

# *Numerička analiza*

## *23. predavanje*

Saša Singer

`singer@math.hr`

`web.math.hr/~singer`

PMF – Matematički odjel, Zagreb

# Sadržaj predavanja

- Svojstveni problem – osnovna sredstva za rad:
  - Kanonske forme.
    - Gornjetrokutasta i blok-gornjetrokutaste forma.
    - Jordanova forma.
    - Schurova forma i realna Schurova forma.
- QR algoritam:
  - Svođenje na Hessenbergovu formu.  
Trodiagonalizacija.
  - Osnovni QR algoritam.
  - Nesimetrični QR algoritam.

# Kanonske forme

# Svojstvene vrijednosti

Prvo uvedimo malo netipičnu definiciju svojstvenih vrijednosti matrice, koja ne uključuje svojstvene vektore.

**Definicija.** Neka je  $A$  kvadratna matrica reda  $n$ . Polinom

$$p(\lambda) = \det(A - \lambda I)$$

zove se **karakteristični polinom** matrice  $A$ .

Nultočke (korijeni karakterističnog polinoma) su **svojstvene vrijednosti** matrice  $A$ .

Standardna definicija uključuje samo **desne** svojstvene vektore, dok ova definicija omogućava i definiciju **lijevih** svojstvenih vektora.

# Svojstveni vektori

Sad možemo definirati i svojstvene vektore.

**Definicija.** Vektor  $x \neq 0$  koji zadovoljava

$$Ax = \lambda x$$

je desni svojstveni vektor matrice  $A$  za svojstvenu vrijednost  $\lambda$ , a vektor  $y \neq 0$  koji zadovoljava

$$y^* A = \lambda y^*$$

je lijevi svojstveni vektor matrice  $A$  za svojstvenu vrijednost  $\lambda$ .

Ove definicije nisu u suprotnosti sa standardnom definicijom.

## Standardna definicija

**Standardna definicija.** Za par  $(\lambda, x)$ , reći ćemo da je **sojstveni par** (tj.  $x$  je svojstveni vektor, a  $\lambda$  je svojstvena vrijednost) matrice  $A$  ako vrijedi

$$Ax = \lambda x, \quad x \neq 0.$$

Jednostavnim prebacivanjem desne strane na lijevu dobivamo

$$(A - \lambda I)x = 0,$$

pa će taj linearni sustav imati **netrivijalno** rješenje  $x$ , ako i samo ako je matrica sustava **singularna**, što možemo provjeriti računanjem determinante.

## Još malo o svojstvenim vrijednostima

Uočmo neke činjenice vezane uz svojstvene vrijednosti:

- svaka matrica  $A$  reda  $n$  ima **točno**  $n$  svojstvenih vrijednosti (osnovni teorem algebre);
- realna matrica **može** imati kompleksne svojstvene vrijednosti i takve uvijek dolaze u **konjugirano-kompleksnim** parovima.

**Primjer.** Matrica

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

je realna, ali su njezine svojstvene vrijednosti  $\pm i$ .

Desni i lijevi svojstveni vektori mogu biti jednaki. Na primjer, jednaki su za hermitske matrice.

# Kako računati svojstvene vrijednosti i vektore?

Iz uvodnih definicija **nije jasno** kako treba računati svojstvene vrijednosti, ni svojstvene vektore.

- Naizgled jednostavno rješenje je rješavanje nelinearne jednačbe

$$p(\lambda) = 0.$$

Međutim to se **nikad** tako ne radi, jer umjesto realnih svojstvenih vrijednosti možemo dobiti kompleksne.

**Primjer.** Pokušajte numerički izračunati nultočke polinoma

$$p(x) = (x - 1) \cdot (x - 2) \cdots (x - 19) \cdot (x - 20),$$

napisanoga po potencijama od  $x$ .



## “Dobre” forme

Postavlja se pitanje u koju formu treba dovesti matricu  $A$  da joj lako pročitamo svojstvene vrijednosti.

Najjednostavnija forma je **dijagonalna** forma, ali ne mogu se **sve** matrice dijagonalizirati. Na primjer, matrica

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$$

sigurno se **ne** može dijagonalizirati, jer bi njezina dijagonalna forma trebala biti

$$\Lambda = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}.$$

## “Dobre” forme (nastavak)

Ipak i matrica  $A$  je u “dobroj formi”!

- Svojstvene vrijednosti **trokutastih** matrica pišu na dijagonali!

**Ideja.** Treba pronaći transformacije, koje **općenitu** matricu

- dovode u trokutastu formu,
- ne mijenjaju joj svojstvene vrijednosti.

Čak ni to nije dovoljno za “sreću”:

- Ako matrica ima **kompleksnih** svojstvenih vrijednosti, one će morati pisati na njezinoj dijagonali.
- Moramo koristiti **kompleksne transformacije** za realne matrice!

# Blok-gornjetrokutasta forma

Umjesto trokutaste forme, matrica se može dovesti i na **realnu blok-gornjetrokutastu** formu koja ima

- $1 \times 1$  blokove na dijagonali za **realne** svojstvene vrijednosti,
- $2 \times 2$  blokove na dijagonali za konjugirano-kompleksne **parove** svojstvenih vrijednosti.

Takva blok-gornjetrokutasta matrica izgleda ovako:

$$T = \begin{bmatrix} A_{11} & A_{12} & \cdots & A_{1b} \\ & A_{22} & \cdots & A_{2b} \\ & & \ddots & \vdots \\ & & & A_{bb} \end{bmatrix}.$$

# Sličnosti

Determinanta blok-gornjetrokutaste matrice  $T$  je

$$\det(T - \lambda I) = \prod_{k=1}^b \det(A_{kk} - \lambda I),$$

pa smo izbjegli korištenje kompleksne aritmetike.

Osnovne transformacije kojima se matrice dovode na takve kanonske forme su **sličnosti**.

**Definicija:** Neka je  $S$  proizvoljna **nesingularna** matrica, a  $A$  i  $B$  su takve da vrijedi

$$B = S^{-1}AS.$$

Matrice  $A$  i  $B$  zovemo **sličnim matricama**, a  $S$  **sličnošću**.

## Svojstva sličnosti

Propozicija. Ako su matrice  $A$  i  $B$  slične, tj. ako je

$$B = S^{-1}AS,$$

matrice  $A$  i  $B$  imaju **jednake** svojstvene vrijednosti.

Vektor  $x$  je desni svojstveni vektor matrice  $A$ , ako i samo ako je  $S^{-1}x$  desni svojstveni vektor matrice  $B$ .

Nadalje,  $y$  je lijevi svojstveni vektor matrice  $A$ , ako i samo ako je  $S^*y$  lijevi svojstveni vektor matrice  $B$ .

## Svojstva sličnosti

**Dokaz.** Za kvadratne matrice vrijedi Binet–Cauchyjev teorem

$$\det(X \cdot Y) = \det X \cdot \det Y,$$

pa imamo

$$\begin{aligned}\det(B - \lambda I) &= \det(S^{-1}AS - \lambda S^{-1}S) \\ &= \det(S^{-1}(A - \lambda I)S) \\ &= \det(S^{-1}) \det(A - \lambda I) \det S \\ &= \det(A - \lambda I).\end{aligned}$$

Time smo pokazali da  $A$  i  $B$  imaju **isti** svojstveni polinom, pa im i svojstvene vrijednosti moraju biti jednake.

## Svojstva sličnosti

Pokažimo još i vezu svojstvenih vektora. Ako je

$$Ax = \lambda x,$$

onda iz  $B = S^{-1}AS$  izlazi da je  $A = SBS^{-1}$ , pa mora vrijediti

$$SBS^{-1}x = \lambda x.$$

Množenjem prethodne relacije slijeva sa  $S^{-1}$ , dobivamo

$$B(S^{-1}x) = \lambda(S^{-1}x).$$

Čitanjem “natraške” dobivamo i drugu implikaciju.

Za lijeve svojstvene vektore rezultat se dobiva na sličan način.

## Svojstva sličnosti

Neka je

$$y^* A = \lambda y^*.$$

Tada je

$$y^* S B S^{-1} = \lambda y^*.$$

Množenjem zdesna sa  $S$  dobivamo

$$(y^* S) B = \lambda (y^* S),$$

pa zaključujemo da je  $S^* y$  lijevi svojstveni vektor za  $B$ .

Obratnim čitanjem dobijemo drugi smjer dokaza. ■



## Vrijedi li obrat?

**Problem.** Jesu li matrice koje imaju **iste** svojstvene vrijednosti **slične**, tj. vrijedi li na neki način obrat gornjeg teorema?

Obrat **ne vrijedi!** Na primjer, matrice

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \quad \text{i} \quad B = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$$

imaju **dvostruku** svojstvenu vrijednost 1.

- $A$  ima samo **jedan** desni svojstveni vektor  $e_1$  i samo **jedan** lijevi svojstveni vektor  $e_2$ .
- $B$  ima **dva** desna ( $e_1$  i  $e_2$ ) i **dva** lijeva svojstvena vektora ( $e_1$  i  $e_2$ ).

**Zaključak.** Matrice  $A$  i  $B$  **ne** mogu biti slične.

# Jordanova forma

Jedan od osnovnih teorema koji daje kanonsku strukturu matrice je **Jordanov teorem**, koji, gotovo u potpunosti,

• karakterizira formu matrice **najbližu** dijagonalnoj, za matrice koje se ne mogu dijagonalizirati.

**Teorem (Jordanova forma)**. Neka je  $A$  kvadratna matrica reda  $n$ . Tada postoji **nesingularna** matrica  $S$ , takva da je

$$S^{-1}AS = J,$$

pri čemu je  $J$  tzv. **Jordanova forma**, tj.  $J$  je **blok-dijagonalna**,

$$J = \text{diag}(J_{n_1}(\lambda_1), J_{n_2}(\lambda_2), \dots, J_{n_k}(\lambda_k)),$$

gdje je  $J_{n_i}(\lambda_i)$  matrica reda  $n_i, \dots$

## Jordanova forma (nastavak)

... oblika

$$J_{n_i}(\lambda_i) = \begin{bmatrix} \lambda_i & 1 & & & \\ & \lambda_i & 1 & & \\ & & \ddots & \ddots & \\ & & & \lambda_i & 1 \\ & & & & \lambda_i \end{bmatrix}.$$

Matrica  $J$  je **jedinstvena**, do na permutaciju dijagonalnih blokova. ■

Svaki  $J_{n_i}$  zove se **Jordanov blok** i njegova svojstvena vrijednost  $\lambda_i$  ima **algebarsku kratnost**  $n_i$ .

Zbroj svih redova  $n_i$  za **iste** vrijednosti  $\lambda_i$  zove se **algebarska kratnost** svojstvene vrijednosti  $\lambda = \lambda_i$ .

## Dijagonalizibilnost, defektne matrice, ...

Navedimo još neke činjenice koje proizlaze iz Jordanove forme.

- Ako je  $n_i = 1$  i  $\lambda_i$  se pojavljuje u samo jednom bloku, onda je  $\lambda_i$  **jednostruka** svojstvena vrijednost.
- Ako su sve svojstvene vrijednosti u matrici  $J$  jednostruke, onda je  $J$  **dijagonalna**, tj.  $A$  se može **dijagonalizirati**.
- Ako postoji barem jedan blok  $J_{n_i}$  reda barem  $2$ ,  $A$  je **defektna matrica**.
- Bitno svojstvo defektnih matrica je da **nemaju** punu bazu svojstvenih vektora.
- Broj svojstvenih vektora za svojstvenu vrijednost  $\lambda$  zove se **geometrijska kratnost** svojstvene vrijednosti.

# Koje se matrice mogu dijagonalizirati?

Ipak, mnoge se matrice mogu dijagonalizirati.

Posljedica Jordanovog teorema je da se sigurno mogu dijagonalizirati

- matrice koje imaju samo **različite** svojstvene vrijednosti.

Nadalje, postoje i matrice, koje možda imaju iste svojstvene vrijednosti, a još uvijek se mogu dijagonalizirati.

- Najšira klasa takvih matrica su **normalne matrice**, tj. matrice za koje vrijedi

$$N^*N = NN^*.$$

# Primjer

Za matricu

$$A = \begin{bmatrix} \frac{7}{4} & \frac{3}{4} & -\frac{1}{4} & -\frac{1}{4} & -\frac{1}{4} & \frac{1}{4} \\ 0 & 2 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ -\frac{1}{2} & -\frac{1}{2} & \frac{5}{2} & \frac{1}{2} & -\frac{1}{2} & \frac{1}{2} \\ -\frac{1}{2} & -\frac{1}{2} & -\frac{1}{2} & \frac{5}{2} & \frac{1}{2} & \frac{1}{2} \\ -\frac{1}{4} & -\frac{1}{4} & -\frac{1}{4} & -\frac{1}{4} & \frac{11}{4} & \frac{1}{4} \\ -\frac{3}{2} & -\frac{1}{2} & -\frac{1}{2} & \frac{1}{2} & \frac{1}{2} & \frac{7}{2} \end{bmatrix}$$

Su ...

## Primjer

... matrice  $J$  i  $S$  jednake

$$J = \begin{bmatrix} 2 & 1 & & & & \\ & 2 & & & & \\ - & - & 3 & 1 & & - \\ & & & 3 & 1 & \\ & & & & 3 & \\ - & - & - & - & - & - \\ & & & & & 2 \end{bmatrix}, \quad S = \begin{bmatrix} 1 & & & & & 1 \\ & 1 & & & & 1 \\ & & 1 & & & 1 \\ & & & 1 & & 1 \\ & & & & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 & 1 & 1 & 1 \end{bmatrix}.$$

Primijetite da **2 nije jednostruka**, nego trostruka svojstvena vrijednost matrice  $A$ .

# Puna baza svojstvenih vektora

Propozicija. Jordanov blok  $J_{n_i}(\lambda_i)$  ima

- samo jedan desni svojstveni vektor, i to je  $e_1$ ,
- i samo jedan lijevi svojstveni vektor, i to je  $e_{n_i}$ .

Dokaz se provodi računanjem  $x$  iz

$$(J_{n_i}(\lambda_i) - \lambda I)x = 0$$

za desni svojstveni vektor. Na sličan način se dobije i za lijevi svojstveni vektor. ■

Prema prethodnoj propoziciji odmah slijedi da se, čim postoji Jordanov blok veličine barem 2, matrica se **ne može** dijagonalizirati!



## Jordanova forma — da ili ne?

Ipak, Jordanova forma je **nekorisna** u numeričkom računanju.

- Neka je  $J_n(0)$  Jordanov blok reda  $n$  za svojstvenu vrijednost  $0$ ,

$$J_n(0) = \begin{bmatrix} 0 & 1 & & & \\ & 0 & 1 & & \\ & & \ddots & \ddots & \\ & & & 0 & 1 \\ & & & & 0 \end{bmatrix}.$$

Ako, za  $i = 1, \dots, n$ , na  $i$ -tom mjestu na dijagonali dodamo  $i \cdot \varepsilon$ , pri čemu je  $0 < \varepsilon \ll 1$ , onda smo tom **malom perturbacijom** potpuno promijenili karakter matrice.

## Jordanova forma — da ili ne?

Umjesto  $J_n(0)$ , imamo

$$J'_n(0) = J_n(0) + \delta J_n(0) = \begin{bmatrix} \varepsilon & 1 & & & \\ & 2\varepsilon & 1 & & \\ & & \ddots & \ddots & \\ & & & (n-1)\varepsilon & 1 \\ & & & & n\varepsilon \end{bmatrix}.$$

Jordanova forma te malo perturbirane matrice je **dijagonalna**,

$$J'_n(0) = \text{diag}(\varepsilon, 2\varepsilon, \dots, (n-1)\varepsilon, n\varepsilon).$$

## Jordanova forma — da ili ne?

Drugi razlog što se ne koristi Jordanova forma je:

- ona se **ne može stabilno** izračunati, tj. kad završimo s računanjem  $S$  i  $J$ , ne može se garantirati da vrijedi

$$S^{-1}(A + \delta A)S = J$$

za neki mali  $\delta A$ .

Umjesto Jordanove forme, u numeričkom se računanju koristi **Schurova forma**. Glavno svojstvo:

- Umjesto **nesingularne** matrice  $S$ , koja može biti proizvoljno **loše uvjetovana**,
- koristi se **unitarna** matrica  $Q$ , samo dobivena forma više nije kompaktna.

# Schurova forma

**Teorem (Schurova kanonska forma).** Neka je dana matrica  $A$  reda  $n$ . Tada postoje **unitarna** matrica  $Q$  i **gornjetrokutasta** matrica  $T$ , takve da vrijedi

$$Q^* A Q = T.$$

Svojstvene vrijednosti matrice  $A$  su dijagonalni elementi matrice  $T$ .

**Dokaz.** Provodi se indukcijom po redu matrice  $A$ . Za **bazu indukcije** uzmemo  $n = 1$ . Tada, očito, možemo uzeti  $Q = Q^* = 1$ .

## Schurova forma (nastavak)

**Korak indukcije.** Neka je  $\lambda$  proizvoljna svojstvena vrijednost, a  $u$  pripadni svojstveni vektor takav da je  $\|u\|_2 = 1$ . Svojstveni vektor  $u$  se može dopuniti matricom  $\tilde{U}$  do unitarne matrice  $U$ ,

$$U = [u, \tilde{U}].$$

Tada vrijedi

$$U^*AU = \begin{bmatrix} u^* \\ \tilde{U}^* \end{bmatrix} A[u, \tilde{U}] = \begin{bmatrix} u^*Au & u^*A\tilde{U} \\ \tilde{U}^*Au & \tilde{U}^*A\tilde{U} \end{bmatrix}.$$

Budući da je  $u$  jedinični svojstveni vektor za  $\lambda$ , imamo

$$u^*Au = u^*\lambda u = \lambda\|u\|_2^2 = \lambda.$$

## Schurova forma (nastavak)

Nadalje, vrijedi

$$\tilde{U}^* Au = \tilde{U}^* \lambda u = \lambda \cdot 0 = 0,$$

jer su stupci matrice  $\tilde{U}$  ortogonalni na  $u$ . Prema tome, relaciju možemo pisati kao

$$U^* AU = \begin{bmatrix} \lambda & u^* A\tilde{U} \\ 0 & \tilde{U}^* A\tilde{U} \end{bmatrix}.$$

Ako vrijedi pretpostavka indukcije, da svaku matricu reda  $n - 1$  možemo napisati u traženoj formi, onda to možemo napraviti i s matricom  $\tilde{U}^* A\tilde{U}$ .

## Schurova forma (nastavak)

Dakle,

$$\tilde{U}^* A \tilde{U} = P^* \tilde{T} P,$$

pri čemu je  $P$  unitarna matrica, a  $\tilde{T}$  gornjetrokutasta.

Uvrštavanjem u prethodnu jednadžbu, imamo

$$U^* A U = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & P \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \lambda & u^* A \tilde{U} P \\ 0 & \tilde{T} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & P^* \end{bmatrix},$$

čime je teorem dokazan. ■

Uočimo da Schurova forma **nije jedinstvena**, jer svojstvene vrijednosti se na dijagonali mogu pojaviti u **bilo kojem** poretku.

# Realna Schurova forma

Nadalje, Schurova forma može voditi na **kompleksnu** gornjetrokutastu matricu  $T$ , čak i onda kad je  $A$  realna.

Zbog efikasnosti računanja uvodi se **realna Schurova forma**.

**Teorem (Realna Schurova forma)**. Ako je  $A$  **realna** matrica reda  $n$ , postoji **ortogonalna** matrica  $V$  takva da je

$$V^T A V = T,$$

gdje je  $T$  **realna blok-gornjetrokutasta** s dijagonalnim blokovima  $1 \times 1$  ili  $2 \times 2$ . Njezine svojstvene vrijednosti su svojstvene vrijednosti dijagonalnih blokova, s time da **realne** svojstvene vrijednosti odgovaraju  $1 \times 1$  blokovima, a **konjugirano-kompleksni** parovi odgovaraju  $2 \times 2$  blokovima.



## Realna Schurova forma

**Dokaz.** Ide indukcijom, slično kao u prethodnom teoremu.

Ako je  $\lambda$  realna svojstvena vrijednost, korak u dokazu ekvivalentan je onome u prethodnom teoremu.

Prema tome, pretpostavimo da je  $\lambda$  kompleksna svojstvena vrijednost. Tada je njezin svojstveni vektor  $u$  nužno kompleksan. Neka je

$$Au = \lambda u.$$

Iz prethodne relacije, konjugiranjem dobivamo

$$\begin{aligned}\overline{Au} &= \overline{A} \bar{u} = (A \text{ je realna}) = A \bar{u} \\ &= \overline{\lambda u} = \bar{\lambda} \bar{u}.\end{aligned}$$

Iz desnih strana slijedi da je  $(\bar{\lambda}, \bar{u})$ , također, svojstveni par.

# Realna Schurova forma

Neka je  $u_R$  realni, a  $u_I$  imaginarni dio vektora  $u$ :

$$u_R = \frac{1}{2}(u + \bar{u}), \quad u_I = \frac{1}{2i}(u - \bar{u}).$$

Očito, tada vrijedi da

•  $u$  i  $\bar{u}$  razapinju isti potprostor kao i  $u_R$  i  $u_I$ .

To je dvodimenzionalni potprostor za koji tvrdimo da je **invarijantni potprostor**.

Za potprostor  $X$  reći ćemo da je **invarijantan** za  $A$  ako vrijedi

$$AX \subseteq X,$$

tj. ako za svaki  $x \in X$  vrijedi da je  $Ax \in X$ .

# Realna Schurova forma

Svaki vektor  $x \in X$ ,  $X = \text{span}\{u, \bar{u}\}$ , možemo napisati kao

$$x = \alpha u + \beta \bar{u},$$

pri čemu su  $\alpha$  i  $\beta$  skalari. Tada vrijedi

$$Ax = A(\alpha u + \beta \bar{u}) = \alpha \lambda u + \beta \bar{\lambda} \bar{u},$$

pa je to opet linearna kombinacija vektora iz  $X$ .

Označimo realnu matricu

$$\tilde{U} = [u_R, u_I],$$

i napravimo (skraćenu) QR faktorizaciju matrice  $\tilde{U}$  (onu koja ima samo dva stupca).

# Realna Schurova forma

Tada vrijedi

$$\text{span}\{Q\} = \text{span}\{u_R, u_I\},$$

pa je i to invarijantan potprostor. Izaberimo  $\tilde{Q}$  tako da  $Q$  dopunimo do ortogonalne baze  $U$ , tj.

$$U = [Q, \tilde{Q}].$$

Nadalje,

$$U^T A U = \begin{bmatrix} Q^T \\ \tilde{Q}^T \end{bmatrix} A [Q, \tilde{Q}] = \begin{bmatrix} Q^T A Q & Q^T A \tilde{Q} \\ \tilde{Q}^T A Q & \tilde{Q}^T A \tilde{Q} \end{bmatrix}.$$

## Realna Schurova forma

Budući da  $Q$  razapinje invarijantni potprostor, postoji  $2 \times 2$  matrica  $B$  takva da vrijedi

$$AQ = QB.$$

Onda blokove u relaciji za  $U^T AU$  možemo napisati kao

$$Q^T AQ = Q^T QB = B, \quad \tilde{Q}^T AQ = \tilde{Q}^T QB = 0.$$

Prema tome, izlazi

$$U^T AU = \begin{bmatrix} B & Q^T A\tilde{Q} \\ 0 & \tilde{Q}^T A\tilde{Q} \end{bmatrix}.$$

Sada iskoristimo korak indukcije na matrici  $\tilde{Q}^T A\tilde{Q}$ . ■

## Čitanje svojstvenih vektora

Ako smo matricu doveli u Schurovu formu, kako ćemo pronaći njezine svojstvene vektore?

Iz **sličnosti** znamo da su svojstveni vektori matrica  $T$  i  $A$  jednostavno vezani, tj. ako je

$$Tx = \lambda x,$$

onda je

$$AQx = QTx = \lambda Qx,$$

pa je  $Qx$  svojstveni vektor matrice  $A$ .

Ostaje nam samo pročitati svojstvene vektore matrice  $T$  iz njezine **trokutaste forme**.

# Čitanje svojstvenih vektora

Jednostavnosti radi, pretpostavimo da tražimo svojstveni vektor za **jednostruku** svojstvenu vrijednost  $\lambda = t_{ii}$ .

Linearni sustav za svojstvene vektore glasi  $(T - \lambda I)x = 0$ , odnosno, u blok formi

$$0 = \begin{bmatrix} T_{11} - \lambda I & T_{12} & T_{13} \\ 0 & 0 & T_{23} \\ 0 & 0 & T_{33} - \lambda I \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix},$$

pri čemu je

- $T_{11}$  matrica reda  $i - 1$ ,
- $T_{22} = 0$  reda 1,
- $T_{33}$  reda  $(n - i)$ .

## Čitanje svojstvenih vektora

Blok vektori  $x_1$ ,  $x_2$  i  $x_3$ , redom, odgovaraju dimenzijama matrica  $T_{11}$ ,  $T_{22}$  i  $T_{33}$ .

Budući da je  $\lambda$  **jednostruka**, onda su matrice  $T_{33} - \lambda I$  i  $T_{11} - \lambda I$  **nesingularne**, pa iz posljednje blok-jednadžbe slijedi da mora biti

$$x_3 = 0,$$

a iz prve blok jednadžbe slijedi da je

$$(T_{11} - \lambda I)x_1 = -T_{12}x_2.$$

Broj  $x_2$  možemo proizvoljno odabrati, tako da vektor  $x$  nije **nul-vektor**.



# Čitanje svojstvenih vektora

Recimo, uzmimo  $x_2 = 1$ . Tada izlazi da je

$$x_1 = -(T_{11} - \lambda I)^{-1}T_{12}.$$

Prema tome, svojstveni vektor za svojstvenu vrijednost  $\lambda$  je

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

Drugim riječima, da bismo dobili svojstveni vektor  $x$ , moramo riješiti **trokutasti** linearni sustav za  $x_1$ .

Računanje svojstvenog vektora za **kompleksnu** svojstvenu vrijednost zahtijeva rješavanje blok-gornjetrokutastog sustava.

# Svođenje na Hessenbergovu i trodijagonalnu formu

# Podjela svojstvenog problema

Ima mnogo podjela algoritama prema vrsti svojstvenog problema. Navedimo neke od njih. Postoje algoritmi za:

- (puni) **simetrični** svojstveni problem,
- (puni) **nesimetrični** svojstveni problem,
- za **matrične parove** (engl. matrix pairs, pencils)

$$Kx = \lambda Mx,$$

(najčešće je jedna od matrica,  $M$ , pozitivno definitna),

- svojstveni problem za velike **rijetke** matrice (i simetrične i nesimetrične),
- matrice sa **specijalnom strukturom** (antisimetrične, palindromne, hamiltonovske, ... ).

## Podjela svojstvenog problema

Nadalje, algoritmi se dijele i prema tome

- **koliko** svojstvenih vrijednosti želimo izračunati.

Postoje algoritmi koji računaju:

- **sve** svojstvene vrijednosti,
- **najmanju/najveću** svojstvenu vrijednost,
- ili **nekoliko** najmanjih/najvećih svojstvenih vrijednosti (po apsolutnoj vrijednosti),
- te svojstvene vrijednosti **najbliže** nekom zadanom broju.

Za hermitske matrice:

- sve svojstvene vrijednosti iz **nekog intervala** — tipična primjena je na matricama u tridijagonalnoj formi.

# Svojstveni problem za pune matrice

Algoritmi i za (puni) **simetrični** i za **nesimetrični** svojstveni problem, najčešće, zbog **efikasnosti**

- rade na matricama u “**kondenziranoj**” formi.

Iznimka je

- **Jacobijev** algoritam u hermitskom slučaju, odnosno, norm-reducirajući algoritmi tipa **Eberlein** u nesimetričnom slučaju.

**Kondenzirana** forma za nesimetrični problem je

- **Hessenbergova** forma,

koja se u simetričnom slučaju svodi na

- **trodiagonalnu** formu.

# Hessenbergova forma

**Definicija.** Za matricu  $A$  ćemo reći da je u **gornjoj Hessenbergovoj formi** ako vrijedi

$$a_{ij} = 0, \quad \text{za } i - j \geq 2,$$

tj. matrica  $A$  je gornjetrokutasta i ima još **jednu** sporednu dijagonalu **ispod** glavne.

Svođenje na Hessenbergovu formu provodi se

- korištenjem **unitarnih** sličnosti, tj. traži se unitarna matrica  $Q$  takva da je  $QAQ^*$  gornja Hessenbergova.
- Ideja redukcije vrlo je slična **QR faktorizaciji**, samo se norma stupca, s jedne strane, umjesto na dijagonalni element, “nabacuje” na element **ispod** glavne dijagonale.

# Kako do Hessenbergove forme?

Primjer. Pokažimo to na primjeru realne  $4 \times 4$  matrice  $A$ :

$$A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & a_{14} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & a_{24} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} & a_{34} \\ a_{41} & a_{42} & a_{43} & a_{44} \end{bmatrix}.$$

Korištenjem Householderovog reflektora  $H_1$

$$Q_1 = \begin{bmatrix} 1 & \\ & H_1 \end{bmatrix},$$

možemo poništiti elemente prvog stupca u matrici  $A$ , od mjesta 3 do  $n$  (ovdje je  $n = 4$ ),

# Kako do Hessenbergove forme?

pa imamo

$$Q_1 A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & a_{14} \\ a_{21}^{(1)} & a_{22}^{(1)} & a_{23}^{(1)} & a_{24}^{(1)} \\ 0 & a_{32}^{(1)} & a_{33}^{(1)} & a_{34}^{(1)} \\ 0 & a_{42}^{(1)} & a_{43}^{(1)} & a_{44}^{(1)} \end{bmatrix} \cdot$$

Nakon toga primijenimo matricu  $Q_1^T$  zdesna, pa dobijemo

$$Q_1 A Q_1^T = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12}^{(2)} & a_{13}^{(2)} & a_{14}^{(2)} \\ a_{21}^{(1)} & a_{22}^{(2)} & a_{23}^{(2)} & a_{24}^{(2)} \\ 0 & a_{32}^{(2)} & a_{33}^{(2)} & a_{34}^{(2)} \\ 0 & a_{42}^{(2)} & a_{43}^{(2)} & a_{44}^{(2)} \end{bmatrix} \cdot$$



## Kako do Hessenbergove forme?

Nakon toga biramo ortogonalnu matricu

$$Q_2 = \begin{bmatrix} I_2 & \\ & H_2 \end{bmatrix},$$

takvu da poništi elemente drugog stupca koji se nalaze od mjesta 4 do  $n$  (ovdje je  $n = 4$ ),

$$Q_2 Q_1 A Q_1^T = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12}^{(2)} & a_{13}^{(2)} & a_{14}^{(2)} \\ a_{21}^{(1)} & a_{22}^{(2)} & a_{23}^{(2)} & a_{24}^{(2)} \\ 0 & a_{32}^{(3)} & a_{33}^{(3)} & a_{34}^{(3)} \\ 0 & 0 & a_{43}^{(3)} & a_{44}^{(3)} \end{bmatrix}.$$

## Kako do Hessenbergove forme?

Transformaciju  $Q_2^T$  moramo primijeniti i **zdesna**

$$Q_2 Q_1 A Q_1^T Q_2^T = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12}^{(2)} & a_{13}^{(4)} & a_{14}^{(4)} \\ a_{21}^{(1)} & a_{22}^{(2)} & a_{23}^{(4)} & a_{24}^{(4)} \\ 0 & a_{32}^{(3)} & a_{33}^{(4)} & a_{34}^{(4)} \\ 0 & 0 & a_{43}^{(4)} & a_{44}^{(4)} \end{bmatrix} .$$

Time smo završili postupak.

Postupak smo mogli, umjesto Householderovim reflektorima, provesti i **Givensovima rotacijama**.

## Simetrična Hessenbergova forma

Ako je matrica  $A$  bila **simetrična**, onda je simetrična i njezina Hessenbergova forma

$$Q_{n-2} \cdots Q_1 A Q_1^T \cdots Q_{n-2}^T,$$

pa je svođenje na Hessenbergovu formu, zapravo, **trodijagonalizacija**.

Nadalje, Householderovi reflektori su i sami simetrične matrice, pa je

$$Q_{n-2} \cdots Q_1 A Q_1^T \cdots Q_{n-2}^T = Q_{n-2} \cdots Q_1 A Q_1 \cdots Q_{n-2}.$$

## Svojstvo Hessenbergove forme

**Teorem.** Ako je  $A$  gornja Hessenbergova, onda je  $Q$  u njezinoj QR faktorizaciji

$$A = QR,$$

također, gornja Hessenbergova matrica.

**Dokaz.** To se najlakše vidi ako QR faktorizaciju provodimo rotacijama, pa ona redom zahvaća

- retke 1 i 2 za poništavanje elementa u 1. stupcu,
- retke 2 i 3 za poništavanje elementa u 2. stupcu, ... ■

Prehodni teorem garantira i da je matrica  $RQ$  gornja Hessenbergova, jer je to produkt gornjetrokutaste i gornje Hessenbergove matrice — bitno je za čuvanje strukture matrica pri korištenju QR algoritma.

# Osnovni QR algoritam

# Osnovni QR algoritam

QR algoritam je

- jedna je od najpoznatijih metoda za računanje svojstvenih vrijednosti matrica,
- otkrili su je nezavisno John Francis i Vera Kublanovskaja 1961–1962.

QR algoritam bez pomaka. Za danu nesimetričnu matricu  $A_0$  iteriramo:

$$i = 0$$

ponavlja

faktoriziraj  $A_i = Q_i R_i$  /\* QR faktorizacija \*/

$$A_{i+1} = R_i Q_i$$

$$i = i + 1$$

do konvergencije

## QR algoritam i sličnost

**Propozicija.** Sve matrice  $A_i$  dobivene prethodnim algoritmom su **unitarno** slične matrici  $A_0$ .

**Dokaz.** Budući da je

$$Q_i^* A_i = R_i,$$

uvrštavanjem u relaciju za  $A_{i+1}$  dobivamo

$$A_{i+1} = Q_i^* A_i Q_i. \quad \blacksquare$$

QR algoritam je “najsretniji” kad mu damo **singularnu** matricu, jer je QR faktorizacija otkriva u **jednom** koraku. Nakon toga radi **deflaciju**.

Algoritmu dodati **pomake** (engl. shifts).

## QR algoritam s pomacima

Ako su svojstvene vrijednosti matrice  $A$  jednake  $\lambda_i$ , onda su svojstvene vrijednosti matrice  $A - \sigma I$  jednake  $\lambda_i - \sigma$ .

Ideja: pomak  $\sigma$  birati “blizu” svojstvenim vrijednostima.

Posljedica. Ubrzavanje konvergencije!

QR algoritam s pomacima. Za danu nesimetričnu matricu  $A_0$  iteriramo:

$$i = 0$$

ponavlja

izaberi pomak  $\sigma_i$  /\* blizu svojstvene vrijednosti \*/

faktoriziraj  $A_i - \sigma_i I = Q_i R_i$  /\* QR faktorizacija \*/

$$A_{i+1} = R_i Q_i + \sigma_i I$$

$$i = i + 1$$

do konvergencije



## QR algoritam s pomacima i sličnost

**Propozicija.** Matrice  $A_{i+1}$  i  $A_i$  dobivene QR iteracijama s pomakom su **unitarno** slične.

**Dokaz.** Iz

$$Q_i R_i = A_i - \sigma_i I$$

dobivamo da je

$$R_i = Q_i^* (A_i - \sigma_i I),$$

pa onda izlazi

$$A_{i+1} = R_i Q_i + \sigma_i I = (Q_i^* (A_i - \sigma_i I)) Q_i + \sigma_i I = Q_i^* A_i Q_i.$$



# Problemi QR algoritma

Problemi koje treba uočiti:

- QR faktorizacija pune matrice traje  $\mathcal{O}(n^3)$  operacija po faktorizaciji. Ako napravimo pomak **jednak** svojstvenoj vrijednosti, možemo ju otkriti u **jednom koraku** – ukupno trajanje QR iteracija bilo bi  $\mathcal{O}(n^4)$ .

**Rješenje:** raditi na matrici u Hessenbergovoj formi.

- Kako treba izabrati **pomak**  $\sigma_i$  da bi se ubrzala konvergencija u slučaju kompleksne svojstvene vrijednosti, ako je matrica bila realna? Kompleksni pomak nije dobar izbor!
- Kako treba birati pomak u slučaju hermitskih matrica?
- Kako prepoznati **konvergenciju** prema realnoj Schurovoj formi?

# Nesimetrični QR algoritam

## Implicitni Q teorem

Za implementaciju pomaka u QR metodi i za simetrične i za nesimetrične matrice, potreban nam je sljedeći teorem.

**Teorem (Implicitni Q teorem).** Neka je  $Q^T A Q = H$  nereducirana **gornja Hessenbergova matrica**. Stupci matrice  $Q$ , od drugog do  $n$ -tog, **jedinstveno** su određeni (do na znak) **prvim** stupcem matrice  $Q$ . ■

**Nereducirana =  $H$  nema nula** na najdonjoj dijagonali.

Dokaz teorema, recimo, pogledati u knjizi: J. W. Demmel, “Applied Numerical Linear Algebra” (str. 168).

Prethodni teorem kaže kako se računa matrica  $Q_i$  u QR algoritmu.

## Implicitni $Q$ teorem — primjena

Iz  $A_i$  se izračuna sljedeća iteracija  $A_{i+1} = Q_i^T A_i Q_i$  ovako:

- prvi stupac matrice  $Q_i$  je **paralelan** s prvim stupcem matrice  $A_i - \sigma_i I$ , jedino mu je norma jednaka 1, tj.
  - treba samo normirati prvi stupac od  $A_i - \sigma_i I$ ;
- ostali stupci matrice  $Q_i$  računaju se tako da  $Q_i$  bude **ortogonalna**, a  $A_{i+1}$  je nereducirana Hessenbergova.

Prema implicitnom  $Q$  teoremu, tada znamo da smo  $A_{i+1}$  korektno izračunali, jer je  $Q_i$  jedinstvena do na predznak stupaca.

## Jednostruki pomak

Ako su svojstvene vrijednosti **jednostruke**, onda bismo mogli raditi tzv. **jednostruke** pomake (engl. single shift).

Promotrimo algoritam na **realnoj** matrici reda 6. Neka je, zasad,  $Q_1$  rotacija

$$Q_1 = \begin{bmatrix} c_1 & -s_1 & & & & \\ s_1 & c_1 & & & & \\ & & 1 & & & \\ & & & 1 & & \\ & & & & 1 & \\ & & & & & 1 \end{bmatrix},$$

i neka je  $A$  gornja Hessenbergova.

## Jednostruki pomak

Djelovanjem s  $Q_1^T$  s lijeva i  $Q_1$  zdesna, transformirana matrica  $A$ , u oznaci  $A_1$ , poprima sljedeći oblik

$$A_1 = Q_1^T A Q_1 = \begin{bmatrix} * & * & * & * & * & * \\ * & * & * & * & * & * \\ \star & * & * & * & * & * \\ & & * & * & * & * \\ & & & * & * & * \\ & & & & * & * \end{bmatrix} .$$

Pritom,  $\star$  označava element koji je prije transformacije bio 0, međutim, djelovanjem transformacije **presta**o je biti 0.

## Jednostruki pomak

“Izbočinu” (engl. bulge) ★ treba “istjerivati” (engl. chasing the bulge) izvan matrice i to tako da slijeva uzmemo rotaciju  $Q_2^T$  u  $(2, 3)$  ravnini, koja će **poništiti** taj novostvoreni element.

Naravno, istom rotacijom (samo transponiranom) moramo djelovati i zdesna. Novi  $Q_2$  izgleda ovako

$$Q_2 = \begin{bmatrix} 1 & & & & & & \\ & c_2 & -s_2 & & & & \\ & s_2 & c_2 & & & & \\ & & & 1 & & & \\ & & & & 1 & & \\ & & & & & 1 & \\ & & & & & & 1 \end{bmatrix} .$$



## Jednostruki pomak

Nakon djelovanja s  $Q_2^T$  slijeva, dobivamo

$$A_2 = Q_2^T A_1 = \begin{bmatrix} * & * & * & * & * & * \\ * & * & * & * & * & * \\ & * & * & * & * & * \\ & & * & * & * & * \\ & & & * & * & * \\ & & & & * & * \end{bmatrix} .$$

## Jednostruki pomak

Međutim, nakon primjene  $Q_2$  zdesna, imamo

$$A_2 = Q_2^T A_1 Q_2 = \begin{bmatrix} * & * & * & * & * & * \\ * & * & * & * & * & * \\ & * & * & * & * & * \\ & * & * & * & * & * \\ & & * & * & * & * \\ & & & * & * & * \\ & & & & * & * \end{bmatrix},$$

što znači da se “izbočina” **pomaknula** jedno mjesto dolje i desno.

## Jednostruki pomak

U sljedećem koraku, poništimo tu izbočinu korištenjem Givensove rotacije u ravnini (3, 4),

$$Q_3 = \begin{bmatrix} 1 & & & & & \\ & 1 & & & & \\ & & c_3 & -s_3 & & \\ & & s_3 & c_3 & & \\ & & & & 1 & \\ & & & & & 1 \end{bmatrix} .$$

Algoritam ponavljamo dok posljednje izbočenje ne izbacimo **izvan** matrice. To će se dogoditi djelovanjem rotacije  $Q_5$  u (5, 6) ravnini i matrica  $A_5 = Q_5^T A_4 Q_5$  će ponovno biti u gornjoj Hessenbergovoj formi.

## Jednostruki pomak

Primijetimo da je djelovanje na matricu  $A$  bilo ovim redom

$$Q^T A Q = (Q_1 Q_2 Q_3 Q_4 Q_5)^T A Q_1 Q_2 Q_3 Q_4 Q_5,$$

i da je dobivena matrica  $Q^T A Q$  opet gornja Hessenbergova. Uočimo još i izgled konačne matrice  $Q$ ,

$$Q = \begin{bmatrix} c_1 & * & * & * & * & * \\ s_1 & * & * & * & * & * \\ & s_2 & * & * & * & * \\ & & s_3 & * & * & * \\ & & & s_4 & * & * \\ & & & & s_5 & * \end{bmatrix}.$$

## Jednostruki pomak

Prvi stupac od  $Q$  određuje, do na znak, sve ostale stupce u  $Q$  (implicitni Q teorem). Prvi stupac matrice  $Q$  izabrat ćemo tako da je

- **proporcionalan** s prvim stupcem  $A - \sigma I$ .

To znači da je naš  $Q$  jednak onome koji bi bio dobiven QR faktorizacijom od  $A - \sigma I$ .

Ipak, u praksi se obično ne koriste jednostruki pomaci, jer **dvostruki** pomaci imaju bolja svojstva (brža konvergencija).

## Dvostruki pomak

Ako je matrica  $A = A_0$  realna, a ima kompleksnih svojstvenih vrijednosti, treba napraviti pomak za  $\sigma$  i  $\bar{\sigma}$

$$A_0 - \sigma I = Q_1 R_1,$$

$$A_1 = R_1 Q_1 + \sigma I,$$

$$A_1 - \bar{\sigma} I = Q_2 R_2,$$

$$A_2 = R_2 Q_2 + \bar{\sigma} I.$$

Odatle odmah izlazi da je  $A_2 = Q_2^T Q_1^T A_0 Q_1 Q_2$ .

**Lema.** Matrice  $Q_1$  i  $Q_2$  možemo izabrati tako da vrijedi

- $Q_1 Q_2$  je realna, pa je i  $A_2$  realna,
- prvi stupac matrice  $Q_1 Q_2$  se lako računa.

## Dvostruki pomak

**Dokaz.** Redom, iz prve dvije transformacije izlazi

$$\begin{aligned} Q_1 Q_2 R_2 R_1 &= Q_1 (A_1 - \bar{\sigma} I) R_1 = Q_1 (R_1 Q_1 + (\sigma - \bar{\sigma}) I) R_1 \\ &= Q_1 R_1 Q_1 R_1 + (\sigma - \bar{\sigma}) Q_1 R_1 \\ &= (A_0 - \sigma I)^2 + (\sigma - \bar{\sigma}) (A_0 - \sigma I) \\ &= A_0^2 - (\sigma + \bar{\sigma}) A_0 + |\sigma|^2 I =: M. \end{aligned}$$

Zbog  $\sigma + \bar{\sigma} = 2 \operatorname{Re} \sigma \in \mathbb{R}$ , prethodna matrica  $M$  je **realna**.

- Onda je  $Q_1 Q_2 R_2 R_1$  QR faktorizacija realne matrice. Zato  $Q_1 Q_2$  i  $R_2 R_1$  možemo izabrati kao **realne** matrice.
- Prvi stupac matrice  $Q_1 Q_2$  je proporcionalan prvom stupcu matrice  $M$ , a ostali stupci se računaju korištenjem implicitnog  $Q$  teorema. ■

## Dvostruki pomak

I ovaj algoritam natjerava “izbočinu”, samo je ona, zbog **dvostrukog** pomaka,  $2 \times 2$  izbočina.

Razlog: matrica  $M = (A - \sigma I)^2 + (\sigma - \bar{\sigma})(A - \sigma I)$  ima **jednu** donju sporednu dijagonalu **više** od  $A$ , zbog kvadriranja.

Na primjer, za matricu  $A$  reda **6**, to izgleda ovako:

$$A = \begin{bmatrix} * & * & * & * & * & * \\ * & * & * & * & * & * \\ & * & * & * & * & * \\ & & * & * & * & * \\ & & & * & * & * \\ & & & & * & * \end{bmatrix}, \quad M = \begin{bmatrix} * & * & * & * & * & * \\ * & * & * & * & * & * \\ * & * & * & * & * & * \\ & * & * & * & * & * \\ & & * & * & * & * \\ & & & * & * & * \end{bmatrix}.$$



## Dvostruki pomak — “gonjenje izbočine”

Ovdje zahtijevamo da je prvi stupac od  $Q_1Q_2$  proporcionalan prvom stupcu matrice  $M$  (lako se računa iz  $A$ ).

Neka je  $A$  ponovno matrica reda 6. Prvu ortogonalnu transformaciju  $\tilde{Q}_1^T$  biramo tako da je **njezin** prvi stupac proporcionalan prvom stupcu matrice  $M$  (**isto** kao i ranije). Dobivamo

$$\tilde{Q}_1^T A = \begin{bmatrix} * & * & * & * & * & * \\ * & * & * & * & * & * \\ \star & * & * & * & * & * \\ & & * & * & * & * \\ & & & * & * & * \\ & & & & * & * \end{bmatrix}$$

# Dvostruki pomak — “gonjenje izbočine”

i

$$\tilde{Q}_1^T A \tilde{Q}_1 = \begin{bmatrix} * & * & * & * & * & * \\ * & * & * & * & * & * \\ \star & * & * & * & * & * \\ \star & \star & * & * & * & * \\ & & & * & * & * \\ & & & & * & * \end{bmatrix} .$$

Sljedeća transformacija  $\tilde{Q}_2^T$  poništava elemente  $(3, 1)$  i  $(4, 1)$ , “nabacujući” njihovu normu na element  $(2, 1)$ .

Ona mijenja samo retke 2, 3 i 4 u gornjoj matrici.

# Dvostruki pomak — “gonjenje izbočine”

Transformaciju  $\tilde{Q}_2^T$  možemo realizirati kao

- par Givensovih rotacija, ili
- “kratki” Householderov reflektor (netrivijalni elementi u vektoru  $w$  su  $w_2$ ,  $w_3$  i  $w_4$ ).

Dobivamo

$$\tilde{Q}_2^T \tilde{Q}_1^T A \tilde{Q}_1 = \begin{bmatrix} * & * & * & * & * & * \\ * & * & * & * & * & * \\ & * & * & * & * & * \\ & * & * & * & * & * \\ & & * & * & * & * \\ & & & * & * & * \\ & & & & * & * \end{bmatrix}$$

## Dvostruki pomak — “gonjenje izbočine”

Nakon primjene  $\tilde{Q}_2$  zdesna, izlazi

$$\tilde{Q}_2^T \tilde{Q}_1^T A \tilde{Q}_1 \tilde{Q}_2 = \begin{bmatrix} * & * & * & * & * & * \\ * & * & * & * & * & * \\ & * & * & * & * & * \\ & * & * & * & * & * \\ & * & * & * & * & * \\ & & & & * & * \end{bmatrix} .$$

Dakle, trokutasta  $2 \times 2$  “izbočina” se **pomaknula** jedno mjesto dolje i desno.

Sada, vrlo slično kao u jednostrukom pomaku, “izbočinu” pomičemo prema kraju matrice, sve dok ju ne izbacimo.

## Izbor pomaka

Najčešće se pomak (engl. shift) bira kao **svojstvene** vrijednosti  $1 \times 1$  ili  $2 \times 2$  podmatrice u donjem desnom kutu matrice  $A$ :

- ako imamo **jednostruki** pomak, onda uzmemo  $\sigma = a_{nn}$ ,
- ako imamo **dvostruki** pomak, onda uzmemo tzv. **Francisov pomak**, tj.  $\sigma$  i  $\bar{\sigma}$  su svojstvene vrijednosti matrice

$$\begin{bmatrix} a_{n-1,n-1} & a_{n-1,n} \\ a_{n,n-1} & a_{n,n} \end{bmatrix}.$$

## Izbor pomaka

Nažalost, ovakav dvostruki pomak, iako je izvrstan u praksi, može **ne raditi**. Na primjer, matricu

$$\begin{bmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \end{bmatrix}$$

ostavlja na miru.

# Izbor pomaka za simetrični trodijagonalni QR

Za **simetrični** trodijagonalni QR algoritam, pomak se bira kao

- $a_{nn}$  (kubična konvergencija, ali ne konvergira uvijek),
- svojstvena vrijednost bloka

$$\begin{bmatrix} a_{n-1,n-1} & a_{n-1,n} \\ a_{n-1,n} & a_{n,n} \end{bmatrix}$$

koja je najbliža  $a_{n,n}$ . Taj izbor pomaka zove se **Wilkinsonov pomak**. Može se pokazati da su simetrične QR iteracije s tim pomakom **kubično konvergentne** za gotovo sve matrice  $A$ .