

Matematický software

Lineární algebra

RNDr. Zbyšek Posel, Ph.D.

Katedra informatiky

Vektor

Nechť n je pevně zvolené přirozené číslo. Poté n -tým *komplexním vektorem* \mathbf{a} rozumíme uspořádanou n -tici $\mathbf{a} = (a_1, a_2, \dots, a_n)$.

Vektor

Nechť n je pevně zvolené přirozené číslo. Poté n -tým *komplexním vektorem* \mathbf{a} rozumíme uspořádanou n -tici $\mathbf{a} = (a_1, a_2, \dots, a_n)$.

Vektorový prostor

Množina všech uspořádaných n -tic komplexních čísel tvoří tzv. n -rozměrný vektorový prostor \mathbf{V}_n .

Vektor

Nechť n je pevně zvolené přirozené číslo. Poté n -tým *komplexním vektorem* \mathbf{a} rozumíme uspořádanou n -tici $\mathbf{a} = (a_1, a_2, \dots, a_n)$.

Vektorový prostor

Množina všech uspořádaných n -tic komplexních čísel tvoří tzv. n -rozměrný vektorový prostor \mathbf{V}_n .

Lineární závislost vektorů

Vektory $\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2, \dots, \mathbf{a}_k \in \mathbf{V}_n$ jsou lineárně závislé, existují-li taková komplexní čísla c_1, \dots, c_k (z nichž alespoň jedno je různé od nuly), pro která platí:

$$c_1 \mathbf{a}_1 + c_2 \mathbf{a}_2 + \dots + c_k \mathbf{a}_k = \mathbf{0}$$

Hodnost

Soustava vektorů $\{\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_k\}$ z \mathbf{V}_n má hodnost h , jestliže mezi vektory existuje h lineárně nezávislých vektorů, ale každých $h + 1$ vektorů je již lineárně závislých.

- Každá soustava vektorů má $h \leq n$.
- Hodnost soustavy se nemění pokud:
 - 1 Zaměníme pořadí vektorů v soustavě.
 - 2 Provedeme jakoukoli operaci s vektory, která vede k lineárně závislému vektoru.

Více lze nalézt například v [1] nebo v [2].

- Klasická mechanika: polohový vektor $\mathbf{r}(t) \rightarrow \mathbf{F} = m \frac{d^2 \mathbf{r}}{dt^2}$
- Kvantová teorie: Schrödingerova rovnice $i\hbar \frac{\partial \Psi}{\partial t} = -\frac{\hbar^2}{2m} \frac{\partial^2 \Psi}{\partial x^2} + V\Psi$
- Speciální teorie relativity: relativistická kinematika $u'_1 = \frac{u_1 - v}{1 - \frac{vu_1}{c}}$
- Elektromagnetismus: $\operatorname{div} \mathbf{E} = \frac{\rho}{\epsilon_0}$

Pro lepší představu o využití vektorů ve fyzice obecně prostudujte [3]. Pro použití vektorů v mechanice prostudujte [4] a v teorii elektromagnetického pole [5].

- Shannonova entropie $S(\mathbf{X}) = - \sum_{x \in \mathbf{M}} p(x) \log p(x)$

Aplikovaná informatika pracuje většinou s vektory definovanými v jiných oblastech vědy a techniky.

- Vektorová grafika: polygon, ray-tracing
- Analýza dat: časové řady, korelace, distribuce, transformace
- Kyberbezpečnost: šifrování, reprezentace dat, komprese atd.

Mějme soustavu lineárně nezávislých vektorů $\{\mathbf{a}, \mathbf{b}\} \in \mathbb{R}^3$ takové, že $\mathbf{a} = (a_1, a_2, a_3)$ a $\mathbf{b} = (b_1, b_2, b_3)$.

Skalární součin

$$\mathbf{S} = \mathbf{a} \cdot \mathbf{b} = \begin{cases} a_1 b_1 + a_2 b_2 + a_3 b_3 \\ |\mathbf{a}| |\mathbf{b}| \cos(\varphi) \quad 0 \leq \varphi \leq \pi \end{cases}$$

Pro skalární součin platí:

- $\mathbf{a} \cdot \mathbf{b} = \mathbf{b} \cdot \mathbf{a}$
- $(\mathbf{a} + \mathbf{b}) \cdot \mathbf{c} = \mathbf{a} \cdot \mathbf{c} + \mathbf{b} \cdot \mathbf{c}$
- $\mathbf{a} \cdot \mathbf{a} = |\mathbf{a}|^2$

Mějme soustavu lineárně nezávislých vektorů $\{\mathbf{a}, \mathbf{b}\} \in \mathbb{R}^3$ takové, že $\mathbf{a} = (a_1, a_2, a_3)$ a $\mathbf{b} = (b_1, b_2, b_3)$.

Vektorový součin

Vektor \mathbf{c} nazýváme *vektorovým součinem* vektorů \mathbf{a} a \mathbf{b} .

$$\mathbf{c} = \left(\begin{vmatrix} a_2 & a_3 \\ b_2 & b_3 \end{vmatrix}, \begin{vmatrix} a_3 & a_1 \\ b_3 & b_1 \end{vmatrix}, \begin{vmatrix} a_1 & a_2 \\ b_1 & b_2 \end{vmatrix} \right)$$

Pro vektorový součin platí:

- Vektorový součin dvou lineárně závislých vektorů je **nulový**.
- \mathbf{c} je kolmý na vektory \mathbf{a} a \mathbf{b} .
- Jeho délka je číselně rovna obsahu rovnoběžníka určeného vektory \mathbf{a} a \mathbf{b} .
- $|\mathbf{c}| = |\mathbf{a}||\mathbf{b}| \sin(\varphi)$

Mějme soustavu lineárně nezávislých vektorů $\{\mathbf{a}, \mathbf{b}\} \in \mathbb{R}^3$ takové, že $\mathbf{a} = (a_1, a_2, a_3)$ a $\mathbf{b} = (b_1, b_2, b_3)$.

Dyadický (tenzorový) součin vektorů

$$\mathbf{A} = \mathbf{a} \otimes \mathbf{b} = \begin{pmatrix} a_1 b_1 & a_1 b_2 & a_1 b_3 \\ a_2 b_1 & a_2 b_2 & a_2 b_3 \\ a_3 b_1 & a_3 b_2 & a_3 b_3 \end{pmatrix}$$

- Výpočty deformací, pružnosti a pevnosti ve stavební mechanice.
- Speciální teorie relativity - čtyřvektor.
- Transformace souřadnic při přechodu mezi soustavami.

Více o tenzorech lze nalézt např. v [2].

Maticí $A(m, n)$ nazýváme soustavu mn reálných, resp. komplexních čísel $a_{11}, a_{12}, \dots, a_{mn}$ sestavených v m řádcích a n sloupcích[2],[1]:

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} \end{pmatrix}$$

- Je-li $m = n$, je A čtvercová matice m -tého stupně.
- Hodnost matice h je počet lineárně nezávislých řádků.
- Hodnost matice lze zjistit pomocí
 - Gaussovy eliminace \rightarrow horní trojúhelníková matice
 - determinantu matice $A \rightarrow$ Existuje subdeterminant h -tého stupně různý od nuly a každý subdeterminat stupně vyššího je roven nule.

Základní operace s maticemi

A a B jsou matice typu (m, n) a $\alpha \in \mathbb{R}$, potom

- $A + B = (a_{ij} + b_{ij})$
- $\alpha A = (\alpha a_{ij})$

je součet matic A a B , resp. součin matice A a čísla α .

Matice A je typu (m, n) , matice B je typu (n, p) . Potom matice C vzniklá jejich součinem bude typu (m, p) a pro její prvky platí.

$$c_{ij} = a_{i1}b_{1j} + a_{i2}b_{2j} + \dots + a_{in}b_{nj}$$

$$\underbrace{\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ \cdot & \cdot & \cdot \\ \cdot & \cdot & \cdot \end{pmatrix}}_{A(m,n)} \cdot \underbrace{\begin{pmatrix} b_{11} & \cdot \\ b_{21} & \cdot \\ b_{31} & \cdot \end{pmatrix}}_{B(n,p)} = \underbrace{\begin{pmatrix} c_{11} & \cdot \\ \cdot & \cdot \\ \cdot & \cdot \end{pmatrix}}_{C(m,p)}$$

Základní operace s maticemi

- Transpozice matice

Základní operace s maticemi

- Transpozice matice

Stopa čtvercové matice $A(n, n)$ je číslo $\text{tr } A = a_{11} + a_{22} + \dots + a_{nn}$

Základní operace s maticemi

- Transpozice matice

Stopa čtvercové matice $A(n, n)$ je číslo $\text{tr } A = a_{11} + a_{22} + \dots + a_{nn}$

Matice A, X a E jsou čtvercové matice typu (n, n) a E je jednotková matice. Pokud platí rovnice

$$AX = E$$

potom X nazýváme **inverzní maticí** k matici A a zapisujeme jako $X = A^{-1}$.

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & -1 \\ 2 & 0 & 1 \\ 1 & -2 & 1 \end{pmatrix} \rightarrow \left(\begin{array}{ccc|ccc} 1 & 2 & -1 & 1 & 0 & 0 \\ 2 & 0 & 1 & 0 & 1 & 0 \\ 1 & -2 & 1 & 0 & 0 & 1 \end{array} \right)$$

Determinantem matice A nazýváme číslo

$$d_A = \sum (-1)^r a_{1k_1} a_{2k_2} \dots a_{nk_n}$$

kde se sčítá přes všechny permutace k_1, k_2, \dots, k_n čísel $1, 2, \dots, n$ a r udává počet inverzí v permutaci.

- Determinant se rovná nule, pokud je alespoň jeden z jeho řádků lineární kombinací ostatních.
- Determinant mění znaménko, prohodí-li se dva řádky mezi sebou.
- Pro výpočet determinantu používáme např. Sarrusovo pravidlo nebo Laplaceův rozvoj

Soustava lineárních rovnic

Soustavou m lineárních rovnic o n neznámých x_1, x_2, \dots, x_n nazýváme soustavu

$$a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n = b_1$$

$$a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2n}x_n = b_2$$

$$\dots\dots\dots = ..$$

$$a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \dots + a_{mn}x_n = b_m$$

kde $a_{11}, a_{12}, \dots, a_{mn}$ a b_1, b_2, \dots, b_m jsou daná reálná, resp. komplexní čísla.

Soustavu lze zapsat v maticovém tvaru jako

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \cdot \\ x_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \cdot \\ b_n \end{pmatrix}$$

Frobeniova věta

Soustava lineárních rovnic je řešitelná tehdy a jen tehdy, je-li hodnost matice soustavy rovna hodnosti rozšířené matice.

- Soustava homogenních rovnic má vždy triviální řešení $\mathbf{0} = (0, 0, \dots, 0)$.
- Soustavu lze řešit např. pomocí
 - Eliminační metody (Gauss. eliminace).
 - Cramerova pravidla
 - Pomocí metod numerické matematiky (přímé a iterační metody).

Cramerovo pravidlo

Soustavu rovnic o n neznámých s nenulovým determinantem soustavy $d_A \neq 0$ má právě jedno řešení x_1, \dots, x_n , kde

$$x_i = \frac{d_{A_i}}{d_A}$$

kde d_{A_i} je determinant soustavy, který vznikne z d_A tak, že nahradíme i -tý sloupec vektorem pravých stran

Spočítejte pomocí Cramerova pravidla řešení x_1, x_2, x_3 následující soustavy.

$$3x_1 + 2x_2 + x_3 = 5$$

$$2x_1 + 3x_2 + x_3 = 1$$

$$2x_1 + x_2 + 3x_3 = 11$$

Metody řešení soustav lineárních rovnic

$$d_A = \begin{vmatrix} 3 & 2 & 1 \\ 2 & 3 & 1 \\ 2 & 1 & 3 \end{vmatrix} = 12$$

$$d_{A_1} = \begin{vmatrix} \color{red}{5} & 2 & 1 \\ \color{red}{1} & 3 & 1 \\ \color{red}{11} & 1 & 3 \end{vmatrix} = 24 \quad d_{A_2} = \begin{vmatrix} 3 & \color{red}{5} & 1 \\ 2 & \color{red}{1} & 1 \\ 2 & \color{red}{11} & 3 \end{vmatrix} = -24 \quad d_A = \begin{vmatrix} 3 & 2 & \color{red}{5} \\ 2 & 3 & \color{red}{1} \\ 2 & 1 & \color{red}{11} \end{vmatrix} = 36$$

$$x_1 = \frac{d_{A_1}}{d_A} = \frac{24}{12} = \mathbf{2} \quad x_2 = \frac{d_{A_2}}{d_A} = \frac{-24}{12} = \mathbf{-2} \quad x_3 = \frac{d_{A_3}}{d_A} = \frac{36}{12} = \mathbf{3}$$

Existuje celá řada metod pro řešení soustav lineárních rovnic $Ax = b$.

- Přímé metody (Gaussova, Gaussova-Jordanova,..)
- **Iterační metody** (Jacobiova, Gaussova-Seidelova, Superrelaxační)
- Metody Monte Carlo (Sekvenční metoda, Metoda náhodné procházky, ...)
- Speciální metody (Metoda největšího spádu, Metoda sdružených gradientů,..)

Více o numerických metodách pro řešení soustavy lineárních rovnice lze nalézt např. v [6] nebo v [7].

$$Ax = b$$

- Získáme posloupnost přibližných řešení ve tvaru $x^{i+1} = F_i(x^i, x^{i-1}, \dots, x^{i-k})$
- Řešení konverguje k přesnému řešení x pokud: $\lim_{i \rightarrow \infty} x^i = x$.
- Uvedeme si „pouze“ metody, kde rovnice má speciální tvar: $x^{i+1} = Bx^i + Cb$.
- Ukončovací podmínka iteračního procesu: $\|x^{i+1} - x^i\| \leq \epsilon$, kde $\epsilon \in \mathbb{R}$ je dostatečně malé.
- Podmínky konvergence iteračních metod:
 - Matice A je symetrická a pozitivně definitní

$$d_{A_k} > 0 \quad k = 1, \dots, n$$

- Matice A je diagonálně dominantní. Součet prvků v libovolném řádku matice B musí být menší, než prvek na diagonále:

$$\sum_{\substack{j=1 \\ j \neq i}}^n |B_{ij}| \leq |B_{ii}| \quad i = 1, \dots, n$$

Jacobiova iterační metoda

Matici soustavy A rozložíme na součet tří matic

- Horní trojúhelníková matice bez diagonály: U

Jacobiova iterační metoda

Matici soustavy A rozložíme na součet tří matic

- Horní trojúhelníková matice bez diagonály: U
- Dolní trojúhelníková matice bez diagonály: L

Jacobiova iterační metoda

Matici soustavy A rozložíme na součet tří matic

- Horní trojúhelníková matice bez diagonály: U
- Dolní trojúhelníková matice bez diagonály: L
- Diagonální matice: D

Jacobiova iterační metoda

Matici soustavy A rozložíme na součet tří matic

- Horní trojúhelníková matice bez diagonály: U
- Dolní trojúhelníková matice bez diagonály: L
- Diagonální matice: D

a soustavu poté upravíme následujícím způsobem.

$$\begin{aligned}(D + L + U)x &= b \\ Dx + (L + U)x &= b \\ Dx &= b - (L + U)x \\ x &= D^{-1} [b - (L + U)x]\end{aligned}$$

Jacobiova iterační metoda

Matici soustavy A rozložíme na součet tří matic

- Horní trojúhelníková matice bez diagonály: U
- Dolní trojúhelníková matice bez diagonály: L
- Diagonální matice: D

a soustavu poté upravíme následujícím způsobem.

$$\begin{aligned}(D + L + U)x &= b \\ Dx + (L + U)x &= b \\ Dx &= b - (L + U)x \\ x &= D^{-1} [b - (L + U)x]\end{aligned}$$

$$x^{i+1} = D^{-1} [b - (L + U)x^i]$$

Použijeme stejný rozklad, jako v případě Jacobiovy metody, ale vyjádříme x^{i+1} v jiném tvaru.

$$\begin{aligned}(D + L + U)x &= b \\(D + L)x + Ux &= b \\(D + L)x &= b - Ux \\x &= (D + L)^{-1} [b - Ux]\end{aligned}$$

Gaussova-Seidelova iterační metoda

Použijeme stejný rozklad, jako v případě Jacobiovy metody, ale vyjádříme x^{i+1} v jiném tvaru.

$$\begin{aligned}(D + L + U)x &= b \\(D + L)x + Ux &= b \\(D + L)x &= b - Ux \\x &= (D + L)^{-1} [b - Ux]\end{aligned}$$

$$x^{i+1} = (D + L)^{-1} [b - Ux^i]$$

Superrelaxační metoda

Využívá se pro urychlení procesů, resp. konvergence iteračních metod.

Superrelaxační metoda

Využívá se pro urychlení procesů, resp. konvergence iteračních metod.

$$x^{i+1} = F(x^i)$$

$$x^{i+1} = x^i + F(x^i) - x^i$$

$$x^{i+1} = x^i + \Delta x_i$$

$$x^{i+1} = x^i + \omega \Delta x_i$$

Mějme např. Gauss.-Seidel. metodu

Upravíme následujícím způsobem

kde $\Delta x_i = F(x^i) - x^i$

Místo opravy přičteme opravu o ω větší

Superrelaxační metoda

Využívá se pro urychlení procesů, resp. konvergence iteračních metod.

$$x^{i+1} = F(x^i)$$

$$x^{i+1} = x^i + F(x^i) - x^i$$

$$x^{i+1} = x^i + \Delta x_i$$

$$x^{i+1} = x^i + \omega \Delta x_i$$

Mějme např. Gauss.-Seidel. metodu

Upravíme následujícím způsobem

kde $\Delta x_i = F(x^i) - x^i$

Místo opravy přičteme opravu o ω větší

$$x^{i+1} = (1 - \omega)x^i + \omega F(x^i)$$

Vhodnou volbou parametru ω lze dosáhnout rychlejší konvergence metody. Volba $\omega < 1$ **zpomalí** konvergenci, ale **zvýší** stabilitu metody.

Práce s vektory a maticemi v Pythonu

- Reprezentace vektorů a matic v Pythonu (NumPy SciPy, atd.)
- Demonstrace: vytváření vektorů, dotazovací příklady, vestavěné funkce
- Příklady(rychlé) pro násobení vektorů (různé součiny)
- Demonstrace: vytváření matic, dotazovací příklady, vestavěné funkce, speciální matice a jejich generování
- Vestavěné funkce/balíky pro práci s maticemi: násobení, hodnost, Gauss. eliminace atd.
- Využití symbolické matematiky pro práci s vektory, maticemi

Úkoly z této kapitoly

- Vektory: Vektorový součin pomocí Levi-Civitova symbolu
- Determinant: Laplaceův rozvoj
- Soustava rovnic: Cramerovo pravidlo
- Soustava rovnic: Numerická úloha (dle výběru) a porovnání, generování náhodné matice atd..

Vektorový součin - cvičení

Napište program pro vektorový součin dvou vektorů $\mathbf{a} = (a_1, a_2, a_3)$ a $\mathbf{b} = (b_1, b_2, b_3)$ pomocí tzv. Levi-Civitova symbolu.

$$\mathbf{a} \times \mathbf{b} = \begin{vmatrix} \mathbf{e}_1 & \mathbf{e}_2 & \mathbf{e}_3 \\ a_1 & a_2 & a_3 \\ b_1 & b_2 & b_3 \end{vmatrix} = \sum_{i=1}^3 \sum_{j=1}^3 \sum_{k=1}^3 \gamma_{ijk} \mathbf{e}_i a_j b_k$$

kde

$$\gamma_{ijk} = \begin{cases} +1 & (i, j, k) \in \{(1, 2, 3), (2, 3, 1), (3, 1, 2)\} \\ -1 & (i, j, k) \in \{(3, 2, 1), (1, 3, 2), (2, 1, 3)\} \\ 0 & i = j, j = k, i = k \end{cases}$$

Výsledek srovnajte s vestavěnou funkcí pro výpočet vektorového součinu dvou vektorů.

Pomocí Laplaceova rozvoje spočítejte determinant matice A .

Nagenerujte čtvercovou matici A o rozměrech (N, N) a pomocí Laplaceova rozvoje spočítejte determinant této matice.

- Nagenerujte náhodnou matici celých čísel o rozměru (N, N) .
- Zkontrolujte, zda je matice čtvercová.
- Spočítejte determinant pomocí Laplaceova rozvoje.
- Zkuste změnit velikost matice A v rozmezí $N \in (5, 200)$ a vykreslete časovou náročnost výpočtů. Dejte pozor na reprezentaci čísel.

Pomocí Laplaceova rozvoje spočítejte determinant následující matice.

Laplaceův rozvoj pro výpočet determinantu matice

Dle Laplaceova rozvoje lze determinant čtvercové matice A o rozměrech (N, N) získat následovně:

$$|A| = \sum_{j=1}^N (-1)^{i+j} a_{ij} M_{ij}$$
$$M_{ij} = |S_{ij}^A|$$

kde S_{ij}^A je submatice, která vznikne vynecháním i -tého řádku a j -tého sloupce matice A . M_{ij} se nazývá minor matice A a spočítá se jako determinant submatice S_{ij}^A . a_{ij} je prvek matice A . Postup je platný i pro případ, kdy provádíme rozvoj přes sloupec nebo řádek.

Pomocí Cramerova pravidla, $x_i = \frac{d_{A_i}}{d_A}$, vyřešte následující soustavu rovnic.

$$5x_1 - 6x_2 + 4x_3 = 3$$

$$3x_1 \quad \quad + 2x_3 = 5$$

$$4x_1 - 5x_2 + 2x_3 = 1$$

Pomocí Jacobiovy iterační metody spočítejte následující soustavu rovnic.

$$x^{i+1} = D^{-1} [b - (L + U)x^i]$$

$$6x_1 + 2x_2 - 3x_3 = 10$$

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

$$3x_1 + 2x_2 - 7x_3 = -4$$



Jura Charvát Bruno Budínský.

Matematika I - část 1.

Vydavatelství ČVUT, 2000.



Karel Rektorys a kol.

Přehled užití matematiky I.

SNTL, 1988.



Matthew Sands Richard P. Feynman, Robert P. Leighton.

Feynmanovy přednášky z fyziky s řešenými příklady 1-3.

Fragment, 2000.



Jiří Králík.

Mechanika.

Ediční středisko PF UJEP, 2003.



Dušan Novotný.

Elektromagnetické pole.

Ediční středisko PF UJEP, 2008.



William H. Press; Saul A. Teukolsky; William T. Vetterling; Brian P. Flannery.

Numerical Recipes in C - The art of scientific computing.

Cambridge university press, 2002.



Miroslav Vicher.

Numerická matematika.

Ediční středisko PF UJEP, 2003.