

## 8. Posplošeni problem lastnih vrednosti

Bor Plestenjak

NLA

13. april 2011

# Matrični šop

Dani sta kvadratni  $n \times n$  matriki  $A$  in  $B$ .

## Definicija

Množico vseh matrik oblike  $A - \lambda B$ , kjer je  $\lambda \in \mathbb{C}$ , imenujemo **matrični šop** in označimo z  $(A, B)$  ali  $A - \lambda B$ .

# Matrični šop

Dani sta kvadratni  $n \times n$  matriki  $A$  in  $B$ .

## Definicija

Množico vseh matrik oblike  $A - \lambda B$ , kjer je  $\lambda \in \mathbb{C}$ , imenujemo **matrični šop** in označimo z  $(A, B)$  ali  $A - \lambda B$ .

**Karakteristični polinom** matričnega šopa  $(A, B)$  je  $p(\lambda) = \det(A - \lambda B)$ . Če polinom  $p$  ni identično enak 0, je matrični šop **regularen**, sicer pa **singularen**.

# Matrični šop

Dani sta kvadratni  $n \times n$  matriki  $A$  in  $B$ .

## Definicija

Množico vseh matrik oblike  $A - \lambda B$ , kjer je  $\lambda \in \mathbb{C}$ , imenujemo **matrični šop** in označimo z  $(A, B)$  ali  $A - \lambda B$ .

**Karakteristični polinom** matričnega šopa  $(A, B)$  je  $p(\lambda) = \det(A - \lambda B)$ . Če polinom  $p$  ni identično enak 0, je matrični šop **regularen**, sicer pa **singularen**.

Če je matrični šop  $(A, B)$  regularen in je

$$Ax = \lambda Bx$$

za  $x \neq 0$ , potem pravimo, da je  $\lambda$  (**končna**) **lastna vrednost** in  $x$  (**desni**) **lastni vektor**. Podobno je  $y \neq 0$  **levi lastni vektor** za  $\lambda$ , če je  $y^H A = \lambda y^H B$ .

# Matrični šop

Dani sta kvadratni  $n \times n$  matriki  $A$  in  $B$ .

## Definicija

Množico vseh matrik oblike  $A - \lambda B$ , kjer je  $\lambda \in \mathbb{C}$ , imenujemo **matrični šop** in označimo z  $(A, B)$  ali  $A - \lambda B$ .

**Karakteristični polinom** matričnega šopa  $(A, B)$  je  $p(\lambda) = \det(A - \lambda B)$ . Če polinom  $p$  ni identično enak 0, je matrični šop **regularen**, sicer pa **singularen**.

Če je matrični šop  $(A, B)$  regularen in je

$$Ax = \lambda Bx$$

za  $x \neq 0$ , potem pravimo, da je  $\lambda$  (**končna**) **lastna vrednost** in  $x$  (**desni**) **lastni vektor**. Podobno je  $y \neq 0$  **levi lastni vektor** za  $\lambda$ , če je  $y^H A = \lambda y^H B$ .

Problemu iskanja lastnih vrednosti matričnega šopa pravimo **posplošeni problem lastnih vrednosti (GEP)**.

# Definiten primer

Dan je posplošen problem lastnih vrednosti  $Ax = \lambda Bx$ , kjer je  $A$  simetrična in  $B$  simetrična pozitivno definitna.

Če je  $B$  nesingularna, lahko sicer res rešujemo ekvivalenten navaden problem lastnih vrednosti  $B^{-1}Ax = \lambda x$ , a s tem izgubimo simetrično stukturo.

# Definiten primer

Dan je posplošen problem lastnih vrednosti  $Ax = \lambda Bx$ , kjer je  $A$  simetrična in  $B$  simetrična pozitivno definitna.

Če je  $B$  nesingularna, lahko sicer res rešujemo ekvivalenten navaden problem lastnih vrednosti  $B^{-1}Ax = \lambda x$ , a s tem izgubimo simetrično strukturo.

Če uporabimo razcep Choleskega  $B = VV^T$  matrice  $B$ , dobimo

$$\begin{aligned} Ax &= \lambda VV^T x \\ V^{-1}Ax &= \lambda V^T x \\ V^{-1}AV^{-T}V^T x &= \lambda V^T x \end{aligned}$$

# Definiten primer

Dan je posplošen problem lastnih vrednosti  $Ax = \lambda Bx$ , kjer je  $A$  simetrična in  $B$  simetrična pozitivno definitna.

Če je  $B$  nesingularna, lahko sicer res rešujemo ekvivalenten navaden problem lastnih vrednosti  $B^{-1}Ax = \lambda x$ , a s tem izgubimo simetrično stukturo.

Če uporabimo razcep Choleskega  $B = VV^T$  matrike  $B$ , dobimo

$$\begin{aligned}Ax &= \lambda VV^T x \\ V^{-1}Ax &= \lambda V^T x \\ V^{-1}AV^{-T}V^T x &= \lambda V^T x\end{aligned}$$

Simetričen problem lastnih vrednosti  $Cy = \lambda y$  za  $C = V^{-1}AV^{-T}$  in  $y = V^T x$ .



# Definiten primer

Dan je posplošen problem lastnih vrednosti  $Ax = \lambda Bx$ , kjer je  $A$  simetrična in  $B$  simetrična pozitivno definitna.

Če je  $B$  nesingularna, lahko sicer res rešujemo ekvivalenten navaden problem lastnih vrednosti  $B^{-1}Ax = \lambda x$ , a s tem izgubimo simetrično stukturo.

Če uporabimo razcep Choleskega  $B = VV^T$  matrike  $B$ , dobimo

$$\begin{aligned}Ax &= \lambda VV^T x \\ V^{-1}Ax &= \lambda V^T x \\ V^{-1}AV^{-T}V^T x &= \lambda V^T x\end{aligned}$$

Simetričen problem lastnih vrednosti  $Cy = \lambda y$  za  $C = V^{-1}AV^{-T}$  in  $y = V^T x$ .

Posledica: v primeru  $A = A^T$  in  $B$  s.p.d. ima šop  $(A, B)$  realne lastne vrednosti.

# Splošen regularen matrični šop

Naj bo  $(A, B)$  regularen matrični šop. Potem:

- **Končne** lastne vrednosti šopa  $(A, B)$  so **ničle karakterističnega polinoma**  $p(\lambda) = \det(A - \lambda B)$ , ki je stopnje  $m \leq n$ .

# Splošen regularen matrični šop

Naj bo  $(A, B)$  regularen matrični šop. Potem:

- **Končne** lastne vrednosti šopa  $(A, B)$  so **ničle karakterističnega polinoma**  $p(\lambda) = \det(A - \lambda B)$ , ki je stopnje  $m \leq n$ .
- V primeru  $m < n$  ima šop še lastno vrednost  $\infty$  z večkratnostjo  $n - m$ .

# Splošen regularen matrični šop

Naj bo  $(A, B)$  regularen matrični šop. Potem:

- **Končne** lastne vrednosti šopa  $(A, B)$  so **ničle karakterističnega polinoma**  $p(\lambda) = \det(A - \lambda B)$ , ki je stopnje  $m \leq n$ .
- V primeru  $m < n$  ima šop še lastno vrednost  $\infty$  z večkratnostjo  $n - m$ .

## Zgled

V primeru

$$A - \lambda B = \begin{bmatrix} 1 & & \\ & 1 & \\ & & 0 \end{bmatrix} - \lambda \begin{bmatrix} 2 & & \\ & 0 & \\ & & 1 \end{bmatrix}$$

dobimo  $p(\lambda) = (2\lambda - 1)\lambda$ , torej so lastne vrednosti

$$\lambda_1 = 1/2, \quad \lambda_2 = 0, \quad \lambda_3 = \infty.$$

# Splošen regularen matrični šop

Naj bo  $(A, B)$  regularen matrični šop. Potem:

- **Končne** lastne vrednosti šopa  $(A, B)$  so **ničle karakterističnega polinoma**  $p(\lambda) = \det(A - \lambda B)$ , ki je stopnje  $m \leq n$ .
- V primeru  $m < n$  ima šop še lastno vrednost  $\infty$  z večkratnostjo  $n - m$ .

## Zgled

V primeru

$$A - \lambda B = \begin{bmatrix} 1 & & \\ & 1 & \\ & & 0 \end{bmatrix} - \lambda \begin{bmatrix} 2 & & \\ & 0 & \\ & & 1 \end{bmatrix}$$

dobimo  $p(\lambda) = (2\lambda - 1)\lambda$ , torej so lastne vrednosti

$$\lambda_1 = 1/2, \quad \lambda_2 = 0, \quad \lambda_3 = \infty.$$

Neskončne lastne vrednosti se pojavijo natanko takrat, ko je matrika  $B$  singularna. Vsak vektor iz  $\ker(B)$  je desni lastni vektor za lastno vrednost  $\infty$ .

## Izrek

Za regularen matrični šop  $(A, B)$  velja:

- 1) Če je  $B$  nesingularna, so vse lastne vrednosti šopa  $(A, B)$  končne in enake lastnim vrednostim  $B^{-1}A$  ali  $AB^{-1}$ .
- 2) Če je  $B$  singularna, ima šop  $(A, B)$  lastno vrednost  $\infty$  z geometrijsko večkratnostjo  $\dim(\ker(B))$ .
- 3) Če je  $A$  nesingularna, so lastne vrednosti šopa  $(A, B)$  recipročne lastne vrednosti  $A^{-1}B$  oziroma  $BA^{-1}$ , kjer lastna vrednost 0 ustreza neskončni lastni vrednosti  $(A, B)$ .

## Izrek

Za regularen matrični šop  $(A, B)$  velja:

- 1) Če je  $B$  nesingularna, so vse lastne vrednosti šopa  $(A, B)$  končne in enake lastnim vrednostim  $B^{-1}A$  ali  $AB^{-1}$ .
- 2) Če je  $B$  singularna, ima šop  $(A, B)$  lastno vrednost  $\infty$  z geometrijsko večkratnostjo  $\dim(\ker(B))$ .
- 3) Če je  $A$  nesingularna, so lastne vrednosti šopa  $(A, B)$  recipročne lastne vrednosti  $A^{-1}B$  oziroma  $BA^{-1}$ , kjer lastna vrednost 0 ustreza neskončni lastni vrednosti  $(A, B)$ .

Če sta matriki  $U$  in  $V$  nesingularni, sta šopa  $(A, B)$  in  $(UAV, UBV)$  **ekvivalentna**.

## Izrek

Ekvivalentna regularna matrična šopa  $(A, B)$  in  $(UAV, UBV)$  imata enake lastne vrednosti. Velja:

- $x$  je lastni vektor za  $(A, B) \Leftrightarrow V^{-1}x$  je lastni vektor za  $(UAV, UBV)$ ,
- $y$  je levi lastni vektor za  $(A, B) \Leftrightarrow U^{-H}y$  je levi lastni vektor za  $(UAV, UBV)$ .

## Izrek

Za vsak regularen matrični šop  $A - \lambda B$  obstajata nesingularni matriki  $U$  in  $V$ , da je

$$U(A - \lambda B)V = \text{diag}(J_{n_1}(\lambda_1) - \lambda I_{n_1}, \dots, J_{n_k}(\lambda_k) - \lambda I_{n_k}, N_{m_1}, \dots, N_{m_k}),$$

kjer je

$$J_{n_i}(\lambda_i) = \begin{bmatrix} \lambda_i & 1 & & & \\ & \ddots & \ddots & & \\ & & \ddots & \ddots & \\ & & & \ddots & 1 \\ & & & & \lambda_i \end{bmatrix}, \quad N_{m_i} = \begin{bmatrix} 1 & -\lambda & & & \\ & \ddots & \ddots & & \\ & & \ddots & \ddots & \\ & & & \ddots & -\lambda \\ & & & & 1 \end{bmatrix}.$$

Opazimo lahko, da je  $N_{m_i} = I_{m_i} - \lambda J_{m_i}(0)$ .

Weierstrassova forma je posplošitev Jordanove forme in je podobno neprimerna za numerično računanje.



## Izrek

Za vsak regularen matrični šop  $A - \lambda B$  obstajata unitarni matriki  $Q$  in  $Z$ , da je

$$Q^H(A - \lambda B)Z = S - \lambda T,$$

kjer sta matriki  $S$  in  $T$  **zgoraj trikotni** matriki.

Lastne vrednosti so potem kvocienti  $\lambda_i = s_{ii}/t_{ii}$  za  $t_{ii} \neq 0$  in  $\infty$  v primeru  $t_{ii} = 0$ .

## Izrek

Za vsak regularen matrični šop  $A - \lambda B$  obstajata unitarni matriki  $Q$  in  $Z$ , da je

$$Q^H(A - \lambda B)Z = S - \lambda T,$$

kjer sta matriki  $S$  in  $T$  **zgoraj trikotni** matriki.

Lastne vrednosti so potem kvocienti  $\lambda_i = s_{ii}/t_{ii}$  za  $t_{ii} \neq 0$  in  $\infty$  v primeru  $t_{ii} = 0$ .

Situacija  $s_{ii} = t_{ii} = 0$  je možna le, če je šop  $(A, B)$  singularen.

## Izrek

Za vsak regularen matrični šop  $A - \lambda B$  obstajata unitarni matriki  $Q$  in  $Z$ , da je

$$Q^H(A - \lambda B)Z = S - \lambda T,$$

kjer sta matriki  $S$  in  $T$  **zgoraj trikotni** matriki.

Lastne vrednosti so potem kvocienti  $\lambda_i = s_{ii}/t_{ii}$  za  $t_{ii} \neq 0$  in  $\infty$  v primeru  $t_{ii} = 0$ .

Situacija  $s_{ii} = t_{ii} = 0$  je možna le, če je šop  $(A, B)$  singularen.

Če sta matriki  $A$  in  $B$  realni, potem obstaja **realna posplošena Schurova forma**, kjer sta matriki  $Q$  in  $Z$  ortogonalni,  $S$  je **kvazi zgornja trikotna**,  $T$  pa zgornja trikotna matrika.

# Občutljivost lastnih vrednosti

Da lahko vključimo v analizo enakovredno še neskončne lastne vrednosti, uporabljamo ločno razdaljo, definirano kot

$$\chi(\alpha, \beta) = \frac{|\alpha - \beta|}{\sqrt{1 + |\alpha|^2} \sqrt{1 + |\beta|^2}}.$$

V limiti dobimo

$$\chi(\alpha, \infty) = \frac{1}{\sqrt{1 + |\alpha|^2}}.$$

# Občutljivost lastnih vrednosti

Da lahko vključimo v analizo enakovredno še neskončne lastne vrednosti, uporabljamo ločno razdaljo, definirano kot

$$\chi(\alpha, \beta) = \frac{|\alpha - \beta|}{\sqrt{1 + |\alpha|^2} \sqrt{1 + |\beta|^2}}.$$

V limiti dobimo

$$\chi(\alpha, \infty) = \frac{1}{\sqrt{1 + |\alpha|^2}}.$$

## Izrek

*Naj bo  $\lambda$  enostavna lastna vrednost šopa  $(A, B)$  z normiranim desnim lastnim vektorjem  $x$  in levim  $y$ . Če je  $\tilde{\lambda}$  ustrežna lastna vrednost zmotenega šopa  $(\tilde{A}, \tilde{B})$ , kjer je  $\|A - \tilde{A}\|_2 \leq \epsilon$ ,  $\|B - \tilde{B}\|_2 \leq \epsilon$ , potem je*

$$\chi(\lambda, \tilde{\lambda}) \leq \frac{\epsilon}{|y^H A x|^2 + |y^H B x|^2} + \mathcal{O}(\epsilon^2).$$

# Predpriprava za QZ algoritem

Na začetku šop  $(A, B)$  z ortogonalnimi ekvivalentnimi tranformacijami reduciramo na obliko, ko je prva matrika zgornja Hessenbergova, druga pa zgornja trikotna.

$$A = \begin{bmatrix} \times & \times & \times & \times & \times \\ \times & \times & \times & \times & \times \\ \times & \times & \times & \times & \times \\ \times & \times & \times & \times & \times \\ \times & \times & \times & \times & \times \end{bmatrix}$$
$$B = \begin{bmatrix} \times & \times & \times & \times & \times \\ \times & \times & \times & \times & \times \\ \times & \times & \times & \times & \times \\ \times & \times & \times & \times & \times \\ \times & \times & \times & \times & \times \end{bmatrix}$$

# Predpriprava za QZ algoritem

Na začetku šop  $(A, B)$  z ortogonalnimi ekvivalentnimi transformacijami reduciramo na obliko, ko je prva matrika zgornja Hessenbergova, druga pa zgornja trikotna.

$$PA = \begin{bmatrix} \times & \times & \times & \times & \times \\ \times & \times & \times & \times & \times \\ \times & \times & \times & \times & \times \\ \times & \times & \times & \times & \times \\ \times & \times & \times & \times & \times \end{bmatrix}$$

$$PB = \begin{bmatrix} \times & \times & \times & \times & \times \\ 0 & \times & \times & \times & \times \\ 0 & 0 & \times & \times & \times \\ 0 & 0 & 0 & \times & \times \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \times \end{bmatrix}$$

a) matriko  $B$  s Householderjevimi zrcaljenji spravimo v zgornjo trikotno obliko

# Predpriprava za QZ algoritem

Na začetku šop  $(A, B)$  z ortogonalnimi ekvivalentnimi tranformacijami reduciramo na obliko, ko je prva matrika zgornja Hessenbergova, druga pa zgornja trikotna.

$$R_{45}^T P A = \begin{bmatrix} \times & \times & \times & \times & \times \\ \times & \times & \times & \times & \times \\ \times & \times & \times & \times & \times \\ \times & \times & \times & \times & \times \\ 0 & \times & \times & \times & \times \end{bmatrix}$$
$$R_{45}^T P B = \begin{bmatrix} \times & \times & \times & \times & \times \\ 0 & \times & \times & \times & \times \\ 0 & 0 & \times & \times & \times \\ 0 & 0 & 0 & \times & \times \\ 0 & 0 & 0 & \times & \times \end{bmatrix}$$

b) matriko  $A$  spravimo v zgornjo Hessenbergovo obliko z Givensovimi rotacijami in sproti popravljamo  $B$



# Predpriprava za QZ algoritem

Na začetku šop  $(A, B)$  z ortogonalnimi ekvivalentnimi tranformacijami reduciramo na obliko, ko je prva matrika zgornja Hessenbergova, druga pa zgornja trikotna.

$$R_{45}^T P A R_{45} = \begin{bmatrix} \times & \times & \times & \times & \times \\ \times & \times & \times & \times & \times \\ \times & \times & \times & \times & \times \\ \times & \times & \times & \times & \times \\ 0 & \times & \times & \times & \times \end{bmatrix}$$

$$R_{45}^T P B R_{45} = \begin{bmatrix} \times & \times & \times & \times & \times \\ 0 & \times & \times & \times & \times \\ 0 & 0 & \times & \times & \times \\ 0 & 0 & 0 & \times & \times \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \times \end{bmatrix}$$

b) matriko  $A$  spravimo v zgornjo Hessenbergovo obliko z Givensovimi rotacijami in sproti popravljamo  $B$

# Predpriprava za QZ algoritem

Na začetku šop  $(A, B)$  z ortogonalnimi ekvivalentnimi tranformacijami reduciramo na obliko, ko je prva matrika zgornja Hessenbergova, druga pa zgornja trikotna.

$$R_{34}^T R_{45}^T P A R_{45}$$
$$= \begin{bmatrix} \times & \times & \times & \times & \times \\ \times & \times & \times & \times & \times \\ \times & \times & \times & \times & \times \\ 0 & \times & \times & \times & \times \\ 0 & \times & \times & \times & \times \end{bmatrix}$$

$$R_{34}^T R_{45}^T P B R_{45}$$
$$= \begin{bmatrix} \times & \times & \times & \times & \times \\ 0 & \times & \times & \times & \times \\ 0 & 0 & \times & \times & \times \\ 0 & 0 & \times & \times & \times \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \times \end{bmatrix}$$

b) matriko  $A$  spravimo v zgornjo Hessenbergovo obliko z Givensovimi rotacijami in sproti popravljamo  $B$

# Predpriprava za QZ algoritem

Na začetku šop  $(A, B)$  z ortogonalnimi ekvivalentnimi tranformacijami reduciramo na obliko, ko je prva matrika zgornja Hessenbergova, druga pa zgornja trikotna.

$$R_{34}^T R_{45}^T P A R_{45} R_{34}$$
$$= \begin{bmatrix} \times & \times & \times & \times & \times \\ \times & \times & \times & \times & \times \\ \times & \times & \times & \times & \times \\ 0 & \times & \times & \times & \times \\ 0 & \times & \times & \times & \times \end{bmatrix}$$

$$R_{34}^T R_{45}^T P B R_{45} R_{34}$$
$$= \begin{bmatrix} \times & \times & \times & \times & \times \\ 0 & \times & \times & \times & \times \\ 0 & 0 & \times & \times & \times \\ 0 & 0 & 0 & \times & \times \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \times \end{bmatrix}$$

b) matriko  $A$  spravimo v zgornjo Hessenbergovo obliko z Givensovimi rotacijami in sproti popravljamo  $B$

# Predpriprava za QZ algoritem

Na začetku šop  $(A, B)$  z ortogonalnimi ekvivalentnimi transformacijami reduciramo na obliko, ko je prva matrika zgornja Hessenbergova, druga pa zgornja trikotna.

$$R_{23}^T R_{34}^T R_{45}^T P A R_{45} R_{34} = \begin{bmatrix} \times & \times & \times & \times & \times \\ \times & \times & \times & \times & \times \\ 0 & \times & \times & \times & \times \\ 0 & \times & \times & \times & \times \end{bmatrix}$$

$$R_{23}^T R_{34}^T R_{45}^T P B R_{45} R_{34} = \begin{bmatrix} \times & \times & \times & \times & \times \\ 0 & \times & \times & \times & \times \\ 0 & \times & \times & \times & \times \\ 0 & 0 & 0 & \times & \times \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \times \end{bmatrix}$$

b) matriko  $A$  spravimo v zgornjo Hessenbergovo obliko z Givensovimi rotacijami in sproti popravljamo  $B$

# Predpriprava za QZ algoritem

Na začetku šop  $(A, B)$  z ortogonalnimi ekvivalentnimi tranformacijami reduciramo na obliko, ko je prva matrika zgornja Hessenbergova, druga pa zgornja trikotna.

$$R_{23}^T R_{34}^T R_{45}^T P A R_{45} R_{34} R_{23} = \begin{bmatrix} \times & \times & \times & \times & \times \\ \times & \times & \times & \times & \times \\ 0 & \times & \times & \times & \times \\ 0 & \times & \times & \times & \times \\ 0 & \times & \times & \times & \times \end{bmatrix}$$

$$R_{23}^T R_{34}^T R_{45}^T P B R_{45} R_{34} R_{23} = \begin{bmatrix} \times & \times & \times & \times & \times \\ 0 & \times & \times & \times & \times \\ 0 & 0 & \times & \times & \times \\ 0 & 0 & 0 & \times & \times \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \times \end{bmatrix}$$

b) matriko  $A$  spravimo v zgornjo Hessenbergovo obliko z Givensovimi rotacijami in sproti popravljamo  $B$

# Predpriprava za QZ algoritem

Na začetku šop  $(A, B)$  z ortogonalnimi ekvivalentnimi tranformacijami reduciramo na obliko, ko je prva matrika zgornja Hessenbergova, druga pa zgornja trikotna.

$$R_{45}^T R_{23}^T R_{34}^T R_{45}^T P A R_{45} R_{34} R_{23} = \begin{bmatrix} \times & \times & \times & \times & \times \\ \times & \times & \times & \times & \times \\ 0 & \times & \times & \times & \times \\ 0 & \times & \times & \times & \times \\ 0 & \mathbf{0} & \times & \times & \times \end{bmatrix}$$

$$R_{45}^T R_{23}^T R_{34}^T R_{45}^T P B R_{45} R_{34} R_{23} = \begin{bmatrix} \times & \times & \times & \times & \times \\ 0 & \times & \times & \times & \times \\ 0 & 0 & \times & \times & \times \\ 0 & 0 & 0 & \times & \times \\ 0 & 0 & 0 & \times & \times \end{bmatrix}$$

b) matriko  $A$  spravimo v zgornjo Hessenbergovo obliko z Givensovimi rotacijami in sproti popravljamo  $B$

# Predpriprava za QZ algoritem

Na začetku šop  $(A, B)$  z ortogonalnimi ekvivalentnimi tranformacijami reduciramo na obliko, ko je prva matrika zgornja Hessenbergova, druga pa zgornja trikotna.

$$R_{45}^T R_{23}^T R_{34}^T R_{45}^T P A R_{45} R_{34} R_{23} R_{45} = \begin{bmatrix} \times & \times & \times & \times & \times \\ \times & \times & \times & \times & \times \\ 0 & \times & \times & \times & \times \\ 0 & \times & \times & \times & \times \\ 0 & 0 & \times & \times & \times \end{bmatrix}$$

$$R_{45}^T R_{23}^T R_{34}^T R_{45}^T P B R_{45} R_{34} R_{23} R_{45} = \begin{bmatrix} \times & \times & \times & \times & \times \\ 0 & \times & \times & \times & \times \\ 0 & 0 & \times & \times & \times \\ 0 & 0 & 0 & \times & \times \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \times \end{bmatrix}$$

b) matriko  $A$  spravimo v zgornjo Hessenbergovo obliko z Givensovimi rotacijami in sproti popravljamo  $B$

# Predpriprava za QZ algoritem

Na začetku šop  $(A, B)$  z ortogonalnimi ekvivalentnimi tranformacijami reduciramo na obliko, ko je prva matrika zgornja Hessenbergova, druga pa zgornja trikotna.

$$R_{34}^T R_{45}^T R_{23}^T R_{34}^T R_{45}^T P A R_{45} R_{34} R_{23} R_{45} = \begin{bmatrix} \times & \times & \times & \times & \times \\ \times & \times & \times & \times & \times \\ 0 & \times & \times & \times & \times \\ 0 & 0 & \times & \times & \times \\ 0 & 0 & \times & \times & \times \end{bmatrix}$$

$$R_{34}^T R_{45}^T R_{23}^T R_{34}^T R_{45}^T P B R_{45} R_{34} R_{23} R_{45} = \begin{bmatrix} \times & \times & \times & \times & \times \\ 0 & \times & \times & \times & \times \\ 0 & 0 & \times & \times & \times \\ 0 & 0 & \times & \times & \times \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \times \end{bmatrix}$$

b) matriko  $A$  spravimo v zgornjo Hessenbergovo obliko z Givensovimi rotacijami in sproti popravljamo  $B$



# Predpriprava za QZ algoritem

Na začetku šop  $(A, B)$  z ortogonalnimi ekvivalentnimi tranformacijami reduciramo na obliko, ko je prva matrika zgornja Hessenbergova, druga pa zgornja trikotna.

$$R_{34}^T R_{45}^T R_{23}^T R_{34}^T R_{45}^T P A R_{45} R_{34} R_{23} R_{45} R_{34} = \begin{bmatrix} \times & \times & \times & \times & \times \\ \times & \times & \times & \times & \times \\ 0 & \times & \times & \times & \times \\ 0 & 0 & \times & \times & \times \\ 0 & 0 & \times & \times & \times \end{bmatrix}$$

$$R_{34}^T R_{45}^T R_{23}^T R_{34}^T R_{45}^T P B R_{45} R_{34} R_{23} R_{45} R_{34} = \begin{bmatrix} \times & \times & \times & \times & \times \\ 0 & \times & \times & \times & \times \\ 0 & 0 & \times & \times & \times \\ 0 & 0 & 0 & \times & \times \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \times \end{bmatrix}$$

b) matriko  $A$  spravimo v zgornjo Hessenbergovo obliko z Givensovimi rotacijami in sproti popravljamo  $B$

# Predpriprava za QZ algoritem

Na začetku šop  $(A, B)$  z ortogonalnimi ekvivalentnimi tranformacijami reduciramo na obliko, ko je prva matrika zgornja Hessenbergova, druga pa zgornja trikotna.

$$R_{45}^T R_{34}^T R_{45}^T R_{23}^T R_{34}^T R_{45}^T P A R_{45} R_{34} R_{23} R_{45} R_{34} = \begin{bmatrix} \times & \times & \times & \times & \times \\ \times & \times & \times & \times & \times \\ 0 & \times & \times & \times & \times \\ 0 & 0 & \times & \times & \times \\ 0 & 0 & 0 & \times & \times \end{bmatrix}$$

$$R_{45}^T R_{34}^T R_{45}^T R_{23}^T R_{34}^T R_{45}^T P B R_{45} R_{34} R_{23} R_{45} R_{34} = \begin{bmatrix} \times & \times & \times & \times & \times \\ 0 & \times & \times & \times & \times \\ 0 & 0 & \times & \times & \times \\ 0 & 0 & 0 & \times & \times \\ 0 & 0 & 0 & \times & \times \end{bmatrix}$$

b) matriko  $A$  spravimo v zgornjo Hessenbergovo obliko z Givensovimi rotacijami in sproti popravljamo  $B$

# Predpriprava za QZ algoritem

Na začetku šop  $(A, B)$  z ortogonalnimi ekvivalentnimi tranformacijami reduciramo na obliko, ko je prva matrika zgornja Hessenbergova, druga pa zgornja trikotna.

$$R_{45}^T R_{34}^T R_{45}^T R_{23}^T R_{34}^T R_{45}^T P A R_{45} R_{34} R_{23} R_{45} R_{34} R_{45} = \begin{bmatrix} \times & \times & \times & \times & \times \\ \times & \times & \times & \times & \times \\ 0 & \times & \times & \times & \times \\ 0 & 0 & \times & \times & \times \\ 0 & 0 & 0 & \times & \times \end{bmatrix}$$

$$R_{45}^T R_{34}^T R_{45}^T R_{23}^T R_{34}^T R_{45}^T P B R_{45} R_{34} R_{23} R_{45} R_{34} R_{45} = \begin{bmatrix} \times & \times & \times & \times & \times \\ 0 & \times & \times & \times & \times \\ 0 & 0 & \times & \times & \times \\ 0 & 0 & 0 & \times & \times \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \times \end{bmatrix}$$

b) matriko  $A$  spravimo v zgornjo Hessenbergovo obliko z Givensovimi rotacijami in sproti popravljamo  $B$

# Predpriprava za QZ algoritem

Na začetku šop  $(A, B)$  z ortogonalnimi ekvivalentnimi transformacijami reduciramo na obliko, ko je prva matrika zgornja Hessenbergova, druga pa zgornja trikotna.

$$\underbrace{R_{45}^T R_{34}^T R_{45}^T R_{23}^T R_{34}^T R_{45}^T P A R_{45} R_{34} R_{23} R_{45} R_{34} R_{45}}_{Q_1^T} = \begin{bmatrix} \times & \times & \times & \times & \times \\ \times & \times & \times & \times & \times \\ 0 & \times & \times & \times & \times \\ 0 & 0 & \times & \times & \times \\ 0 & 0 & 0 & \times & \times \end{bmatrix} = A_1$$

$$R_{45}^T R_{34}^T R_{45}^T R_{23}^T R_{34}^T R_{45}^T P B R_{45} R_{34} R_{23} R_{45} R_{34} R_{45} = \begin{bmatrix} \times & \times & \times & \times & \times \\ 0 & \times & \times & \times & \times \\ 0 & 0 & \times & \times & \times \\ 0 & 0 & 0 & \times & \times \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \times \end{bmatrix} = B_1$$

Časovna zahtevnost:  $8n^3$  za izračun  $A_1$  in  $B_1$ , še dodatnih  $7n^3$  za izračun  $Q_1$  in  $Z_1$ .

# QZ algoritem

Izvajamo implicitno QR metodo na  $C = AB^{-1}$ , ki je zgornja Hessenbergova.

Izvajamo implicitno QR metodo na  $C = AB^{-1}$ , ki je zgornja Hessenbergova.

V enem koraku posodobimo  $A_k - \lambda B_k$  v

$$A_{k+1} - \lambda B_{k+1} = Q_k^T (A_k - \lambda B_k) Z_k = Q_k^T A_k Z_k - \lambda Q_k^T B_k Z_k,$$

kjer  $Q_k$  in  $Z_k$  določimo tako, da

- je  $A_{k+1}$  zgornja Hessenbergova in  $B_{k+1}$  zgornja trikotna,
- se  $A_{k+1} B_{k+1}^{-1}$  ujema z matriko, ki bi jo dobili z enim korakom QR iz  $A_k B_k^{-1}$ .

Izvajamo implicitno QR metodo na  $C = AB^{-1}$ , ki je zgornja Hessenbergova.

V enem koraku posodobimo  $A_k - \lambda B_k$  v

$$A_{k+1} - \lambda B_{k+1} = Q_k^T (A_k - \lambda B_k) Z_k = Q_k^T A_k Z_k - \lambda Q_k^T B_k Z_k,$$

kjer  $Q_k$  in  $Z_k$  določimo tako, da

- je  $A_{k+1}$  zgornja Hessenbergova in  $B_{k+1}$  zgornja trikotna,
- se  $A_{k+1} B_{k+1}^{-1}$  ujema z matriko, ki bi jo dobili z enim korakom QR iz  $A_k B_k^{-1}$ .

Velja  $A_{k+1} B_{k+1}^{-1} = Q_k^T (A_k B_k^{-1}) Q_k$ . Če je  $A_{k+1}$  zgornja Hessenbergova,  $B_{k+1}$  zgornja trikotna in se prvi stolpec  $Q_k$  ujema s prvim stolpcem ustrezne matrike pri QR iteraciji za  $A_k B_k^{-1}$ , nam izrek o implicitnem Q zagotavlja, da je to ekvivalentno metodi QR na  $AB^{-1}$ .

Izvajamo implicitno QR metodo na  $C = AB^{-1}$ , ki je zgornja Hessenbergova.

V enem koraku posodobimo  $A_k - \lambda B_k$  v

$$A_{k+1} - \lambda B_{k+1} = Q_k^T (A_k - \lambda B_k) Z_k = Q_k^T A_k Z_k - \lambda Q_k^T B_k Z_k,$$

kjer  $Q_k$  in  $Z_k$  določimo tako, da

- je  $A_{k+1}$  zgornja Hessenbergova in  $B_{k+1}$  zgornja trikotna,
- se  $A_{k+1} B_{k+1}^{-1}$  ujema z matriko, ki bi jo dobili z enim korakom QR iz  $A_k B_k^{-1}$ .

Velja  $A_{k+1} B_{k+1}^{-1} = Q_k^T (A_k B_k^{-1}) Q_k$ . Če je  $A_{k+1}$  zgornja Hessenbergova,  $B_{k+1}$  zgornja trikotna in se prvi stolpec  $Q_k$  ujema s prvim stolpcem ustrezne matrike pri QR iteraciji za  $A_k B_k^{-1}$ , nam izrek o implicitnem Q zagotavlja, da je to ekvivalentno metodi QR na  $AB^{-1}$ .

Za dvojni premik potrebujemo sled in determinanto  $2 \times 2$  matrike  $R = C(n-1:n, n-1:n)$ , kar lahko izračunamo v  $\mathcal{O}(1)$  operacij.



# Preganjanje grbe

Naj bo  $v_1$  prvi stolpec matrice  $C^2 - \text{sled}(R)C + \det(R)I$ . Izračunamo ga lahko v  $\mathcal{O}(1)$  operacij.

$$A = \begin{bmatrix} \times & \times & \times & \times & \times & \times \\ \times & \times & \times & \times & \times & \times \\ 0 & \times & \times & \times & \times & \times \\ 0 & 0 & \times & \times & \times & \times \\ 0 & 0 & 0 & \times & \times & \times \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \times & \times \end{bmatrix}$$

$$B = \begin{bmatrix} \times & \times & \times & \times & \times & \times \\ 0 & \times & \times & \times & \times & \times \\ 0 & 0 & \times & \times & \times & \times \\ 0 & 0 & 0 & \times & \times & \times \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \times & \times \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \times \end{bmatrix}$$

# Preganjanje grbe

Naj bo  $v_1$  prvi stolpec matrike  $C^2 - \text{sled}(R)C + \det(R)I$ . Izračunamo ga lahko v  $\mathcal{O}(1)$  operacij. Householderjevo zrcaljenje  $P_0$ , ki  $v_1$  prezrcali v smer  $e_1$  naredi grbo

$$A = \begin{bmatrix} \times & \times & \times & \times & \times & \times \\ \times & \times & \times & \times & \times & \times \\ 0 & \times & \times & \times & \times & \times \\ 0 & 0 & \times & \times & \times & \times \\ 0 & 0 & 0 & \times & \times & \times \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \times & \times \end{bmatrix}$$

$$B = \begin{bmatrix} \times & \times & \times & \times & \times & \times \\ 0 & \times & \times & \times & \times & \times \\ 0 & 0 & \times & \times & \times & \times \\ 0 & 0 & 0 & \times & \times & \times \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \times & \times \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \times \end{bmatrix}$$

# Preganjanje grbe

Naj bo  $v_1$  prvi stolpec matrike  $C^2 - \text{sled}(R)C + \det(R)I$ . Izračunamo ga lahko v  $\mathcal{O}(1)$  operacij. Householderjevo zrcaljenje  $P_0$ , ki  $v_1$  prezrcali v smer  $e_1$  naredi grbo

$$P_0 A = \begin{bmatrix} \times & \times & \times & \times & \times & \times \\ \times & \times & \times & \times & \times & \times \\ \color{red}{\times} & \times & \times & \times & \times & \times \\ 0 & 0 & \times & \times & \times & \times \\ 0 & 0 & 0 & \times & \times & \times \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \times & \times \end{bmatrix}$$

$$P_0 B = \begin{bmatrix} \times & \times & \times & \times & \times & \times \\ \color{red}{\times} & \times & \times & \times & \times & \times \\ \color{red}{\times} & \color{red}{\times} & \times & \times & \times & \times \\ 0 & 0 & 0 & \times & \times & \times \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \times & \times \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \times \end{bmatrix}$$

# Preganjanje grbe

Naj bo  $v_1$  prvi stolpec matrike  $C^2 - \text{sled}(R)C + \det(R)I$ . Izračunamo ga lahko v  $\mathcal{O}(1)$  operacij. Householderjevo zrcaljenje  $P_0$ , ki  $v_1$  prezrcali v smer  $e_1$  naredi grbo

$$P_0 A Z_1 = \begin{bmatrix} \times & \times & \times & \times & \times & \times \\ \times & \times & \times & \times & \times & \times \\ \times & \times & \times & \times & \times & \times \\ \times & \times & \times & \times & \times & \times \\ 0 & 0 & 0 & \times & \times & \times \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \times & \times \end{bmatrix}$$

$$P_0 B Z_1 = \begin{bmatrix} \times & \times & \times & \times & \times & \times \\ \times & \times & \times & \times & \times & \times \\ 0 & 0 & \times & \times & \times & \times \\ 0 & 0 & 0 & \times & \times & \times \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \times & \times \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \times \end{bmatrix}$$

Grbo z zrcaljenji z leve in desne premaknemo naprej.

# Preganjanje grbe

Naj bo  $v_1$  prvi stolpec matrike  $C^2 - \text{sled}(R)C + \det(R)I$ . Izračunamo ga lahko v  $\mathcal{O}(1)$  operacij. Householderjevo zrcaljenje  $P_0$ , ki  $v_1$  prezrcali v smer  $e_1$  naredi grbo

$$P_0 A Z_1 Z_2 = \begin{bmatrix} \times & \times & \times & \times & \times & \times \\ \times & \times & \times & \times & \times & \times \\ \times & \times & \times & \times & \times & \times \\ \times & \times & \times & \times & \times & \times \\ 0 & 0 & 0 & \times & \times & \times \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \times & \times \end{bmatrix}$$

$$P_0 B Z_1 Z_2 = \begin{bmatrix} \times & \times & \times & \times & \times & \times \\ 0 & \times & \times & \times & \times & \times \\ 0 & 0 & \times & \times & \times & \times \\ 0 & 0 & 0 & \times & \times & \times \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \times & \times \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \times \end{bmatrix}$$

Grbo z zrcaljenji z leve in desne premaknemo naprej.

# Preganjanje grbe

Naj bo  $v_1$  prvi stolpec matrike  $C^2 - \text{sled}(R)C + \det(R)I$ . Izračunamo ga lahko v  $\mathcal{O}(1)$  operacij. Householderjevo zrcaljenje  $P_0$ , ki  $v_1$  prezrcali v smer  $e_1$  naredi grbo

$$P_1 P_0 A Z_1 Z_2 = \begin{bmatrix} \times & \times & \times & \times & \times & \times \\ \times & \times & \times & \times & \times & \times \\ 0 & \times & \times & \times & \times & \times \\ 0 & \times & \times & \times & \times & \times \\ 0 & 0 & 0 & \times & \times & \times \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \times & \times \end{bmatrix}$$

$$P_1 P_0 B Z_1 Z_2 = \begin{bmatrix} \times & \times & \times & \times & \times & \times \\ 0 & \times & \times & \times & \times & \times \\ 0 & \times & \times & \times & \times & \times \\ 0 & \times & \times & \times & \times & \times \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \times & \times \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \times \end{bmatrix}$$

Grbo z zrcaljenji z leve in desne premaknemo naprej.

V primeru, ko je  $a_{k+1,k} = 0$  oziroma  $b_{kk} = 0$ , lahko izvedemo deflacijo in nadaljujemo z matriko manjše velikosti.

V primeru, ko je  $a_{k+1,k} = 0$  oziroma  $b_{kk} = 0$ , lahko izvedemo deflacijo in nadaljujemo z matriko manjše velikosti.

Pri situaciji  $a_{k+1,k} = 0$  problem preprosto razdelimo na dva manjša posplošena problema lastnih vrednosti velikosti  $k \times k$  in  $(n - k) \times (n - k)$ .



V primeru, ko je  $a_{k+1,k} = 0$  oziroma  $b_{kk} = 0$ , lahko izvedemo deflacijo in nadaljujemo z matriko manjše velikosti.

Pri situaciji  $a_{k+1,k} = 0$  problem preprosto razdelimo na dva manjša posplošena problema lastnih vrednosti velikosti  $k \times k$  in  $(n - k) \times (n - k)$ .

V primeru  $b_{kk} = 0$  pa z ustreznimi ortogonalnimi transformacijami pridemo do  $a_{n,n-1} = 0$ ,  $b_{nn} = 0$ , potem pa lahko nadaljujemo samo z vodilno podmatriko velikosti  $(n - 1) \times (n - 1)$ . V tem primeru izločimo lastno vrednost  $\infty$ .

Naj bo  $\sigma$  izračunana lastna vrednost šopa  $(A, B)$ . Do lastnega vektorja lahko pridemo s posplošitvijo inverzne iteracije:

## Inverzna iteracija za GEP

izberi začetni vektor  $q_0$

$k = 1, 2, \dots$

reši  $(A - \sigma B)z_k = Bq_{k-1}$

$q_k = z_k / \|z_k\|$

Naj bo  $\sigma$  izračunana lastna vrednost šopa  $(A, B)$ . Do lastnega vektorja lahko pridemo s posplošitvijo inverzne iteracije:

## Inverzna iteracija za GEP

izberi začetni vektor  $q_0$

$k = 1, 2, \dots$

reši  $(A - \sigma B)z_k = Bq_{k-1}$

$q_k = z_k / \|z_k\|$

V primeru, ko je  $B$  nesingularna, je to ekvivalentno inverzni iteraciji za  $B^{-1}A$ .

# Posplošitev Rayleighovega kvocienta

Za  $Ax = \lambda Bx$ , kjer je  $A = A^T$  in  $B$  s.p.d., definiramo

$$\rho(x, A, B) = \frac{x^T Ax}{x^T Bx}.$$

Podobno kot za simetričen problem velja  $\lambda_n \leq \rho(x, A, B) \leq \lambda_1$ .

# Posplošitev Rayleighovega kvocienta

Za  $Ax = \lambda Bx$ , kjer je  $A = A^T$  in  $B$  s.p.d., definiramo

$$\rho(x, A, B) = \frac{x^T Ax}{x^T Bx}.$$

Podobno kot za simetričen problem velja  $\lambda_n \leq \rho(x, A, B) \leq \lambda_1$ .

## Lema

*Posplošeni Rayleighov kvocient  $\rho(x, A, B)$  vrne skalar  $\lambda$ , ki minimizira*

$$\|Ax - \lambda Bx\|_{B^{-1}}, \quad \text{kjer je } \|z\|_{B^{-1}}^2 = z^T B^{-1} z.$$

# Posplošitev Rayleighovega kvocienta

Za  $Ax = \lambda Bx$ , kjer je  $A = A^T$  in  $B$  s.p.d., definiramo

$$\rho(x, A, B) = \frac{x^T Ax}{x^T Bx}.$$

Podobno kot za simetričen problem velja  $\lambda_n \leq \rho(x, A, B) \leq \lambda_1$ .

## Lema

*Posplošeni Rayleighov kvocient  $\rho(x, A, B)$  vrne skalar  $\lambda$ , ki minimizira*

$$\|Ax - \lambda Bx\|_{B^{-1}}, \quad \text{kjer je } \|z\|_{B^{-1}}^2 = z^T B^{-1} z.$$

## Posplošena Rayleighova iteracija

izberi  $x_0 \neq 0$

$k = 0, 1, \dots$

$$\rho_k = \frac{x_k^T Ax_k}{x_k^T Bx_k}$$

$$\text{reši } (A - \rho_k B)y_{k+1} = Bx_k$$

$$x_{k+1} = y_{k+1} / \|y_{k+1}\|$$

# Singularni šopi

V primeru, ko je  $\det(A - \lambda B) \equiv 0$ , je šop singularen. Sedaj pravimo, da je  $\mu$  lastna vrednost šopa, če velja

$$\text{rang}(A - \mu B) < \max_{\lambda \in \mathbb{C}} \text{rang}(A - \lambda B).$$

To pomeni, da pri lastnih vrednostih **pade rang** šopa. Ta definicija je dobra tudi za regularen primer, saj tam pri lastnih vrednostih matrika  $A - \lambda B$  ni polnega ranga, sicer pa je.

# Singularni šopi

V primeru, ko je  $\det(A - \lambda B) \equiv 0$ , je šop singularen. Sedaj pravimo, da je  $\mu$  lastna vrednost šopa, če velja

$$\text{rang}(A - \mu B) < \max_{\lambda \in \mathbb{C}} \text{rang}(A - \lambda B).$$

To pomeni, da pri lastnih vrednostih **pade rang** šopa. Ta definicija je dobra tudi za regularen primer, saj tam pri lastnih vrednostih matrika  $A - \lambda B$  ni polnega ranga, sicer pa je.

## Zgled

Šop  $A - \lambda B = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} - \lambda \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$  je singularen. Edina lastna vrednost je  $\lambda = 1$ .



# Singularni šopi

V primeru, ko je  $\det(A - \lambda B) \equiv 0$ , je šop singularen. Sedaj pravimo, da je  $\mu$  lastna vrednost šopa, če velja

$$\text{rang}(A - \mu B) < \max_{\lambda \in \mathbb{C}} \text{rang}(A - \lambda B).$$

To pomeni, da pri lastnih vrednostih **pade rang** šopa. Ta definicija je dobra tudi za regularen primer, saj tam pri lastnih vrednostih matrika  $A - \lambda B$  ni polnega ranga, sicer pa je.

## Zgled

Šop  $A - \lambda B = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} - \lambda \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$  je singularen. Edina lastna vrednost je  $\lambda = 1$ .

Tako lahko definiramo lastne vrednosti tudi za šope pravokotnih matrik.