

Kapitola 8

Gram-Schmidtova ortogonalizace

V této kapitole budeme řešit následující úlohu.

Je dána posloupnost $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_l$ prvků lineárně nezávislé množiny $\{\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_l\}$ vektorů z prostoru \mathbf{C}^n (nebo z \mathbf{R}^n). Naším úkolem je najít posloupnost $\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \dots, \mathbf{u}_l$ vektorů z \mathbf{C}^n (nebo z \mathbf{R}^n) takovou, že množina $\{\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \dots, \mathbf{u}_l\}$ je ortonormální a navíc pro každé $k = 1, \dots, l$ platí $\mathbf{L}\{\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_k\} = \mathbf{L}\{\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \dots, \mathbf{u}_k\}$.

Při konstrukci ortonormální množiny $\{\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \dots, \mathbf{u}_l\}$ budeme postupovat indukcí podle k .

Pro $k = 1$ zvolíme

$$\mathbf{u}_1 = \frac{\mathbf{x}_1}{\|\mathbf{x}_1\|}.$$

Jmenovatel zlomku je nenulový, neboť $\mathbf{x}_1 \neq \mathbf{0}$, protože lineárně nezávislá množina nemůže obsahovat nulový vektor. Dále $\|\mathbf{u}_1\| = 1$ podle Cvičení 7.2.2.

Předpokládejme nyní, že pro nějaké $k \geq 1$ a $k < l$ už máme sestrojenou ortonormální množinu $\{\mathbf{u}_1, \dots, \mathbf{u}_k\}$, pro kterou platí $\mathbf{L}\{\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_i\} = \mathbf{L}\{\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \dots, \mathbf{u}_i\}$ pro každé $i = 1, \dots, k$. Budeme hledat nutné podmínky, které musí vektor \mathbf{u}_{k+1} splňovat. Vektor \mathbf{u}_{k+1} musíme zvolit tak, aby platila rovnost $\mathbf{L}\{\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_{k+1}\} = \mathbf{L}\{\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \dots, \mathbf{u}_{k+1}\}$. Protože $\mathbf{x}_{k+1} \in \mathbf{L}\{\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_{k+1}\} = \mathbf{L}\{\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \dots, \mathbf{u}_{k+1}\}$ a $\{\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \dots, \mathbf{u}_{k+1}\}$ má být ortonormální báze podprostoru $\mathbf{L}\{\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \dots, \mathbf{u}_{k+1}\}$, musí mít vektor \mathbf{x}_{k+1} Fourierův rozklad podle Tvrzezení 7.5, tj.

$$\mathbf{x}_{k+1} = \sum_{j=1}^{k+1} \langle \mathbf{u}_j, \mathbf{x}_{k+1} \rangle \mathbf{u}_j.$$

Musí být $\langle \mathbf{u}_{k+1}, \mathbf{x}_{k+1} \rangle \neq 0$, v opačném případě by totiž platilo

$$\mathbf{x}_{k+1} \in \mathbf{L}\{\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \dots, \mathbf{u}_k\} = \mathbf{L}\{\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_k\},$$

což by bylo ve sporu s lineární nezávislostí množiny vektorů $\{\mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_{k+1}\}$. Je tedy $\langle \mathbf{u}_{k+1}, \mathbf{x}_{k+1} \rangle \neq 0$ a z rovnosti pro \mathbf{x}_{k+1} můžeme tedy vypočítat

$$\mathbf{u}_{k+1} = \frac{\mathbf{x}_{k+1} - \sum_{j=1}^k \langle \mathbf{u}_j, \mathbf{x}_{k+1} \rangle \mathbf{u}_j}{\langle \mathbf{u}_{k+1}, \mathbf{x}_{k+1} \rangle}.$$

Dále má být $\|\mathbf{u}_{k+1}\| = 1$, tj. musí být

$$|\langle \mathbf{u}_{k+1}, \mathbf{x}_{k+1} \rangle| = \left\| \mathbf{x}_{k+1} - \sum_{j=1}^k \langle \mathbf{u}_j, \mathbf{x}_{k+1} \rangle \mathbf{u}_j \right\|.$$

Všimněme si, že uvedenou normu známe, neboť závisí pouze na vektorech $\mathbf{u}_1, \dots, \mathbf{u}_k$, které všechny známe na základě indukčního předpokladu. Označíme tuto normu ν_{k+1} . Dostali jsme tedy nutnou podmínku pro vyjádření vektoru \mathbf{u}_{k+1} :

$$\mathbf{u}_{k+1} = \frac{\mathbf{x}_{k+1} - \sum_{j=1}^k \langle \mathbf{u}_j, \mathbf{x}_{k+1} \rangle \mathbf{u}_j}{\nu_{k+1}}.$$

Skutečnost, že tato podmínka je také postačující, je obsahem následující věty.

Věta 8.1 *Buď $\{\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_l\}$ lineárně nezávislá množina vektorů z \mathbf{C}^n (nebo z \mathbf{R}^n). Položme*

$$\mathbf{u}_1 = \frac{\mathbf{x}_1}{\|\mathbf{x}_1\|}$$

a pro každé $k = 1, \dots, l-1$

$$\mathbf{u}_{k+1} = \frac{\mathbf{x}_{k+1} - \sum_{j=1}^k \langle \mathbf{u}_j, \mathbf{x}_{k+1} \rangle \mathbf{u}_j}{\nu_{k+1}},$$

kde $\nu_{k+1} = \|\mathbf{x}_{k+1} - \sum_{j=1}^k \langle \mathbf{u}_j, \mathbf{x}_{k+1} \rangle \mathbf{u}_j\|$.

Potom je $\{\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \dots, \mathbf{u}_l\}$ ortonormální množina a platí

$$\mathbf{L}\{\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_k\} = \mathbf{L}\{\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \dots, \mathbf{u}_k\}$$

pro každé $k = 1, \dots, l$.

Důkaz. Zřejmě $\|\mathbf{u}_i\| = 1$ pro každé $i = 1, \dots, l$. Indukcí podle k dokážeme, že pro každé $i < k$ platí $\langle \mathbf{u}_i, \mathbf{u}_k \rangle = 0$. Pro $k = 1$ toto tvrzení platí, neboť žádný vektor \mathbf{u}_i pro $i < 1$ neexistuje. Předpokládejme tedy, že pro nějaké $k \geq 1$ a $k < l$ platí $\langle \mathbf{u}_i, \mathbf{u}_k \rangle = 0$ pro každé $i < k$. Zvolme libovolné $i < k + 1$. Pak platí

$$\begin{aligned} \langle \mathbf{u}_i, \mathbf{u}_{k+1} \rangle &= \langle \mathbf{u}_i, \nu_{k+1}^{-1}(\mathbf{x}_{k+1} - \sum_{j=1}^k \langle \mathbf{u}_j, \mathbf{x}_{k+1} \rangle \mathbf{u}_j) \rangle \\ &= \nu_{k+1}^{-1}(\langle \mathbf{u}_i, \mathbf{x}_{k+1} \rangle - \sum_{j=1}^k \langle \mathbf{u}_j, \mathbf{x}_{k+1} \rangle \cdot \langle \mathbf{u}_i, \mathbf{u}_j \rangle) \\ &= \nu_{k+1}^{-1}(\langle \mathbf{u}_i, \mathbf{x}_{k+1} \rangle - \langle \mathbf{u}_i, \mathbf{x}_{k+1} \rangle) = 0. \end{aligned}$$

Tím je dokázáno, že $\{\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \dots, \mathbf{u}_l\}$ je ortonormální množina. Zbývá dokázat, že

$$\mathbf{L}\{\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_k\} = \mathbf{L}\{\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \dots, \mathbf{u}_k\}$$

pro každé $k = 1, \dots, l$. Opět budeme postupovat indukcí podle k . Pro $k = 1$ tato rovnost zřejmě platí, neboť \mathbf{u}_1 je nenulovým skalárním násobkem \mathbf{x}_1 . Předpokládejme, že pro nějaké $k \geq 1$ a $k < l$ platí $\mathbf{L}\{\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_k\} = \mathbf{L}\{\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \dots, \mathbf{u}_k\}$. Protože

$$\mathbf{u}_{k+1} = \frac{\mathbf{x}_{k+1} - \sum_{j=1}^k \langle \mathbf{u}_j, \mathbf{x}_{k+1} \rangle \mathbf{u}_j}{\nu_{k+1}},$$

platí $\mathbf{u}_{k+1} \in \mathbf{L}\{\mathbf{u}_1, \dots, \mathbf{u}_k, \mathbf{x}_{k+1}\} \subseteq \mathbf{L}\{\mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_k, \mathbf{x}_{k+1}\}$ a tedy

$$\mathbf{L}\{\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \dots, \mathbf{u}_{k+1}\} \subseteq \mathbf{L}\{\mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_k, \mathbf{x}_{k+1}\}.$$

Opačnou inkluzi dokážeme podobně pomocí indučního předpokladu a vyjádření

$$\mathbf{x}_{k+1} = \nu_{k+1} \mathbf{u}_{k+1} + \sum_{j=1}^k \langle \mathbf{u}_j, \mathbf{x}_{k+1} \rangle \mathbf{u}_j.$$

□

Konstrukce množiny $\{\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \dots, \mathbf{u}_l\}$ vede k následujícímu *klasickému Gram-Schmidtovu algoritmu*.

Algoritmus 8.1

input $\mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_l$,
output $\mathbf{u}_1, \dots, \mathbf{u}_l$,

$$\mathbf{u}_1 \leftarrow \frac{\mathbf{x}_1}{\|\mathbf{x}_1\|},$$

for $k = 2, \dots, l$,

$$\mathbf{u}_k \leftarrow \mathbf{x}_k - \sum_{j=1}^{k-1} \langle \mathbf{u}_j, \mathbf{x}_k \rangle \mathbf{u}_j,$$

$$\mathbf{u}_k \leftarrow \frac{\mathbf{u}_k}{\|\mathbf{u}_k\|}.$$

Následující věta o QR -rozkladu je maticovou formulací Gram-Schmidtova algoritmu.

Věta 8.2 *Bud' $\mathbf{A} = (a_{ij})$ matice typu $m \times n$ nad \mathbf{C} (nebo nad \mathbf{R}) s lineárně nezávislými sloupci. Pak existuje matice \mathbf{Q} typu $m \times n$ s ortonormálními sloupci a horní trojúhelníková matice \mathbf{R} řádu n s kladnými prvky na hlavní diagonále takové, že platí $\mathbf{A} = \mathbf{QR}$.*

Důkaz. Označme $\mathbf{a}_j = \mathbf{A}_{*j}$ sloupcové vektory matice \mathbf{A} . Potom $\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_n$ je lineárně nezávislá množina vektorů z \mathbf{C}^m (nebo z \mathbf{R}^m). Podle Věty 8.1 tvoří vektory $\mathbf{q}_1, \mathbf{q}_2, \dots, \mathbf{q}_n$ definované jako

$$\mathbf{q}_1 = \frac{\mathbf{a}_1}{\nu_1}, \quad \nu_1 = \|\mathbf{a}_1\|$$

a

$$\mathbf{q}_k = \frac{\mathbf{a}_k - \sum_{i=1}^{k-1} \langle \mathbf{q}_i, \mathbf{a}_k \rangle \mathbf{q}_i}{\nu_k}, \quad \nu_k = \left\| \mathbf{a}_k - \sum_{i=1}^{k-1} \langle \mathbf{q}_i, \mathbf{a}_k \rangle \mathbf{q}_i \right\|,$$

pro $k = 2, \dots, n$, ortonormální množinu v \mathbf{C}^m (\mathbf{R}^m).

Vzorce definující $\mathbf{q}_1, \mathbf{q}_2, \dots, \mathbf{q}_n$ přepíšeme ve tvaru

$$\mathbf{a}_1 = \nu_1 \mathbf{q}_1,$$

$$\mathbf{a}_k = \nu_k \mathbf{q}_k + \langle \mathbf{q}_1, \mathbf{a}_k \rangle \mathbf{q}_1 + \dots + \langle \mathbf{q}_{k-1}, \mathbf{a}_k \rangle \mathbf{q}_{k-1}$$

pro $k = 2, \dots, n$.

Označíme-li $\mathbf{Q} = (\mathbf{q}_1 | \mathbf{q}_2 | \dots | \mathbf{q}_n)$ a

$$\mathbf{R} = \begin{pmatrix} \nu_1 & \langle \mathbf{q}_1, \mathbf{a}_2 \rangle & \langle \mathbf{q}_1, \mathbf{a}_3 \rangle & \cdots & \langle \mathbf{q}_1, \mathbf{a}_n \rangle \\ 0 & \nu_2 & \langle \mathbf{q}_2, \mathbf{a}_3 \rangle & \cdots & \langle \mathbf{q}_2, \mathbf{a}_n \rangle \\ 0 & 0 & \nu_3 & \cdots & \langle \mathbf{q}_3, \mathbf{a}_n \rangle \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & \langle \mathbf{q}_{k-1}, \mathbf{a}_n \rangle \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & \nu_n \end{pmatrix},$$

pak poslední vztahy vyjadřující $\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2, \dots, \mathbf{a}_n$ znamenají, že $\mathbf{A} = \mathbf{QR}$. \square

Klasický Gram-Schmidtův algoritmus není numericky stabilní. Jeho stabilitu lze vylepšit (i když ne úplně zaručit) pomocí jiného uspořádání jednotlivých algebraických operací při výpočtu ortonormální množiny $\{\mathbf{u}_1, \dots, \mathbf{u}_l\}$. Numericky stabilní procesy ortogonalizace si ukážeme v příští kapitole.

Formule

$$\mathbf{u}_1 = \frac{\mathbf{x}_1}{\|\mathbf{x}_1\|}$$

$$\mathbf{u}_k = \frac{\mathbf{x}_k - \sum_{j=1}^{k-1} \langle \mathbf{u}_j, \mathbf{x}_k \rangle \mathbf{u}_j}{\|\mathbf{x}_k - \sum_{j=1}^{k-1} \langle \mathbf{u}_j, \mathbf{x}_k \rangle \mathbf{u}_j\|},$$

pro každé $k = 2, \dots, l$, si přepíšeme následovně.

Označíme $\mathbf{U}_1 = \mathbf{0}_{n \times 1}$ nulový vektor dimenze n a $\mathbf{U}_k = (\mathbf{u}_1 | \mathbf{u}_2 | \dots | \mathbf{u}_{k-1})$ matici typu $n \times (k-1)$ pro $k = 2, \dots, l$. Potom platí pro každé $k > 1$

$$\mathbf{U}_k^* \mathbf{x}_k = \begin{pmatrix} \mathbf{u}_1^* \mathbf{x}_k \\ \mathbf{u}_2^* \mathbf{x}_k \\ \vdots \\ \mathbf{u}_{k-1}^* \mathbf{x}_k \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \langle \mathbf{u}_1, \mathbf{x}_k \rangle \\ \langle \mathbf{u}_2, \mathbf{x}_k \rangle \\ \vdots \\ \langle \mathbf{u}_{k-1}, \mathbf{x}_k \rangle \end{pmatrix}$$

a tedy

$$\mathbf{U}_k \mathbf{U}_k^* \mathbf{x}_k = \sum_{j=1}^{k-1} \langle \mathbf{u}_j, \mathbf{x}_k \rangle \mathbf{u}_j,$$

a

$$\mathbf{x}_k - \sum_{j=1}^{k-1} \langle \mathbf{u}_j, \mathbf{x}_k \rangle \mathbf{u}_j = \mathbf{x}_k - \mathbf{U}_k \mathbf{U}_k^* \mathbf{x}_k = (\mathbf{I}_n - \mathbf{U}_k \mathbf{U}_k^*) \mathbf{x}_k.$$

Při započtení toho, že $\mathbf{U}_1 = \mathbf{0}_{n \times 1}$, platí poslední rovnost pro každé $k \geq 1$. To znamená, že

$$\mathbf{u}_k = \frac{(\mathbf{I}_n - \mathbf{U}_k \mathbf{U}_k^*) \mathbf{x}_k}{\|(\mathbf{I}_n - \mathbf{U}_k \mathbf{U}_k^*) \mathbf{x}_k\|}$$

pro každé $k = 1, \dots, l$.

Matici $\mathbf{I}_n - \mathbf{U}_k \mathbf{U}_k^*$ vyjádříme jako součin jednodušších matic. Označíme $\mathbf{E}_1 = \mathbf{I}_n$ a $\mathbf{E}_i = \mathbf{I}_n - \mathbf{u}_{i-1} \mathbf{u}_{i-1}^*$ pro $i > 1$. Potom platí

$$\begin{aligned} \mathbf{E}_2 \mathbf{E}_1 &= \mathbf{I}_n - \mathbf{u}_1 \mathbf{u}_1^* \\ \mathbf{E}_3 \mathbf{E}_2 \mathbf{E}_1 &= \mathbf{I}_n - \mathbf{u}_1 \mathbf{u}_1^* - \mathbf{u}_2 \mathbf{u}_2^* \\ &\vdots \\ \mathbf{E}_k \cdots \mathbf{E}_3 \mathbf{E}_2 \mathbf{E}_1 &= \mathbf{I}_n - \mathbf{u}_1 \mathbf{u}_1^* - \mathbf{u}_2 \mathbf{u}_2^* - \cdots - \mathbf{u}_{k-1} \mathbf{u}_{k-1}^*, \end{aligned}$$

při výpočtu jsem použili ortogonalitu vektorů \mathbf{u}_i .

Vektory \mathbf{u}_i získané klasickým Gram-Schmidtovým algoritmem tak můžeme vyjádřit ve tvaru

$$\mathbf{u}_i = \frac{\mathbf{E}_k \cdots \mathbf{E}_2 \mathbf{E}_1 \mathbf{x}_k}{\|\mathbf{E}_k \cdots \mathbf{E}_2 \mathbf{E}_1 \mathbf{x}_k\|}$$

pro $k = 1, 2, \dots, l$.

Uvedené vyjádření vektorů \mathbf{u}_i vede k následujícímu *modifikovanému Gram-Schmidtovu algoritmu*.

Algoritmus 8.2

input $\mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_l$,

output $\mathbf{u}_1, \dots, \mathbf{u}_l$,

$$\mathbf{u}_1 \leftarrow \frac{\mathbf{x}_1}{\|\mathbf{x}_1\|},$$

for $k = 2, \dots, l$,

for $j = k, \dots, l$,

$$\mathbf{u}_j \leftarrow \mathbf{E}_k \mathbf{u}_j,$$

$$\mathbf{u}_k \leftarrow \frac{\mathbf{u}_k}{\|\mathbf{u}_k\|}.$$

Důkaz posledního tvrzení této kapitoly vyplývá z výpočtů před formulací modifikovaného Gram-Schmidtova algoritmu.

Tvrzení 8.3 *Modifikovaný Gram-Schmidtův algoritmus vede ke stejné ortonormální posloupnosti $\mathbf{u}_1, \dots, \mathbf{u}_l$ jako klasický Gram-Schmidtův algoritmus.*

Ani modifikovaný Gram-Schmidtův algoritmus není numericky stabilní pro všechny typy úloh. Nicméně je o něco stabilnější než klasický algoritmus. Můžete si to ověřit v následující úloze.

Úloha 8.1

Použijte aritmetiku s plovoucí čárkou, která zaokrouhluje na tři platná místa a obě varianty Gram-Schmidtova algoritmu k ortogonalizaci posloupnosti vektorů $\mathbf{x}_1 = (1, 10^{-3}, 10^{-3})^T$, $\mathbf{x}_2 = (1, 10^{-3}, 0)^T$ a $\mathbf{x}_3 = (1, 0, 10^{-3})^T$. Zatímco modifikovaný Gram-Schmidtův algoritmus dává tři vektory, které jsou tak ortonormální, jak jen to je v aritmetice zaokrouhlující na tři platná místa možné, u klasického Gram-Schmidtova algoritmu druhý a třetí vektor nejsou příliš kolmé.