank } \mathbf{R} \cdot \mathbf{A}$$

$$\text{rank } \mathbf{A} = \text{rank } \mathbf{A} \cdot \mathbf{R}$$

Důsledek 6.28. $S(\mathbf{A} \cdot \mathbf{B}) \subseteq S(\mathbf{A})$ a $R(\mathbf{A} \cdot \mathbf{B}) \subseteq R(\mathbf{B})$

Důkaz. $S(\mathbf{AB}) = \text{span}(\{x|x = \mathbf{A} \cdot u, u \text{ je sloupec } \mathbf{B}\}) = \{x'|x' = \mathbf{A} \cdot u', u' \in S(\mathbf{B})\} \subseteq \{x'|x' = \mathbf{A} \cdot u', u' \in K^n\} = S(\mathbf{A})$ \square

Důsledek 6.29 (Při násobení padáme s hodnotí). $\text{rank } \mathbf{AB} \leq \min\{\text{rank } \mathbf{A}; \text{rank } \mathbf{B}\}$.

Tvrzení 6.30. Pro matici \mathbf{A} řádu $m \times n$ platí:

$$\dim \text{Ker}(\mathbf{A}) + \text{rank } \mathbf{A} = n$$

Důkaz.

- i. Hodnost matice $\text{rank } \mathbf{A}$ určuju počet pivotů, tedy počet bázových proměnných.
- ii. Pokud $\mathbf{x} \in \text{Ker}(\mathbf{A})$, potom \mathbf{x} řeší $\mathbf{Ax} = \mathbf{0}$. Vektor \mathbf{x} lze vyjádřit jako:

$$\mathbf{x} = p_1 \mathbf{x}^1 + \cdots + p_{n-r} \mathbf{x}^{n-r}$$

Množina $\{\mathbf{x}^i\}_{i=1}^{n-r}$ generuje $\text{Ker}(\mathbf{A})$. Navíc, x_i jsou lineárně nezávislé, jelikož \mathbf{x}_i má ve složce odpovídající i -té volné proměnné jedničku, zatímco ostatní složky jsou rovny nule. Plyne, že $\{\mathbf{x}^i\}_{i=1}^{n-r}$ je báze $\text{Ker}(\mathbf{A})$ a $\dim \text{Ker}(\mathbf{A}) = n - r$.

\square

7 Lineární zobrazení

Pozorování 7.1. Necht $\mathbf{A} \in K^{m \times n}$ a $f : K^n \rightarrow K^m$ je zobrazení definováno předpisem $f(\mathbf{u}) = \mathbf{A} \cdot \mathbf{u}$. Potom platí:

- i. $f(\mathbf{u} + \mathbf{v}) = \mathbf{A}(\mathbf{u} + \mathbf{v}) = \mathbf{A}\mathbf{u} + \mathbf{A}\mathbf{v} = f(\mathbf{u}) + f(\mathbf{v})$
- ii. $f(a \cdot \mathbf{u}) = \mathbf{A}(a \cdot \mathbf{u}) = a \cdot \mathbf{A}\mathbf{u} = a \cdot f(\mathbf{u})$

Definice 7.2. Necht V a W jsou vektorové prostory nad stejným tělesem K . Zobrazení $f : V \rightarrow W$ se nazývá lineární zobrazení, pokud platí:

- i. $\forall \mathbf{u}, \mathbf{v} \in V : f(\mathbf{u} + \mathbf{v}) = f(\mathbf{u}) + f(\mathbf{v})$
- ii. $\forall \mathbf{u} \in V, \forall a \in K : f(a \cdot \mathbf{u}) = a \cdot f(\mathbf{u})$

Poznámka 7.3 (Příklady lineárních zobrazení).

- Pro libovolné V a W můžeme vzít $f(\mathbf{u}) = \mathbf{0}$ pro $\forall \mathbf{u} \in V$, tzv. nulové zobrazení.
- Pro $V \subseteq W$ můžeme vzít $f(\mathbf{u}) = \mathbf{u}$, čili identita na V , neboli vnoření V do W .
- Pro aritmetické vektorové prostory $V = K^n$, $W = K^1$ definujeme projekci na i -tou souřadnici π_i předpisem:

$$\pi_i(\mathbf{u}) = u_i.$$

- Necht V je vektorový prostor a $X = \{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n\}$ jeho konečná báze. Necht dále $\mathbf{u}, \mathbf{v} \in V$, a $\mathbf{u} = \sum a_i \mathbf{v}_i$, $\mathbf{v} = \sum b_i \mathbf{v}_i$. Potom zobrazení $f : V \rightarrow K^n$ na vektor souřadnic je lineární zobrazení:

$$\begin{aligned} f(\mathbf{u} + \mathbf{v}) &= [\mathbf{u} + \mathbf{v}]_X = \left[\sum a_i \mathbf{v}_i + \sum b_i \mathbf{v}_i \right]_X = \\ &= \left[\sum (a_i + b_i) \mathbf{v}_i \right]_X = [\mathbf{u}]_X + [\mathbf{v}]_X = f(\mathbf{u}) + f(\mathbf{v}) \end{aligned}$$

Násobení analogicky.

- Geometrická zobrazení v rovině:
 - Posunutí není lineární zobrazení, jelikož počátek ve V se musí zobrazit na počátek ve W .
 - Osová souměrnost, otočení a stejnoolehlost jsou lineární zobrazení, pokud zachovávají počátek.
- Obecně v \mathbb{R}^2 :

$$f(\mathbf{u}) = \begin{pmatrix} a & c \\ b & d \end{pmatrix} \begin{pmatrix} u_x \\ u_y \end{pmatrix},$$

- V prostoru diferencovatelných funkcí je derivace lineární zobrazení.

Pozorování 7.4. Necht $f : U \rightarrow V$ a $g : V \rightarrow W$ jsou lineární zobrazení. Potom je jejich složení $g \circ f : U \rightarrow W$, $(g \circ f)(\mathbf{u}) = g(f(\mathbf{u}))$ také lineární zobrazení.

Důkaz. Ověříme podmínky:

- i. $(g \circ f)(\mathbf{u} + \mathbf{v}) = g(f(\mathbf{u} + \mathbf{v})) = g(f(\mathbf{u}) + f(\mathbf{v})) = g(f(\mathbf{u})) + g(f(\mathbf{v})) = (g \circ f)(\mathbf{u}) + (g \circ f)(\mathbf{v})$.
- ii. $(g \circ f)(a \cdot \mathbf{v})$ analogicky.

□

Věta 7.5. Necht V a W jsou vektorové prostory nad společným tělesem a X je báze V . Potom pro všechna zobrazení $f_0 : X \rightarrow W$ existuje právě jedno lineární zobrazení $f : V \rightarrow W$, které rozšiřuje f_0 :

$$\forall \mathbf{v} \in X : f(\mathbf{v}) = f_0(\mathbf{v}).$$

Důkaz. Vyjádříme $\mathbf{u} \in V$ vůči bázi: $\mathbf{u} = \sum a_i \mathbf{v}_i$. Potom $f(\mathbf{u}) = f(\sum a_i \mathbf{v}_i) = \sum a_i f(\mathbf{v}_i) = \sum a_i f_0(\mathbf{v}_i)$. □

Důsledek 7.6. Označíme-li $f(V) = \cup_{\mathbf{u} \in V} f(\mathbf{u})$, potom $f(V)$ je podprostor prostoru W a $\dim f(V) \leq \dim V$, protože obraz báze V je systém generátorů $f(V)$.

Definice 7.7. Necht V a W jsou vektorové prostory nad K a $X = \{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n\}$ a $Y = \{\mathbf{w}_1, \dots, \mathbf{w}_m\}$ jsou jejich báze. Potom pro lineární zobrazení $f : V \rightarrow W$ nazveme matici $[f]_{XY} \in K^{m \times n}$ sestavenou z vektorů souřadnic obrazů vektorů báze X vůči maticí zobrazení f vůči bázím X a Y :

$$[f]_{XY} = \begin{pmatrix} \vdots & \vdots & \dots & \vdots \\ [f(\mathbf{v}_1)]_Y & [f(\mathbf{v}_2)]_Y & \dots & [f(\mathbf{v}_n)]_Y \\ \vdots & \vdots & \dots & \vdots \end{pmatrix}$$

Pozorování 7.8.

$$[f(\mathbf{u})]_Y = [f]_{XY}[\mathbf{u}]_X$$

Důkaz. Vyjádříme \mathbf{u} vůči bázi: $\mathbf{u} = \sum_{i=1}^n a_i \mathbf{v}_i$. Potom $[\mathbf{u}]_X = (a_1, \dots, a_n)^\top$, $f(\mathbf{u}) = \sum a_i f(\mathbf{v}_i)$ a:

$$[f(\mathbf{u})]_Y = \left[\sum a_i f(\mathbf{v}_i) \right]_Y = \sum a_i [f(\mathbf{v}_i)]_Y = [f]_{XY}[\mathbf{u}]_X$$

□

Pozorování 7.9. Jsou-li U, V , a W prostory nad K s bázemi X, Y a Z , a $f : U \rightarrow V$ a $g : V \rightarrow W$ jsou lineární zobrazení, tak platí:

$$[g \circ f]_{XZ} = [g]_{YZ}[f]_{XY}$$

Důkaz.

$$[(g \circ f)(\mathbf{u})]_Z = [g(f(\mathbf{u}))]_Z = [g]_{YZ}[f(\mathbf{u})]_Y = [g]_{YZ}[f]_{XY}[\mathbf{u}]_X$$

□

Definice 7.10. Necht V je prostor nad K a X, Y jsou jeho dvě konečné báze. Maticí přechodu od báze X k bázi Y rozumíme matici $[id]_{XY}$, kde id je identita.

Pozorování 7.11.

$$i. [\mathbf{u}]_Y = [id(u)]_Y = [id]_{XY}[\mathbf{u}]_X$$

$$ii. [id]_{XY}[id]_{YX} = [id]_{YY} = \mathbf{I}_n$$

Poznámka 7.12 (Výpočet matice přechodu pro $V = K^n$). Pro báze $X = \{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n\}$ a $Y = \{\mathbf{w}_1, \dots, \mathbf{w}_n\}$ sestavíme matice:

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} \vdots & \dots & \vdots \\ \mathbf{v}_1 & \dots & \mathbf{v}_n \\ \vdots & \dots & \vdots \end{pmatrix}; \mathbf{B} = \begin{pmatrix} \vdots & \dots & \vdots \\ \mathbf{w}_1 & \dots & \mathbf{w}_n \\ \vdots & \dots & \vdots \end{pmatrix}$$

Platí $\mathbf{u} = \sum a_i \mathbf{v}_i = \mathbf{A}[\mathbf{u}]_X$ a $\mathbf{u} = \sum b_i \mathbf{w}_i = \mathbf{B}[\mathbf{u}]_Y$. Potom:

$$\mathbf{A}[\mathbf{u}]_X = \mathbf{B}[\mathbf{u}]_Y$$

$$[\mathbf{u}]_Y = \mathbf{B}^{-1}\mathbf{A}[\mathbf{u}]_X$$

Tedy: $[id]_{XY} = \mathbf{B}^{-1}\mathbf{A}$. Prakticky: $(\mathbf{B}|\mathbf{A}) \sim (\mathbf{I}_n|[id]_{XY})$.

Definice 7.13. Necht V a W jsou vektorové prostory nad K . Lineární zobrazení, které je prosté a na, nazveme isomorfismem prostorů V a W .

Pozorování 7.14. Zobrazení f^{-1} je také isomorfismem.

Důkaz. Musíme dokázat, že zobrazení f^{-1} je lineární zobrazení:

$$i. f^{-1}(\mathbf{w} + \mathbf{w}') = f^{-1}(f(\mathbf{u}) + f(\mathbf{u}')) = f^{-1}(f(\mathbf{u} + \mathbf{u}')) = \mathbf{u} + \mathbf{u}' = f^{-1}(\mathbf{w}) + f^{-1}(\mathbf{w}').$$

ii. Násobení analogicky.

□

Věta 7.15. Necht V a W jsou vektorové prostory nad K s konečnými bázemi X a Y . Potom platí, že lineární zobrazení $f : V \rightarrow W$ je isomorfismus, právě když matice $[f]_{XY}$ je regulární. Navíc platí:

$$[f^{-1}]_{YX} = ([f]_{XY})^{-1}.$$

Důkaz.

- \Leftarrow : $[f]_{XY}$ je regulární. Vezmeme zobrazení $g : W \rightarrow V$ definované maticí: $[g]_{YX} = ([f]_{XY})^{-1}$. Ukážeme, že $g = f^{-1}$ a ověříme vlastnosti isomorfismu.

i. $[g \circ f]_{XX} = [g]_{YX}[f]_{XY} = \mathbf{I}_n$. Tedy $g \circ f$ je identita na V a f je prosté.

- ii. $[f \circ g]_{YY} = [f]_{XY}[g]_{YX} = \mathbf{I}_n$. Tedy $f \circ g$ je identita na W a f je na.
 - \implies : Máme zobrazení f a f^{-1} . Pro jejich matice platí:
 - i. $[f^{-1}]_{YX}[f]_{XY} = [id]_{XX} = \mathbf{I}_n, \dim V = n$
 - ii. $[f]_{XY}[f^{-1}]_{YX} = [id]_{YY} = \mathbf{I}_m, \dim W = m$
- Vyplývá, že $n = m$ a $[f]_{XY}$ je regulární.

□

Tvrzení 7.16. Každý prostor dimenze n nad K je isomorfní s K^n .

Důkaz. Zvolíme bázi X , potom zobrazení $f : \underbrace{\mathbf{u}}_{\in V} \rightarrow \underbrace{[u]_X}_{\in K^n}$ je isomorfismem. $[f]_{Xk} = \mathbf{I}_n$ tvoří kanonickou bázi.

□

Tvrzení 7.17. Necht $f : V \rightarrow W$ je lineární zobrazení. Potom platí:

- i. $\text{Ker}(f) := \{\mathbf{x} | f(\mathbf{x}) = \mathbf{0}\}$ je podprostor V .
- ii. Pokud má rovnice $f(\mathbf{x}) = \mathbf{b}$ alespoň 1 řešení \mathbf{x}_0 , potom lze každé řešení \mathbf{x} této rovnice vyjádřit jako $\mathbf{x} = \mathbf{x}_0 + \mathbf{x}'$, kde $\mathbf{x}' \in \text{Ker}(f)$.

Důkaz.

- i. Necht $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2 \in \text{Ker}(f) : f(\mathbf{x}_1 + \mathbf{x}_2) = f(\mathbf{x}_1) + f(\mathbf{x}_2) = \mathbf{0} + \mathbf{0} = \mathbf{0}$, tedy $\mathbf{x}_1 + \mathbf{x}_2 \in \text{Ker}(f)$.
Násobení analogicky.
- ii. $f(\mathbf{x} - \mathbf{x}_0) = f(\mathbf{x}) - f(\mathbf{x}_0) = \mathbf{b} - \mathbf{b} = \mathbf{0}$, tedy $\mathbf{x} - \mathbf{x}_0 \in \text{Ker}(f)$.

□

8 Skalární součin

Definice 8.1. Necht V je vektorový prostor nad \mathbb{C} . Zobrazení, které dvojici vektorů $\mathbf{u}, \mathbf{v} \in V$ přiřadí $\langle \mathbf{u} | \mathbf{v} \rangle \in \mathbb{C}$, se nazývá skalární součin, pokud splňuje následující axiomy:

$$(N) \quad \forall \mathbf{u} \in V : \langle \mathbf{u} | \mathbf{u} \rangle = 0 \iff \mathbf{u} = \mathbf{0}$$

$$(L1) \quad \forall \mathbf{u}, \mathbf{v}, \mathbf{w} \in V : \langle \mathbf{u} + \mathbf{v} | \mathbf{w} \rangle = \langle \mathbf{u} | \mathbf{w} \rangle + \langle \mathbf{v} | \mathbf{w} \rangle$$

$$(L2) \quad \forall \mathbf{u}, \mathbf{v} \in V, \forall a \in \mathbb{C} : \langle a \cdot \mathbf{u} | \mathbf{v} \rangle = a \cdot \langle \mathbf{u} | \mathbf{v} \rangle$$

$$(KS) \quad \forall \mathbf{u}, \mathbf{v} \in V : \langle \mathbf{u} | \mathbf{v} \rangle = \overline{\langle \mathbf{v} | \mathbf{u} \rangle}$$

$$(P) \quad \forall \mathbf{u} \in V : \langle \mathbf{u} | \mathbf{u} \rangle \geq 0$$

Poznámka 8.2 (Poznámka k axiomu (P)). Jelikož $\forall \mathbf{u} \in V : \langle \mathbf{u} | \mathbf{u} \rangle \geq 0$, vyplývá tedy, že $\langle \mathbf{u} | \mathbf{u} \rangle \in \mathbb{R}$.

Poznámka 8.3 (Příklady skalárních součinů).

- Skalární součin pro aritmetické vektorové prostory:
 - $V = \mathbb{C}^n : \langle \mathbf{u} | \mathbf{v} \rangle = \sum_{i=1}^n u_i \bar{v}_i$
 - $V = \mathbb{R}^n : \langle \mathbf{u} | \mathbf{v} \rangle = \sum_{i=1}^n u_i v_i$
- Skalární součin na \mathbb{R}^n definovaný pomocí regulární matice: $\langle \mathbf{u} | \mathbf{v} \rangle = \mathbf{u}^\top \cdot \mathbf{A}^\top \cdot \mathbf{A} \cdot \mathbf{v}$
- Skalární součin na prostoru reálných spojitých funkcí integrovatelných na intervalu $(a; b)$: $\langle f(x) | g(x) \rangle := \int_a^b f(x)g(x) dx$

Pozorování 8.4. $\langle \mathbf{x} | \mathbf{0} \rangle = \langle \mathbf{0} | \mathbf{x} \rangle = 0$

Důkaz. $\langle \mathbf{x} | \mathbf{0} \rangle = \langle \mathbf{x} | 0 \cdot \mathbf{x} \rangle = 0 \cdot \langle \mathbf{x} | \mathbf{x} \rangle = \langle 0 \cdot \mathbf{x} | \mathbf{x} \rangle = \langle \mathbf{0} | \mathbf{x} \rangle$ □

Definice 8.5. Necht V je vektorový prostor se skalárním součinem, potom norma odvozená od skalárního součinu je zobrazení $\|\bullet\| : V \rightarrow \mathbb{R}$ dané předpisem:

$$\|\mathbf{u}\| := \sqrt{\langle \mathbf{u} | \mathbf{u} \rangle}.$$

Poznámka 8.6 (Geometrická interpretace normy a skalárního součinu v \mathbb{R}^n).

- $\|\mathbf{u}\|$ určuje délku vektoru \mathbf{u}
- $\|\mathbf{u} - \mathbf{v}\|$ určuje vzdálenost vektorů \mathbf{u} a \mathbf{v}
- $\langle \mathbf{u} | \mathbf{v} \rangle$ určuje úhel mezi vektory \mathbf{u} a \mathbf{v}

Pozorování 8.7. Pro standardní skalární součin a jím určenou normu na \mathbb{R}^n platí:

$$\langle \mathbf{u} | \mathbf{v} \rangle = \|\mathbf{u}\| \cdot \|\mathbf{v}\| \cdot \cos \varphi,$$

kde φ je úhel sevřený vektory \mathbf{u} a \mathbf{v} .

Důkaz. Vektory \mathbf{u} , \mathbf{v} a $\mathbf{u} - \mathbf{v}$ tvoří trojúhelník. Podle kosinové věty:

$$\|\mathbf{u} - \mathbf{v}\|^2 = \|\mathbf{u}\|^2 + \|\mathbf{v}\|^2 - 2 \cdot \|\mathbf{u}\| \cdot \|\mathbf{v}\| \cdot \cos \varphi,$$

tedy:

$$\langle \mathbf{u} - \mathbf{v} | \mathbf{u} - \mathbf{v} \rangle = \langle \mathbf{u} | \mathbf{u} \rangle + \langle \mathbf{v} | \mathbf{v} \rangle - 2 \cdot \|\mathbf{u}\| \cdot \|\mathbf{v}\| \cdot \cos \varphi.$$

Podle axiomů skalárního součinu ovšem také platí:

$$\begin{aligned} \langle \mathbf{u} - \mathbf{v} | \mathbf{u} - \mathbf{v} \rangle &= \\ &= \langle \mathbf{u} | \mathbf{u} - \mathbf{v} \rangle - \langle \mathbf{v} | \mathbf{u} - \mathbf{v} \rangle \\ &= \langle \mathbf{u} - \mathbf{v} | \mathbf{u} \rangle - \langle \mathbf{u} - \mathbf{v} | \mathbf{v} \rangle \\ &= \langle \mathbf{u} | \mathbf{u} \rangle - \langle \mathbf{v} | \mathbf{u} \rangle - \langle \mathbf{u} | \mathbf{v} \rangle + \langle \mathbf{v} | \mathbf{v} \rangle \\ &= \langle \mathbf{u} | \mathbf{u} \rangle - 2 \cdot \langle \mathbf{u} | \mathbf{v} \rangle + \langle \mathbf{v} | \mathbf{v} \rangle \end{aligned}$$

Odečteme-li tento výsledek od rovnice kosinové věty, dostáváme (po úpravách):

$$\langle \mathbf{u} | \mathbf{v} \rangle = \|\mathbf{u}\| \cdot \|\mathbf{v}\| \cdot \cos \varphi$$

□

Věta 8.8 (Cauchy-Schwarzova nerovnost). Nechť V je vektorový prostor nad \mathbb{C} se skalárním součinem a s normou určenou tímto součinem. Potom platí:

$$\forall u, v \in V : |\langle \mathbf{u} | \mathbf{v} \rangle| \leq \|\mathbf{u}\| \cdot \|\mathbf{v}\|.$$

Důkaz. Je-li $\mathbf{u} = \mathbf{0}$ nebo $\mathbf{v} = \mathbf{0}$, nerovnost platí.

Určitě $\forall a \in \mathbb{C} : \|\mathbf{u} + a \cdot \mathbf{v}\|^2 \geq 0$. Tedy:

$$\begin{aligned} 0 \leq \|\mathbf{u} + a\mathbf{v}\|^2 &= \\ &= \langle \mathbf{u} + a\mathbf{v} | \mathbf{u} + a\mathbf{v} \rangle \\ &= \langle \mathbf{u} | \mathbf{u} + a\mathbf{v} \rangle + \langle a\mathbf{v} | \mathbf{u} + a\mathbf{v} \rangle \\ &= \overline{\langle \mathbf{u} + a\mathbf{v} | \mathbf{u} \rangle} + a \overline{\langle \mathbf{u} + a\mathbf{v} | \mathbf{v} \rangle} \\ &= \langle \mathbf{u} | \mathbf{u} \rangle + \overline{a \langle \mathbf{v} | \mathbf{u} \rangle} + a \overline{\langle \mathbf{u} | \mathbf{v} \rangle} + a\bar{a} \langle \mathbf{v} | \mathbf{v} \rangle \\ &= \bar{a} \langle \mathbf{u} | \mathbf{v} \rangle + \langle \mathbf{u} | \mathbf{u} \rangle + a \langle \mathbf{v} | \mathbf{u} \rangle + a\bar{a} \langle \mathbf{v} | \mathbf{v} \rangle \end{aligned}$$

Dosadíme $a := -\frac{\langle \mathbf{u} | \mathbf{v} \rangle}{\langle \mathbf{v} | \mathbf{v} \rangle}$, čímž se zbavíme prvního a posledního členu. Zbývá:

$$\begin{aligned} 0 \leq \langle \mathbf{u} | \mathbf{u} \rangle - \frac{\langle \mathbf{u} | \mathbf{v} \rangle \langle \mathbf{v} | \mathbf{u} \rangle}{\langle \mathbf{v} | \mathbf{v} \rangle} \\ \langle \mathbf{u} | \mathbf{v} \rangle \langle \mathbf{v} | \mathbf{u} \rangle \leq \langle \mathbf{u} | \mathbf{u} \rangle \langle \mathbf{v} | \mathbf{v} \rangle \end{aligned}$$

Upravíme levou stranu nerovnosti:

$$\langle \mathbf{u} | \mathbf{v} \rangle \langle \mathbf{v} | \mathbf{u} \rangle = \langle \mathbf{u} | \mathbf{v} \rangle \overline{\langle \mathbf{u} | \mathbf{v} \rangle} = |\langle \mathbf{u} | \mathbf{v} \rangle|^2,$$

a tedy:

$$\begin{aligned} |\langle \mathbf{u} | \mathbf{v} \rangle|^2 &\leq \langle \mathbf{u} | \mathbf{u} \rangle \langle \mathbf{v} | \mathbf{v} \rangle \\ |\langle \mathbf{u} | \mathbf{v} \rangle| &\leq \|\mathbf{u}\| \|\mathbf{v}\| \end{aligned}$$

□

Důsledek 8.9 (Vztah mezi aritmetickým a kvadratickým průměrem). *Nechť $u_i \in \mathbb{R}$. Potom:*

$$\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n u_i \leq \sqrt{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n u_i^2}$$

Důkaz. Položme

$$\begin{aligned} \mathbf{v} &= (1, 1, \dots, 1)^\top \\ \mathbf{u} &= (\text{seřazená čísla})^\top. \end{aligned}$$

Potom

$$\langle \mathbf{u} | \mathbf{v} \rangle = \sum_{i=1}^n u_i, \|\mathbf{u}\| = \sqrt{\sum_{i=1}^n u_i^2}, \text{ a } \|\mathbf{v}\| = \sqrt{n}.$$

□

Důsledek 8.10 (Trojúhelníková nerovnost). *Norma odvozená od skalárního součinu splňuje trojúhelníkovou nerovnost:*

$$\|\mathbf{u} + \mathbf{v}\| \leq \|\mathbf{u}\| + \|\mathbf{v}\|$$

Důkaz.

$$\begin{aligned} \|\mathbf{u} + \mathbf{v}\| &= \sqrt{\langle \mathbf{u} + \mathbf{v} | \mathbf{u} + \mathbf{v} \rangle} \\ &= \sqrt{\langle \mathbf{u} | \mathbf{u} + \mathbf{v} \rangle + \langle \mathbf{v} | \mathbf{u} + \mathbf{v} \rangle} \\ &= \sqrt{\langle \mathbf{u} | \mathbf{u} \rangle + \langle \mathbf{u} | \mathbf{v} \rangle + \langle \mathbf{v} | \mathbf{u} \rangle + \langle \mathbf{v} | \mathbf{v} \rangle} \\ &= \sqrt{\langle \mathbf{u} | \mathbf{u} \rangle + \langle \mathbf{u} | \mathbf{v} \rangle + \overline{\langle \mathbf{u} | \mathbf{v} \rangle} + \langle \mathbf{v} | \mathbf{v} \rangle} \\ &\leq \sqrt{\langle \mathbf{u} | \mathbf{u} \rangle + 2|\langle \mathbf{u} | \mathbf{v} \rangle| + \langle \mathbf{v} | \mathbf{v} \rangle} && (\forall \mathbb{C}: a + \bar{a} \leq 2 \cdot |a|) \\ &\leq \sqrt{\langle \mathbf{u} | \mathbf{u} \rangle + 2\|\mathbf{u}\|\|\mathbf{v}\| + \langle \mathbf{v} | \mathbf{v} \rangle} \\ &= \sqrt{\|\mathbf{u}\|^2 + 2\|\mathbf{u}\|\|\mathbf{v}\| + \|\mathbf{v}\|^2} \\ &= \sqrt{(\|\mathbf{u}\| + \|\mathbf{v}\|)^2} = \|\mathbf{u}\| + \|\mathbf{v}\| \end{aligned}$$

□

Definice 8.11. Obecně norma na vektorovém prostoru V je zobrazení $\|\bullet\| : V \rightarrow \mathbb{R}$, které splňuje následující podmínky:

- i. $\|\mathbf{0}\| = 0$
- ii. $\|\mathbf{u}\| \geq 0$
- iii. $\|a \cdot \mathbf{u}\| = |a| \cdot \|\mathbf{u}\|$
- iv. $\|\mathbf{u} + \mathbf{v}\| \leq \|\mathbf{u}\| + \|\mathbf{v}\|$

Poznámka 8.12 (Příklady norm).

- Norma odvozená od skalárního součinu (viz definici 8.5).
- L_p norma, definovaná:

$$\|\mathbf{u}\|_p = \sqrt[p]{\sum_{i=1}^n |u_i|^p}.$$

Obvyklá Eukleidovská norma ($\sqrt{\sum_{i=1}^n |u_i|^2}$) je tedy speciální případ L_p normy s $p = 2$.

9 Ortogonalita

Definice 9.1. Vektory \mathbf{u} a \mathbf{v} z prostoru se skalárním součinem se nazývají vzájemně kolmé, pokud platí:

$$\langle \mathbf{u} | \mathbf{v} \rangle = 0.$$

Značíme $\mathbf{u} \perp \mathbf{v}$.

Pozorování 9.2. Každý systém vzájemně kolmých netriviálních vektorů je lineárně nezávislý.

Důkaz. Sporem. Necht $\mathbf{u}_0 = \sum_{i=1}^n a_i \mathbf{u}_i$. Potom:

$$0 \neq \langle \mathbf{u}_0 | \mathbf{u}_0 \rangle = \langle \mathbf{u}_0 | \sum_{i=1}^n a_i \mathbf{u}_i \rangle = \sum_{i=1}^n \overline{a_i} \underbrace{\langle \mathbf{u}_0 | \mathbf{u}_i \rangle}_{0 \text{ pro } \forall i} = 0$$

□

Pozorování 9.3. Necht V je vektorový prostor se skalárním součinem. Potom:

$$\forall \mathbf{v} \in V : \mathbf{v} \perp \mathbf{0}.$$

Definice 9.4. Necht V je vektorový prostor se skalárním součinem a Z jeho báze taková, že:

- $\forall \mathbf{v} \in Z : \|\mathbf{v}\| = 1$
- $\forall \mathbf{v} \neq \mathbf{v}' \in Z : \mathbf{v} \perp \mathbf{v}'$

Potom se Z nazývá ortonormální báze prostoru V .

Tvrzení 9.5. Necht $Z = \{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n\}$ je ortonormální báze prostoru V . Potom $\forall \mathbf{u} \in V$ platí:

$$\mathbf{u} = \langle \mathbf{u} | \mathbf{v}_1 \rangle \mathbf{v}_1 + \langle \mathbf{u} | \mathbf{v}_2 \rangle \mathbf{v}_2 + \dots + \langle \mathbf{u} | \mathbf{v}_n \rangle \mathbf{v}_n$$

Důkaz. $\mathbf{u} = \sum_{i=1}^n a_i \mathbf{v}_i$, a tedy: $[\mathbf{u}]_Z = (a_1, \dots, a_n)^\top$. Potom:

$$\langle \mathbf{u} | \mathbf{v}_1 \rangle = \left\langle \sum_{i=1}^n a_i \mathbf{v}_i | \mathbf{v}_1 \right\rangle = \sum_{i=1}^n a_i \langle \mathbf{v}_i | \mathbf{v}_1 \rangle = a_i,$$

neboť:

$$\langle \mathbf{v}_i | \mathbf{v}_1 \rangle = \begin{cases} 0 & \text{pro } i \neq 1, \\ 1 & \text{pro } i = 1 \end{cases}$$

□

Definice 9.6. Necht W je prostor se skalárním součinem, V je podprostor W , a $Z = \{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n\}$ je nějaká ortonormální báze V .

Zobrazení $p_Z : W \rightarrow V$ definované předpisem:

$$p_Z(\mathbf{u}) = \sum_{i=1}^n \langle \mathbf{u} | \mathbf{v}_i \rangle \mathbf{v}_i$$

se nazývá ortogonální projekce prostoru W na V .

Pozorování 9.7. *Ortogonální projekce je lineární zobrazení.*

Lemma 9.8. *Necht p_Z je ortogonální projekce prostoru W na V . Potom $\forall \mathbf{u} \in W$ platí:*

$$(\mathbf{u} - p_Z(\mathbf{u})) \perp \mathbf{v}_i \text{ pro } \forall \mathbf{v}_i \in Z.$$

Důkaz.

$$\langle \mathbf{u} - p_Z(\mathbf{u}) | \mathbf{v}_i \rangle = \langle \mathbf{u} - \sum_{j=1}^n \langle \mathbf{u} | \mathbf{v}_j \rangle \mathbf{v}_j | \mathbf{v}_i \rangle = \langle \mathbf{u} | \mathbf{v}_i \rangle - \sum_{j=1}^n \langle \mathbf{u} | \mathbf{v}_j \rangle \langle \mathbf{v}_j | \mathbf{v}_i \rangle = \langle \mathbf{u} | \mathbf{v}_i \rangle - \langle \mathbf{u} | \mathbf{v}_i \rangle = 0$$

jelikož

$$\langle \mathbf{v}_j | \mathbf{v}_i \rangle = \begin{cases} 1 & \text{pro } i = j, \\ 0 & \text{pro } i \neq j \end{cases}$$

□

Pozorování 9.9. *Projekce $p_Z(\mathbf{u})$ je nejbližší vektor k vektoru \mathbf{u} , který leží v prostoru V .*

Definice 9.10. V zápise $\mathbf{u} = \langle \mathbf{u} | \mathbf{v}_1 \rangle \mathbf{v}_1 + \dots + \langle \mathbf{u} | \mathbf{v}_n \rangle \mathbf{v}_n$ se koeficienty $\langle \mathbf{u} | \mathbf{v}_i \rangle$ nazývají Fourierovy koeficienty.

Algoritmus 9.11. Gram-Schmidtova ortonormalizace je postup, který převede libovolnou bázi $\{\mathbf{u}_1, \dots, \mathbf{u}_n\}$ na ortonormální bázi $\{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n\}$.

Postup. Pro i od 1 do n opakuj:

1. $\mathbf{w}_i = \mathbf{u}_i - \sum_{j=1}^{i-1} \langle \mathbf{u}_i | \mathbf{v}_j \rangle \mathbf{v}_j$, neboli odečtení projekce na doposud spočtený lineární obal $\text{span}(\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_{i-1})$.
2. $\mathbf{v}_i = \frac{1}{\|\mathbf{w}_i\|} \mathbf{w}_i$

Poznámka 9.12. Dokažme korektnost Gram-Schmidtovy ortonormalizace.

1. $\mathbf{v}_i \perp \mathbf{v}_j \forall j < i$, dle Lemmatu 9.8
2. $\|\mathbf{v}_i\| = \left\| \frac{1}{\|\mathbf{w}_i\|} \mathbf{w}_i \right\| = \frac{1}{\|\mathbf{w}_i\|} \|\mathbf{w}_i\| = 1$

3. Zůstáváme ve stejném prostoru, neboli:

$$\text{span}(\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_{i-1}, \mathbf{u}_i, \mathbf{u}_{i+1}, \dots, \mathbf{u}_n) = \text{span}(\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_i, \mathbf{u}_{i+1}, \dots, \mathbf{u}_n),$$

dle Lemmatu 6.15.

Definice 9.13. Necht V je množina vektorů ve vektorovém prostoru W se skalárním součinem. Ortogonalní doplněk V je množina V^\perp definována:

$$V^\perp := \{\mathbf{u} \in W, \forall \mathbf{v} \in V : \mathbf{u} \perp \mathbf{v}\}$$

Poznámka 9.14 (Příklady ortogonálních doplňků v \mathbb{R}^3). Doplněk přímky je kolmá rovina. Doplněk roviny je kolmá přímka.

Pozorování 9.15. Pokud $U \subseteq V$, tak potom $U^\perp \supseteq V^\perp$.

Důkaz. $\mathbf{u} \in V^\perp \iff \mathbf{u} \perp \mathbf{v}$ pro $\forall \mathbf{v} \in V \implies \mathbf{u} \perp \mathbf{v}$ pro $\forall \mathbf{v} \in U \iff \mathbf{u} \in U^\perp$ □

Věta 9.16. Necht V je podprostorem prostoru W se skalárním součinem. Potom platí:

i. V^\perp je podprostorem W

ii. $V \cap V^\perp = \{\mathbf{0}\}$

Pokud je navíc W konečné dimenze, tak platí:

iii. $\dim V + \dim V^\perp = \dim W$

iv. $(V^\perp)^\perp = V$

Důkaz.

i. Je třeba ověřit uzavřenost na sčítání a násobení:

- $\langle \mathbf{u} + \mathbf{v} | \mathbf{w} \rangle = \langle \mathbf{u} | \mathbf{w} \rangle + \langle \mathbf{v} | \mathbf{w} \rangle = 0 + 0 = 0$
- $\langle a\mathbf{u} | \mathbf{w} \rangle = a \cdot \langle \mathbf{u} | \mathbf{w} \rangle = a \cdot 0 = 0$

ii. Pokud $\mathbf{u} \in V \cap V^\perp$, potom $\langle \mathbf{u} | \mathbf{u} \rangle = 0$ a tedy $\mathbf{u} = \mathbf{0}$.

iii.-iv. Sestrojíme ortonormální bázi V a doplníme ji na ortonormální bázi W . To, co jsme přidali, je ortonormální báze V^\perp .

□