

1 Metody Krylovových podprostorů

1.1 Vlastnosti Krylovových podprostorů

Definice 1 (Krylovův podprostor). *Nechť $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$ a $v \in \mathbb{C}^n$. Posloupnost v, Av, A^2v, \dots nazýváme Krylovova posloupnost, a podprostor*

$$\mathcal{K}_k(A, v) := \text{span}\{v, Av, \dots, A^{k-1}v\},$$

kde $k \leq n$, k -tý Krylovův podprostor.

Úloha 1. *Nechť máme matici*

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 0 & \cdots & & 1 \\ 1 & 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 1 & 1 & 0 & \\ \vdots & & \ddots & \ddots & 0 \\ 0 & \cdots & 0 & 1 & 1 \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^{n \times n}$$

a uvažujme jako počáteční vektor v nějaký kanonický vektor $v = e_j$, $j \in 1, 2, \dots, n$. Ukažte, jak vypadá Krylovův podprostor $\mathcal{K}_k(A, v)$. Pokud bychom na $\mathcal{K}_k(A, v)$ aproximovali nějaký vektor w jeho ortogonální projekcí, jak bude vypadat? Jaká bude chyba a jak se bude vyvíjet pro rostoucí k ?

1.2 Arnoldiho metoda

Arnoldiho algoritmus počítá ortogonální bázi Krylovova prostoru. Výsledkem této ortogonalizace jsou matice:

$$V_k = [v_1, \dots, v_k], \quad H_k = \begin{bmatrix} h_{1,1} & h_{1,2} & \cdots & h_{1,k} \\ h_{2,1} & h_{2,2} & \cdots & h_{2,k} \\ & \ddots & \ddots & \vdots \\ & & h_{k,k-1} & h_{k,k} \end{bmatrix}.$$

Matice splňují následující rovnici:

$$AV_k = V_k H_k + h_{k+1,k} v_{k+1} e_k^\top$$

Matice H_k nazýváme *horní Hessenbergovou* maticí. Její vlastní čísla nazýváme *Ritzova čísla* a vektory $V_k y$, kde y jsou vlastní vektory H_k , nazýváme *Ritzovy vektory*. Ritzova čísla jsou aproximací vlastních čísel matice A (ne všech, stále se jedná o metodu částečného problému vlastních čísel) a Ritzovy vektory jsou aproximací vlastních vektorů matice A .

Co je tedy *Arnoldiho metoda*? Jedná se o metodu využívající Arnoldiho algoritmus k výpočtu matice V_k , H_k a vlastních čísel a vlastních vektorů matice H_k . Ritzova čísla a vektory jsou pak aproximací vlastních čísel a vektorů matice A .

Pro obecnou nesymetrickou matici je problém říci cokoliv o blízkosti spočtené aproximace μ k nejbližšímu vlastnímu číslu matice A . Víme jen, že platí vztah:

$$\|Ax - \mu x\| = h_{k+1,k} |e_k^\top y|,$$

kde y je vlastní vektor matice H_k příslušný k vlastnímu číslu μ a $x = V_k y$.

Úloha 2. *Doplňte a spusťte skript `baze_krylovova_prostoru.m` a spočtete bázi Krylovova prostoru pomocí Gram-Schmidtova procesu. Pozorujte ztrátu ortogonality i přesnost rozkladu použitím CGS, MGS a ICGS. Jak se změní ztráta ortogonality a přesnost výpočtu použijeme-li Arnoldiho metodu `Arnoldicgs.m` nebo `Arnoldings.m`?*

Úloha 3. *Zvolme náhodnou matici větších rozměru a náhodný vektor odpovídajícího rozměru. Doplněte skript `Arnoldi_pro_vetsi_matici.m`, kde spočteme bázi Krylovova prostoru pomocí Arnoldiho metody `Arnoldicgs.m`. Vykresejte ztrátu ortogonality $\|I - V_k^\top V_k\|$ pro $k = 1, 2, \dots, n$ v logaritmickém měřítku (příkaz `semilogy`). Jak se bude vyvíjet ztráta ortogonality, když použijeme `Arnoldings.m`?*

1.3 Lanczosova metoda

Jedná se o Arnoldiho metodu aplikovanou na hermitovské matice A . Protože $H_k = V_k^* A V_k$, je H_k také hermitovská. Z Arnoldiho algoritmu aplikovaného na A dostaneme

$$H_k = \begin{bmatrix} \alpha_1 & \beta_2 & & & \\ \beta_2 & \alpha_2 & \beta_3 & & \\ & \ddots & \ddots & \ddots & \\ & & \ddots & \ddots & \beta_k \\ & & & \beta_k & \alpha_k \end{bmatrix}.$$

Horní Hessenbergova matice je tedy *tridiagonální* maticí a značíme ji T_k . Dále platí vztah:

$$A V_k = V_k T_k + \beta_{k+1} v_{k+1} e_k^\top.$$

Ortogonální bázi Krylovova prostoru lze tak počítat tříčlennou rekurencí. Výhodou je i to, že díky symetrii lze odhadnout vzdálenost vlastního čísla μ matice T_k od nejbližšího vlastního čísla matice A vztahem:

$$\min_{\lambda \in \rho(A)} |\lambda - \mu| \leq \beta_{k+1} \frac{|e_k^\top y|}{\|x\|},$$

kde y je vlastní vektor matice T_k příslušný k vlastnímu číslu μ a $x = V_k y$.

Úloha 4. *Ve skriptu `baze_pro_symetrickou_matici.m` proveďte Arnoldiho algoritmus pro symetrickou matici a sledujte velikost prvků v pravém horním rohu matice H_k , které by měly být nulové.*

Úloha 5 (Navíc). *Pro symetrickou matici z předchozí úlohy spusťte Lanczosův algoritmus (implementovaný v `lanc.m`) a sledujte ztrátu ortogonality, podobně jako v Úloze 3.*

2 Vlastnosti Jacobiho matic

Reálnou symetrickou tridiagonální matici s kladnými prvky na vedlejších diagonálách

$$J_k = \begin{bmatrix} \alpha_1 & \beta_2 & & & \\ \beta_2 & \alpha_2 & \beta_3 & & \\ & \beta_3 & \ddots & \ddots & \\ & & \ddots & \ddots & \beta_k \\ & & & \beta_k & \alpha_k \end{bmatrix}, \quad \beta_i > 0, \quad i = 2, \dots, k,$$

nazveme Jacobiho maticí.

Úloha 6. *Ukažte, že vlastní vektory Jacobiho matic mají nenulovou první a poslední složku.*

Úloha 7. *Uvažujme charakteristické polynomy Jacobiho matice J_k ,*

$$\chi_0(\lambda) \equiv 1, \quad \chi_k(\lambda) = \det(\lambda I - J_k), \quad k = 1, 2, \dots$$

Ukažte, že platí rekurence

$$\chi_0 = 1, \quad \chi_1(\lambda) = \lambda - \alpha_1, \quad \chi_k(\lambda) = (\lambda - \alpha_k)\chi_{k-1}(\lambda) - \beta_k^2 \chi_{k-2}(\lambda), \quad k = 2, 3, \dots \quad (1)$$

Úloha 8. *Ukažte pomocí rekurence (1), že dvě po sobě jdoucí Jacobiho matice nemohou mít stejná vlastní čísla.*