

Poglavje 1

Lastne vrednosti in vektorji

Naloga 1.1 *Gerschgorinov izrek.*

Naj bo $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$ in $C_i = \{z \in \mathbb{C}, |z - a_{ii}| \leq \sum_{j=1, j \neq i}^n |a_{ij}|\}$ krog v kompleksni ravnini, za $i = 1, \dots, n$. Vse lastne vrednosti matrice A ležijo v uniji krogov $\cup_{i=1}^n C_i$.

Rešitev. Naj bo x lastni vektor in λ pripadajoča lastna vrednost. Poglejmo si enakost po vrsticah.

$$A(i, :)x = \sum_{j=1}^n a_{ij}x_j = \lambda x_i.$$

Kar je ekvivalentno

$$\sum_{j=1, j \neq i}^n a_{ij}x_j = (\lambda - a_{ii})x_i.$$

Uporabimo absolutno vrednost in ocenimo:

$$|\lambda - a_{ii}||x_i| = \left| \sum_{j=1, j \neq i}^n a_{ij}x_j \right| \leq \sum_{j=1, j \neq i}^n |a_{ij}||x_j| \leq \|x\|_{\infty} \sum_{j=1, j \neq i}^n |a_{ij}|.$$

Naj bo $|x_k| = \|x\|_{\infty}$. Če postavimo $i = k$ dobimo,

$$|\lambda - a_{kk}| \leq \sum_{j=1, j \neq i}^n |a_{ij}|.$$

Kar pomeni $\lambda \in C_k$. Iz tega že sledi, da vsaka lastna vrednost leži v uniji krogov. ■

Naloga 1.2 Naj bo $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ diagonalno dominantna, tj.

$$|a_{ii}| > \sum_{j=1, j \neq i}^n |a_{ij}| \quad \text{za vsak } i.$$

Potem je A obrnljiva.

Rešitev. Dovolj je pokazati, da so vse lastne vrednosti različne od 0. Fiksirajmo lastno vrednost λ . Po izreku leži v vsaj enem krogu. Torej velja

$$|\lambda - a_{ii}| \leq \sum_{j=1, j \neq i}^n |a_{ij}|.$$

Ali je lahko $\lambda = 0$. Če bi bila, bi veljalo $|a_{ii}| \leq \sum_{j=1, j \neq i}^n |a_{ij}| < |a_{ii}|$. Kar je protislovje. Matrika je res obrnljiva. ■

Posledica 1.1 Naj bo $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ simetrična, vse lastne vrednosti so realne. Vsaka lastna vrednost leži v enem od intervalov

$$[a_{ii} - \sum_{j=1, j \neq i}^n |a_{ij}|, a_{ii} + \sum_{j=1, j \neq i}^n |a_{ij}|].$$

Posledica 1.2 Velja $|\lambda| \leq \|A\|_{\infty}$.

Dokaza posledic sta preprosta in ju prepuščam bralcu.

Naloga 1.3 Določi območje v katerem se nahajajo lastne vrednosti matrike

$$A = \begin{bmatrix} 10 & 4 & 1 \\ 1 & 10 & 0.5 \\ 1.5 & -3 & 20 \end{bmatrix}.$$

- (i). Uporabi Gerschgorinov izrek.
- (ii). Upoštevaj še, da imata matriki A in A^T iste lastne vrednosti.
- (iii). Podobna matrika QAQ^{-1} ima iste lastne vrednosti kot matrika A . Ponavadi si za Q izberemo kar diagonalno matriko. Poišči optimalno matriko

$$Q = \begin{bmatrix} 1 & & \\ & 1 & \\ & & k \end{bmatrix},$$

pri kateri dobiš najboljše oceno za tretjo lastno vrednost.

Uporabi Gerschgorinov izrek.

Rešitev.

- (i). Iz prve vrstice dobimo $|\lambda - 10| \leq 5$. Iz druge vrstice dobimo $|\lambda - 10| \leq 1.5$. Iz tretje vrstice dobimo $|\lambda - 20| \leq 4.5$. Oceno za območje lahko izboljšamo tako, da isto oceno naredimo za A^T in podobno matriko DAD^{-1} , kjer je D diagonalna matrika. Vsako območje je določeno z unijo krogov. Lastne vrednosti se nahajajo v preseku vseh območij.
- (ii). Zamenja se vloga vrstic in stolpcev. Tako dobimo ocene $|\lambda - 10| \leq 2.5$, $|\lambda - 10| \leq 7$, $|\lambda - 20| \leq 1.5$. Lastne vrednosti ležijo v preseku obeh unij.
- (iii). Izračunamo in dobimo

$$QAQ^{-1} = \begin{bmatrix} 10 & 4 & \frac{1}{k} \\ 1 & 10 & 0.5\frac{1}{k} \\ 1.5k & -3k & 20 \end{bmatrix}.$$

Uporabimo Gerschgorinov izrek in dobimo $|\lambda - 10| \leq 4 + \frac{1}{|k|}$, $|\lambda - 10| \leq 1 + 0.5\frac{1}{|k|}$, $|\lambda - 20| \leq 4.5|k|$. Radi bi, da ima krog okoli 20 čimmanjši radij in prazen presek z ostalima dvema. To pomeni $20 - 4.5|k| \geq 14 + \frac{1}{|k|} \geq 11 + 0.5\frac{1}{|k|}$. Za mejne $|k|$ dobimo kvadratno enačbo $20 - 4.5|k| = 14 + \frac{1}{|k|} \Rightarrow -4.5|k|^2 + 6|k| - 1 = 0$. Dobimo $x_{12} = \frac{-6 \pm \sqrt{36 - 4 \cdot 4.5}}{-9} = \frac{2}{3} \mp \frac{\sqrt{2}}{3}$. Torej dobimo $0.195 \lesssim |k| \lesssim 1.13$. Vzamemo $|k|$, ki je čim manjši tj. $\frac{2}{3} - \frac{\sqrt{2}}{3}$.

■

Naloga 1.4 Pokaži, da so levi in desni lastni vektorji matrike A pripadajoči različnim lastni vrednosti λ pravokotni.

Rešitev. Za levi lastni vektor x velja $Ax = \lambda_1 x$, za desni lastni vektor y pa $y^H A = \lambda_2 y^H$. Pokazati moramo, da velja $x^H y = 0$. Velja $y^H (Ax) = y^H (\lambda_1 x) = \lambda_1 y^H x = (y^H A)x = (\lambda_2 y^H)x = \lambda_2 y^H x$. Tako dobimo $(\lambda_2 - \lambda_1)y^H x = 0$, iz česar že sledi $y^H x = 0$. ■

Naloga 1.5 Pokaži, da ima hermitska matrika $A^H = A$ vse lastne vrednosti realne.

Rešitev. Velja $Ax = \lambda x$, iz tega dobimo

$$x^H A^H = \bar{\lambda} x^H = x^H A = \bar{\lambda} x^H.$$

V primeru, da velja $\lambda \neq \bar{\lambda}$, uporabimo prejšnjo nalogo in dobimo $x^H x = 0$. Prišli smo do protislovja, saj $x \neq 0$. Torej mora veljati $\lambda = \bar{\lambda}$. To pomeni, da so vse lastne vrednosti realne. ■

Naloga 1.6 Matrika A se da diagonalizirati. Pokaži, da matrika ne more imeti natanko ene zelo občutljive vrednosti.

Rešitev. Naj bo $AX = X\Lambda$, $X = [x_1 \ x_2 \ \dots \ x_n]$, kjer je $Ax_i = \lambda_i x_i$ in

$$\|x_i\| = 1.$$

Podobno definiramo še matriko levih lastnih vektorjev ($\|y_i\| = 1$) deljenih z inverzom občutljivosti lastne vrednosti $Y^H = [y_1/s_1 \ y_2/s_2 \ \dots \ y_n/s_n]$. Tukaj je $s_i = y_i^H x$. Vemo, da velja $y_i^H x_j = \delta_{ij} s_i$. Velja namreč $\langle Ax_i, y_j \rangle = \lambda_i \langle x_i, y_j \rangle = \langle x_i, A^H y_j \rangle = \lambda_j \langle x_i, y_j \rangle$. Torej velja $YX = I = XY$, ali drugače

$$\sum_{i=1}^n \frac{x_i y_i^H}{s_i} = I.$$

Naj bo k indeks tako da velja $\frac{1}{|s_k|} = \max_i \frac{1}{|s_i|}$. Zapišemo

$$\frac{1}{s_k} x_k y_k^H = I - \sum_{i \neq k} \frac{x_i y_i^H}{s_i}.$$

Na obeh straneh uporabimo drugo normo. Upoštevamo, da velja $\|xy^H\|_2 = \max \lambda(yx^H xy^H) = \max \lambda(yy^H) = 1$, kjer je $\|x\|_2 = \|y\|_2 = 1$. Matrika yy^H je ranga 1 in velja $(yy^H)y = y(y^H y) = 1 \cdot y$. Lahko uporabimo tudi Frobeniousovo normo, vendar dobimo slabšo oceno, saj velja $\|I\|_F = \sqrt{n}$. Zlahka preverimo enakost $\|xy^H\|_F = 1$

Ocenimo

$$\frac{1}{|s_k|} \leq 1 + \sum_{j \neq k} \frac{1}{|s_j|}.$$

Ker je lastna vrednost zelo občutljiva velja $\frac{1}{|s_k|} \gg 1$. Torej mora za vsaj en $|s_j|$ veljati

$$\frac{1}{|s_j|} \geq \frac{1 - \frac{1}{|s_k|}}{n - 1}.$$

■

Naloga 1.7 Matrika $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ se da diagonalizirati. Naj velja $AX = X\Lambda$ in $Y^T A = \Lambda Y^T$. Pokaži, da za vsak i velja

$$\frac{1}{|s_i|} \leq \|X\|_2 \|X^{-1}\|.$$

Rešitev. Definiramo $x_i = \frac{Xe_i}{\|Xe_i\|}$ in $y_i = \frac{X^{-H}e_i}{\|X^{-H}e_i\|}$. Velja namreč $X^{-1}A = \Lambda X^{-1}$. Torej

$$|s_i| = |y_i^H x_i| = \frac{|e_i^H X^{-1} X e_i|}{\|Xe_i\| \|X^{-H}e_i\|} = \frac{1}{\|Xe_i\| \|X^{-H}e_i\|}.$$

Dobimo

$$\frac{1}{|s_i|} = \|Xe_i\| \|X^{-H}e_i\| \leq \|X\| \|X^{-1}\|.$$

■

Naloga 1.8 Naj bo matrika $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ in T njena Schurova forma. Velja zveza $A = QTQ^H$, kjer je Q ortogonalna matrika in T zgornje trikotna matrika. Naj bo λ enostavna lastna vrednost matrike A . S pomočjo Schurove forme izračunaj pripadajoči lastni vektor.

Rešitev. Za lastno vrednost in lastni vektor velja:

$$\begin{aligned} Ax &= QTQ^H x = \lambda x \\ QTQ^H x - \lambda \overbrace{QQ^H}^I x &= 0 \\ Q(T - \lambda I)Q^H x &= 0 \quad /Q^H. \\ (T - \lambda I) \underbrace{Q^H x}_y &= 0 \\ Ty &= \lambda y. \end{aligned}$$

Vektor y je lastni vektor za T . Lastna vrednost $\lambda = t_{ii}$ je eden izmed diagonalnih elementov T . Oglejmo si obliko

$$(T - t_{ii}I)y = \begin{bmatrix} \lambda_1 - t_{ii} & * & * & * & * \\ & * & * & * & * \\ & & 0 & * & * \\ & & & * & * \\ & & & & \lambda_n - t_{ii} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} y_1 \\ * \\ y_i \\ * \\ y_n \end{bmatrix} = 0.$$

Enakost si oglejmo po blokih.

$$T - \lambda I = \begin{matrix} & i-1 & 1 & n-i \\ i-1 & \begin{bmatrix} T_{11} - \lambda I & T_{12} & T_{13} \\ 0 & 0 & T_{23} \\ 0 & 0 & T_{33} - \lambda I \end{bmatrix} \\ 1 & & & \\ n-i & & & \end{matrix} \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}.$$

Iz tretje bločne vrstice dobimo $(T_{33} - \lambda I)y_3 = 0$, kar nam da $y_3 = 0$, saj je $(T_{33} - \lambda I)$ obrnljiva. Iz druge bločne vrstice pa dobimo $T_{23}y_3 = 0$, kar nam ne da nič novega. Iz prve bločne vrstice dobimo enačbo

$$(T_{11} - \lambda I)y_1 + T_{12}y_2 + T_{13} \overbrace{y_3}^0 = 0,$$

iz česar dobimo

$$(T_{11} - \lambda I)y_1 = -T_{12}y_2.$$

Ker je y_2 skalar, lahko izberemo $y_2 = 1$. Torej je

$$y = \begin{bmatrix} -(T_{11} - \lambda)^{-1}T_{12} \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix} = Q^H x.$$

Seveda sistem rešimo in ne računamo inverza. Na koncu dobimo $x = Qy$. ■

Algoritem 1: Potenčna metoda

```

y = y(0) začetni približek ;
r = 0 ;
while premajhna natančnost do
    y(r+1) = Ay(r) ;
    y(r+1) = y(r+1) / ||y(r+1)||∞ normirana varianta;
    r = r + 1;
end

```

Naloga 1.9 Naj bo $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$. Iščemo dominantne lastne vrednosti s potenčno metodo. Dokaži, da vektorji po smeri konvergirajo k dominantni lastni vrednosti. Ali lahko izluščimo lastne vektorje pripadjoče tem lastnim vrednostim? Obravnavaj naslednje primere.

- Dominantna lastna vrednost je ena sama, $|\lambda_1| > |\lambda_2|$.
- Dominantni lastni vrednosti sta dve, velja $\lambda_2 = \lambda_1$.
- Dominantni lastni vrednosti sta dve, velja $\lambda_2 = -\lambda_1$.

Rešitev. Primer $|\lambda_1| > |\lambda_2|$.

Naj bodo x_1, x_2, \dots, x_n pripadajoči lastni vektorji. Zapišimo $y^{(0)} = \sum_{i=1}^n \alpha_i x_i$. Velja $y^{(r)} = \sum_{i=1}^n \alpha_i \lambda_i^r x_i$. Tako dobimo

$$\frac{y_k^{(r+1)}}{y_k^{(r)}} = \frac{\sum_{i=1}^n \alpha_i \lambda_i^{r+1} x_{i(k)}}{\sum_{i=1}^n \alpha_i \lambda_i^r x_{i(k)}} = \frac{\alpha_1 \lambda_1 x_{1(k)} + \sum_{i=2}^n \alpha_i \left(\frac{\lambda_i}{\lambda_1}\right)^r \lambda_i x_{i(k)}}{\lambda_1 x_{1(k)} + \sum_{i=2}^n \alpha_i \left(\frac{\lambda_i}{\lambda_1}\right)^r x_{i(k)}}.$$

Ker je $|\frac{\lambda_i}{\lambda_1}| < 1$, velja

$$\lim_{r \rightarrow \infty} \frac{y_k^{(r+1)}}{y_k^{(r)}} = \lambda_1$$

in $y^{(r)}$ konvergira k x_1 po smeri.

Primer $\lambda_1 = \lambda_2$.

Podobno kot prej dobimo

$$\frac{y_k^{(r+1)}}{y_k^{(r)}} = \frac{\alpha_1 \lambda_1 x_{1(k)} + \alpha_2 \lambda_1 x_{2(k)} + \sum_{i=3}^n \alpha_i \left(\frac{\lambda_i}{\lambda_1}\right)^r \lambda_i x_{i(k)}}{\alpha_1 x_{1(k)} + \alpha_2 x_{2(k)} + \sum_{i=3}^n \alpha_i \left(\frac{\lambda_i}{\lambda_1}\right)^r x_{i(k)}}.$$

Torej velja

$$\lim_{r \rightarrow \infty} \frac{y_k^{(r+1)}}{y_k^{(r)}} = \lambda_1$$

in $y^{(r)}$ konvergira po smeri proti $\alpha_1 x_1 + \alpha_2 x_2$. Iz tega ne moremo dobiti lastnih vektorjev.

Primer $\lambda_2 = -\lambda_1$.

V tem primeru podzaporedje $z^{(r)} = y^{(2r)}$ konvergira po smeri k $\alpha_1 x_1 + \alpha_2 x_2$, faktor je λ_1^2 . Podzaporedje $w^{(r)} = y^{(2r+1)}$ pa konvergira k $\alpha_1 x_1 - \alpha_2 x_2$. Iz $y^{(r)} \doteq \alpha x_1 + \beta x_2$ in $y^{(r+1)} \doteq \alpha \lambda_1 x_1 - \lambda_1 \beta x_2$. Iz česar dobimo

$$\begin{aligned} \lambda_1 y^{(r)} + y^{(r+1)} &= 2\alpha \lambda_1 x_1 \\ \lambda_1 y^{(r)} - y^{(r+1)} &= 2\beta \lambda_1 x_2. \end{aligned}$$

■

Izrek 1.1 (Bauer-Fike) Če je $A = X\Lambda X^{-1}$, kjer je $\Lambda = \text{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_n)$, potem vse lastne vrednosti $\lambda(\epsilon)$ matrike $A + \epsilon E$ ležijo v uniji krogov

$$|z - \lambda_i| \leq \epsilon \|X\| \cdot \|X^{-1}\| \cdot \|E\| = \epsilon \cdot \kappa(X) \|E\|.$$

Dokaz 1.1 Naj bo $\lambda(\epsilon)$ lastna vrednost $A + \epsilon E$. Predpostavimo lahko $\lambda(\epsilon) \neq \lambda_i$, $i = 1, \dots, n$, saj sicer izrek trivialno res.

Matrika $A + \epsilon E - \lambda(\epsilon)I$ je singularna. Dobimo

$$X^{-1}(A + \epsilon E - \lambda(\epsilon)I)X = \Lambda - \lambda(\epsilon)I + \epsilon X^{-1}EX = (\Lambda - \lambda(\epsilon)I) \left(I + \epsilon(\Lambda - \lambda(\epsilon)I)^{-1} X^{-1}EX \right).$$

Ker je $\Lambda - \lambda(\epsilon)I$ nesingularna matrika ($\lambda(\epsilon)$ ni lastna vrednost originalne matrike), mora biti $I + \epsilon(\Lambda - \lambda(\epsilon)I)^{-1} X^{-1}EX$ singularna matrika. To pa pomeni, da je

$$1 \leq \|I + \epsilon(\Lambda - \lambda(\epsilon)I)^{-1} X^{-1}EX\| \leq \epsilon \cdot \|(\Lambda - \lambda(\epsilon)I)^{-1}\| \cdot \|X^{-1}\| \cdot \|E\| \cdot \|X\|.$$

Ugotovimo, da velja

$$\|(\Lambda - \lambda(\epsilon)I)^{-1}\| = \frac{1}{\min_i |\lambda_i - \lambda(\epsilon)|}.$$

Tako dobimo končno oceno

$$\min_i |\lambda_i - \lambda(\epsilon)| \leq \epsilon \cdot \|X^{-1}\| \cdot \|E\| \cdot \|X\|,$$

kar je željeni rezultat.

Naloga 1.10 Naj bo $T = \begin{bmatrix} A & C \\ 0 & B \end{bmatrix}$ v Schurovi formi. Iščemo matriko S , da bo $S^{-1}TS = \begin{bmatrix} A & 0 \\ 0 & B \end{bmatrix}$.

Matriko S lahko izberemo v obliki $\begin{bmatrix} I & R \\ 0 & I \end{bmatrix}$. Čemu mora zadoščati matrika R ? Enačbi, ki jo dobiš pravimo **Sylvestrova enačba**.

Rešitev. Najprej poiščemo inverz matrike S ,

$$S^{-1} = \begin{bmatrix} I & -R \\ 0 & I \end{bmatrix}.$$

Izračunamo

$$S^{-1}TS = \begin{bmatrix} I & -R \\ 0 & I \end{bmatrix} \begin{bmatrix} A & C \\ 0 & B \end{bmatrix} \begin{bmatrix} I & R \\ 0 & I \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} I & -R \\ 0 & I \end{bmatrix} \begin{bmatrix} A & AR + C \\ 0 & B \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} A & AR + C - RB \\ 0 & B \end{bmatrix}.$$

Matrika R mora torej zadoščati enačbi $AR - RB = -C$. ■

Naloga 1.11 (Sylvestrova enačba) To je matrična enačba $AX - XB = C$, kjer je $A \in \mathbb{R}^{m \times m}$, $B \in \mathbb{R}^{n \times n}$, $X \in \mathbb{R}^{m \times n}$, $C \in \mathbb{R}^{m \times n}$.

- (i). Preko Schurovih dekompozicij matrik A in B transformiraj enačbo v obliko $A'Y - YB' = C'$, kjer sta A' in B' zgornje trikotni matriki.
- (ii). Zapiši algoritem za reševanje $A'Y - YB' = C'$. Kakšnemu pogoju morata zadoščati matriki A in B , da bo enačba rešljiva.
- (iii). Rešitev Y transformiraj v X .

Rešitev.

- (i). Velja $A = QA'Q^H$, $B = UB'U^H$. Iz tega sledi

$$\begin{aligned} Q^H \setminus QA'Q^H X - XUB'U^H &= C/U \\ A' \underbrace{(Q^H XU)}_Y - \underbrace{(Q^H XU) B'}_{Y'} &= \underbrace{Q^H CU}_{C'} \\ A'Y - B'Y &= C' \end{aligned}$$

```

for  $i = 1 : n$  do
   $d = C'_i$ ;
  for  $j = 1 : i - 1$  do
     $d = d + b_{ji} \cdot y_j$   $n^2 - n$  operacij ;
  end
   $y_i = (A' - b_{ii}I)/d$   $n^2 + n$  operacij ;
end

```

Naj bo $Y = \begin{bmatrix} y_1 & y_2 & \dots & y_n \end{bmatrix}$ zapisan po stolpcih.

1. stolpec

$$A'y_1 - b'_{11}y_1 = c'_1 \Rightarrow (A' - b'_{11}I)y_1 = c'_1$$

i -ti stolpec

$$\begin{aligned} A'y_i - (b'_{1i}y_1 + b'_{2i}y_2 + \dots + b'_{ii}y_i) &= c'_i \\ A'y_i - b'_{ii}y_i &= (A' - b'_{ii})y_i = b'_{1i}y_1 + b'_{2i}y_2 + \dots + b'_{i-1,i}y_{i-1} + c'_i \end{aligned}$$

Tako moramo na vsakem koraku rešiti zgornje trikoten sistem za y_i , ki bo rešljiv, če $b_{ii} \notin \lambda(A')$. Veljati mora $\lambda(A) \cap \lambda(B) = \emptyset$.

- (iii). Transformacija je preprosta, $Y = Q^H XU \Rightarrow X = QYU^H$. ■

Izrek 1.2 *Courant-Fisherjev minimax izrek.*

Za simetrično matriko $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ velja

$$\lambda_k(A) = \min_{R \subseteq \mathbb{R}^n, \dim(R)=n-k+1} \max_{x \in R, x \neq 0} \rho(x, A) = \max_{S \subseteq \mathbb{R}^n, \dim(S)=k} \min_{x \in S, x \neq 0} \rho(x, A).$$

Izrek 1.3 *Cauchyjev izrek o prepletanju.*

Če je A simetrična matrika in A_r glavna $r \times r$ podmatrika matrike A , potem velja

$$\lambda_{r+1}(A_{r+1}) \leq \lambda_r(A_r) \leq \lambda_r(A_{r+1}) \dots \leq \lambda_2(A_{r+1}) \leq \lambda_1(A_r) \leq \lambda_1(A_{r+1}).$$

Naloga 1.12 Naj bosta $A, E \in \mathbb{R}^{n \times n}$ simetrični, da velja

$$\lambda_1(A) \geq \lambda_2(A) \geq \dots \geq \lambda_n(A) \quad \text{in} \quad \lambda_1(E) \geq \lambda_2(E) \geq \dots \geq \lambda_n(E).$$

Dokaži, da potem velja

$$\lambda_k(A) + \lambda_n(E) \leq \lambda_k(A + E) \leq \lambda_k(A) + \lambda_1(E).$$

Uporabi Courant-Fisherjev minimax izrek.

Rešitev. Velja

$$\lambda_k(A) = \min_{R \subseteq \mathbb{R}^n, \dim(R)=n-k+1} \max_{x \in R, x \neq 0} \rho(x, A),$$

kjer je $\rho(x, A + E) = \frac{x^T(A+E)x}{x^T x} = \rho(x, A) + \rho(x, E)$. Dobimo

$$\begin{aligned} \lambda_k(A + E) &= \min_{R \subseteq \mathbb{R}^n, \dim(R)=n-k+1} \max_{x \in R, x \neq 0} (\rho(x, A) + \rho(x, E)) \leq \\ &\leq \min_{R \subseteq \mathbb{R}^n, \dim(R)=n-k+1} (\max_{x \in R, x \neq 0} \rho(x, A) + \rho(x, E)). \end{aligned}$$

Velja tudi

$$\lambda_n(E) \leq \rho(x, E) \leq \lambda_1(E).$$

Če vzamemo $\max \rho(x, E)$ po celem prostoru, dobimo kvečjemu več. Torej velja $\lambda_k(A + E) \leq \lambda_k(A) + \lambda_1(E)$.

Za drugi del neenakosti lahko uporabimo drugi del minimax izreka. Lahko pa uporabimo pravkar dokazano neenakost za $-A$ in $-E$. To nam da

$$\lambda_k(-A - E) = -\lambda_{n-k+1}(A + E) \leq \lambda_k(-A) + \lambda_1(-E) = -(\lambda_{n-k+1}(A) + \lambda_n(E)).$$

Če neenakost pomnožimo z -1 , smo končali. ■

Naloga 1.13 Podana je tridiagonalna matrika

$$\begin{bmatrix} a_1 & c_1 & & & & \\ b_1 & a_2 & c_2 & & & \\ & b_2 & \ddots & \ddots & & \\ & & \ddots & \ddots & c_{n-1} & \\ & & & b_{n-1} & a_n & \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^{n \times n},$$

kjer velja $b_i \cdot c_i > 0 \quad \forall i$. Pokaži, da ima taka matrika same realne lastne vrednosti. Nasvet: pokaži, da je matrika podobna simetrični matriki. Simetrične matrike imajo same realne lastne vrednosti. Prav tako imajo podobne matrike iste lastne vrednosti. Za podobnostno matriko lahko uporabiš kar diagonalno matriko D .

Rešitev. Izračunajmo

$$\begin{bmatrix} d_1 & & & & \\ & d_2 & & & \\ & & \ddots & & \\ & & & \ddots & \\ & & & & d_n \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a_1 & c_1 & & & \\ b_1 & a_2 & c_2 & & \\ & b_2 & \ddots & \ddots & \\ & & \ddots & \ddots & c_{n-1} \\ & & & b_{n-1} & a_n \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \frac{1}{d_1} & & & & \\ & \frac{1}{d_2} & & & \\ & & \ddots & & \\ & & & \ddots & \\ & & & & \frac{1}{d_n} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a_1 & c_1 \frac{d_1}{d_2} & & & \\ b_1 \frac{d_2}{d_1} & a_2 & c_2 \frac{d_2}{d_3} & & \\ & b_2 \frac{d_3}{d_2} & \ddots & \ddots & \\ & & \ddots & \ddots & c_{n-1} \frac{d_{n-1}}{d_n} \\ & & & b_{n-1} \frac{d_n}{d_{n-1}} & a_n \end{bmatrix}.$$

Torej mora veljati $c_i \frac{d_i}{d_{i+1}} = b_i \frac{d_{i+1}}{d_i}$ za $i = 1, \dots, n-1$. Dobili smo sistem $n-1$ enačb za n neznank, torej lahko izberemo $d_1 = 1$. Z indukcijo zlahka preverimo, da potem velja $d_i = \prod_{j=1}^{i-1} \sqrt{\frac{c_j}{b_j}}$. ■

Naloga 1.14 Jacobijeva rotacija je ortogonalna matrika Q , ki uniči izvedigonalne elemente v podmatriki 2×2 simetrične matrice A .

$$A \mapsto Q_{kl}^T A Q_{kl} = A' \quad (1.1)$$

$$\begin{bmatrix} * & & \dots & & * \\ & \ddots & & & \\ & & a_{kk} & \dots & a_{kl} \\ \vdots & & \vdots & \ddots & \vdots \\ & & a_{lk} & \dots & a_{ll} \\ & & & \ddots & \\ * & & \dots & & * \end{bmatrix} \rightarrow \begin{bmatrix} * & & \dots & & * \\ & \ddots & & & \\ & & a'_{kk} & \dots & 0 \\ \vdots & & \vdots & \ddots & \vdots \\ & & 0 & \dots & a'_{ll} \\ & & & \ddots & \\ * & & \dots & & * \end{bmatrix}$$

Rotacija Q_{kl} deluje samo na k -ti in l -ti stolpec in vrstico. Zapišemo jo kot

$$Q_{kl} = \begin{bmatrix} 1 & & & & \\ & \ddots & & & \\ & & c & \dots & s \\ & & \vdots & \ddots & \vdots \\ & & -s & \dots & c \\ & & & & \ddots \\ 0 & & & & & 1 \end{bmatrix},$$

kjer velja $c^2 + s^2 = 1$. Naredimo transformacijo 1.1 in dobimo sistem enačb

$$\begin{aligned} a'_{hk} &= a'_{lh} = ca_{hl} + sa_{hk} \\ a'_{kl} &= a'_{lk} = (c^2 - s^2)a_{kl} + sc(a_{kk} - a_{ll}) = 0 \\ a'_{kk} &= c^2 a_{kk} + s^2 a_{ll} - 2sca_{kl} \\ a'_{ll} &= c^2 a_{ll} + s^2 a_{kk} + 2sca_{kl} \end{aligned}$$

Iz tretje enačbe dobimo

$$\frac{c^2 - s^2}{sc} = \frac{a_{\ell\ell} - a_{kk}}{a_{k\ell}}.$$

Za lažji izračun uvedemo še

$$\beta = \frac{a_{\ell\ell} - a_{kk}}{2a_{k\ell}}$$

in novo neznanke $t = \frac{s}{c}$. Tako se naša enačba transformira v $t^2 + 2\beta t - 1 = 0$. Njena stabilna rešitev je

$$t = \frac{\text{sign}(\beta)}{|\beta| + \sqrt{\beta^2 + 1}}.$$

Potem lahko izračunamo še $c = \frac{1}{\sqrt{t^2+1}}$ in $s = ct$.

Naloga 1.15 Pokaži, da so lastne vrednosti matrike

$$\begin{bmatrix} 0 & A \\ A^T & 0 \end{bmatrix}$$

enake $\pm\sigma_i$, kjer so σ_i singularne lastne vrednosti matrike A .

Rešitev. Naj bo $A = U\Sigma V^T$ singularni razcep matrike A , potem velja $Av_i = \sigma_i u_i$ in $A^T u_i = \sigma_i v_i$. Tako dobimo

$$\begin{bmatrix} 0 & A \\ A^T & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} u_i \\ \pm v_i \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \pm Av_i \\ A^T u_i \end{bmatrix} = \sigma_i \begin{bmatrix} \pm u_i \\ v_i \end{bmatrix} = \pm\sigma_i \begin{bmatrix} u_i \\ \pm v_i \end{bmatrix}.$$

■

Naloga 1.16 Rešujemo posplošen problem lastnih vrednosti $Ax = \lambda Bx$, kjer je A simetrična matrika, B pa simetrična pozitivno definitna matrika. Posplošen problem lastnih vrednosti prevedi na navadnega s pomočjo

(i). razcepa Choleskega $B = VV^T$

(ii). korena matrike B $F = \sqrt{B}$, kjer velja $F^2 = B$.

Rešitev.

(i).

$$Ax = \lambda Bx = \lambda VV^T x \rightarrow V^{-1}Ax = \lambda V^T x \rightarrow V^{-1}AV^{-T}V^T x = \lambda \overbrace{V^T x}^y$$

Na koncu dobimo problem $Cy = \lambda y$, kjer je $y = V^T x$ in $C = C^T = V^{-1}AV^{-T}$ simetrična matrika.

(ii).

$$Ax = \lambda Bx = \lambda F^2 x \rightarrow F^{-1}AF^{-1}Fx = \lambda \overbrace{Fx}^y.$$

Tako spet dobimo problem oblike $Cy = \lambda y$, kjer je $C = F^{-1}AF^{-1}$ in $y = Fx$. Spet ohranimo simetrijo.

■

Naloga 1.17 Reduciraj matriko A na zgornjo Hessenbergovo s pomočjo Householderjevih zrcaljenj. Householderjevo zrcaljenje je matrika oblike $H = I - \frac{2}{w^T w} w w^T$ in predstavlja zrcaljenje prek ravnine določene z normalo w . Če hočemo preslikati vektor x v $\pm k e_1$, lahko to naredimo s Householderjevim zrcaljenjem določenim z $w = x + \text{sign}(x_1) \|x\|_2 e_1$. Skicirajmo postopek na matriki 5×5 .

$$\begin{aligned}
 & \begin{bmatrix} x & x & x & x & x \\ x & x & x & x & x \\ x & x & x & x & x \\ x & x & x & x & x \\ x & x & x & x & x \end{bmatrix} \xrightarrow{Q_1} \begin{bmatrix} x & x & x & x & x \\ x & x & x & x & x \\ 0 & x & x & x & x \\ 0 & x & x & x & x \\ 0 & x & x & x & x \end{bmatrix} \xrightarrow{Q_1^H} \begin{bmatrix} x & x & x & x & x \\ x & x & x & x & x \\ 0 & x & x & x & x \\ 0 & x & x & x & x \\ 0 & x & x & x & x \end{bmatrix} \xrightarrow{Q_2} \begin{bmatrix} x & x & x & x & x \\ x & x & x & x & x \\ 0 & x & x & x & x \\ 0 & 0 & x & x & x \\ 0 & 0 & x & x & x \end{bmatrix} \\
 & \xrightarrow{Q_2^H} \begin{bmatrix} x & x & x & x & x \\ x & x & x & x & x \\ 0 & x & x & x & x \\ 0 & 0 & x & x & x \\ 0 & 0 & x & x & x \end{bmatrix} \xrightarrow{Q_3} \begin{bmatrix} x & x & x & x & x \\ x & x & x & x & x \\ 0 & x & x & x & x \\ 0 & 0 & x & x & x \\ 0 & 0 & 0 & x & x \end{bmatrix} \xrightarrow{Q_3^H} \begin{bmatrix} x & x & x & x & x \\ x & x & x & x & x \\ 0 & x & x & x & x \\ 0 & 0 & x & x & x \\ 0 & 0 & 0 & x & x \end{bmatrix}
 \end{aligned}$$

```

function H = redh(A)
[m, n] = size(A);

for k = 1 : (m-2)
    x = A((k+1):m, k);
    e = zeros(m-k, 1);
    e(1) = 1;
    w = sign(x(1)) * norm(x) * e + x;
    w = w/norm(w);
    B = A((k+1):m, k:m);
    A((k+1):m, k:m) = B - 2*w*(w'*B);
    B = A(k:m, (k+1):m);
    A(k:m, (k+1):m) = B - 2*(B*w)*w';
end;
H = A;

```

Naloga 1.18 Naj bo A simetrična matrika z lastnimi pari $Ax_i = \lambda_i x_i, i = 1, \dots, n$. Naj bo enotski vektor x aproksimacija za lastni vektor x_1 in naj bo $\eta = \rho(x, A) = \frac{x^T A x}{x^T x} = x^T A x$ Rayleighov kvocient za x . Pokaži, da potem velja

$$|\eta - \lambda_1| \leq 2 \|A\|_2 \cdot \|x - x_1\|_2^2.$$

Rešitev. Matrika A je simetrična, tako se da diagonalizirati, $A = XDX^T$, lastni vektorji tvorijo ortonormirano bazo. Vektor x razvijemo po tej bazi, $x = \sum_{i=1}^n \alpha_i x_i$. Baza je ortonormirana, torej velja $x_i^T x_j = \delta_{ij}$ in posledično $\|x\|_2^2 = \sum_{i=1}^n \alpha_i^2 = 1$ in $x^T A x = \sum_{i=1}^n \lambda_i \alpha_i^2$.

$$\|x - x_1\|_2^2 = \|(\alpha - 1)x_1 + \sum_{i=2}^n \alpha_i x_i\|_2^2 = (\alpha_1 - 1)^2 + \sum_{i=2}^n \alpha_i^2 = \alpha_1^2 - 2\alpha_1 + 1 + 1 - \alpha_1^2 = 2(1 - \alpha_1).$$

$$\eta - \lambda_1 = \sum_{i=1}^n \lambda_i \alpha_i^2 - \lambda_1 \sum_{i=1}^n \alpha_i^2 = \sum_{i=2}^n (\lambda_i - \lambda_1) \alpha_i^2.$$

Ocenimo še $|\lambda_i - \lambda_1| \leq |\lambda_i| + |\lambda_1| \leq 2\|A\|_2$. Skupaj dobimo

$$|\eta - \lambda_1| \leq 2\|A\|_2 \sum_{i=2}^n \alpha_i^2 = 2\|A\|_2(1 - \alpha_1^2) \leq 2\|A\|_2 2(1 - \alpha_1) \leq 4\|A\|_2 \frac{\|x - x_1\|_2}{2} = 2\|A\|_2 \|x - x_1\|_2^2.$$

■

Prvi Remesov postopek poišče najboljšo enakomerno aproksimacijo funkcije s polinomom stopnje n na zaprtem intervalu $[a, b]$. S postopkom poiščemo najslabšo množico, kjer residual alternirajoče doseže svojo normo.

Algoritem 2: Prvi Remesov postopek

Začnemo s funkcijo f in množico točk X , ki vsebuje $n + 2$ začetnih točk x_1, x_2, \dots, x_{n+2} na intervalu $[a, b]$.

(i). Reši linearni sistem enačb

$$b_0 + b_1 x_i \dots b_n x_i^n + (-1)^i m = f(x_i) \quad (zai = 1, 2, \dots, n + 2)$$

za neznanke b_0, b_1, \dots, b_n .

(ii). Koeficienti polinoma so b_i , $p(x) = b_0 + b_1 x \dots b_n x^n$.

(iii). Poišči množico točk L , kjer je dosežena maksimalna napaka $M = \max_{x \in [a, b]} |f(x) - p(x)|$.

(iv). Če velja $m = M$, končaj. V nasprotnem zamenjaj dodaj eno točko iz L v X in iz nje odstrani eno začetno točko, tako da se ohrani alterniranje predznaka residuala $r(x) = f(x) - p(x)$.

Naloga 1.19 (i). Poišči premico, ki najboljše enakomerno aproksimira $f(x) = \ln(x)$ na intervalu $[1, 2]$. Uporabi prvi Remesov postopek za začetno množico točk $x_1 = 1, x_2 = \frac{3}{2}, x_3 = 2$.

(ii). Poišči parabolo, ki najboljše enakomerno aproksimira $f(x) = |x|$ na intervalu $[-1, 1]$. Uporabi prvi Remesov postopek za začetno množico točk $x_1 = \frac{1}{2}, x_2 = 1, x_3 = \frac{3}{2}, x_4 = 1$.

Rešitev.

(i). Dobimo sistem enačb

$$\begin{aligned} b_0 + b_1 - m &= 0 \\ b_0 + \frac{3}{2}b_1 + m &= \ln\left(\frac{3}{2}\right) \\ b_0 + 2b_1 - m &= \ln(2) \end{aligned}$$

Rešitve sistema so $b_1 = \ln(2)$, $b_0 = \frac{1}{2} \ln(3) - \frac{7}{4} \ln(2) \doteq 0.663701$ in $m = b_0 + b_1 = \frac{1}{2} \ln(3) - \frac{3}{4} \ln(2) \doteq 0.294458$. Poiščemo še ekstrem, $(f(x) - p(x))' = \frac{1}{x} - b_1$. Ekstrem je dosežen pri $x = \frac{1}{\ln(2)} \doteq 1.442695$, velja še $f(x) - p(x) < 0$. Tako zamenjamo x in x_2 . Nove točke so $x_1 = 1, x_2 = \frac{1}{\ln(2)}, x_3 = 2$.

Ponovno rešimo sistem in dobimo $b_1 = \ln(2)$, $b_0 = \frac{1}{2}(-1 - \ln(2) - \ln(\ln(2))) \doteq -0.663317$. Pri iskanju maksimuma spet dobimo $x = \frac{1}{\ln(2)}$ in končamo.

(ii). Dobimo sistem enačb

$$\begin{aligned} b_0 - \frac{1}{2}b_1 + \frac{1}{4}b_2 - m &= \frac{1}{2} \\ b_0 + 0b_1 + 0b_2 + m &= 0 \\ b_0 + \frac{1}{2}b_1 + \frac{1}{4}b_2 - m &= \frac{1}{2} \\ b_0 + b_1 + b_2 + m &= 1, \end{aligned}$$

ki ga rešimo, $b_0 = -m = \frac{1}{8}$, $b_1 = 0$, $b_2 = 1$. Naš polinom je $p(x) = \frac{1}{8} + x^2$. Poiskati moramo še točke kjer residual, $r(x) = |x| - \frac{1}{8} - x^2$, doseže svojo normo. Maksimum residuala lahko gledamo le na intervalu $[0, 1]$, saj je $r(x)$ soda funkcija. Na tem intervalu velja $r(x) = x - \frac{1}{8} - x^2$. Poiščemo ničle odvoda $r'(x) = 1 - 2x$. Kandidati za ekstrem so torej robne točke $-1, 1$ in ničli odvoda $-\frac{1}{2}, \frac{1}{2}$. Vrednosti $|r(x)|$ v teh točkah so povsod $\frac{1}{8}$. Torej smo že končali.

■

