

Téma 5: Úplný problém vl. čísel

①

Úloha: $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$, najdi aproximaci všech
vl. čísel a vl. vektorů A

→ chce převést A do tvaru, se kterého
lze odčit vl. č. viditelně
Jaké transformace zachovávají spektrum?

Lemma: Necht $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$ a $S \in \mathbb{C}^{n \times n}$ regulár-
ní. Necht $B = S^{-1}AS$, tj. B vznikne
podobnostní transformací matice A. Pak
A a B mají stejné vl. čísla.

b: $A = V \cdot J_A \cdot V^{-1}$, J_A - Jord. tvar A \Rightarrow

$B = (S^{-1}V) \cdot J_A \cdot (S^{-1}V)^{-1} \Rightarrow J_A$ je Jord.

tvar matice B

□

pozn: vl. vektory se transformují S^{-1}

PROBLÉM: $A = \hat{A} + E_A$ --- z přesné úlohy
↑ PŘESNÁ DATA ↓ CHYBY MĚŘENÍ

$$\Rightarrow S^{-1}AS = S^{-1}\hat{A}S + S^{-1}E_AS$$

$$\|B = \hat{B} + E_B\|, \text{ kde } E_B = S^{-1}E_AS$$

↑ CHYBA PO PODOB. TRANSFORMACI

$$\|E_B\| \leq \|S^{-1}\| \cdot \|S\| \cdot \|E_A\| = \kappa(S) \cdot \|E_A\|$$

\Rightarrow je-li $\kappa(S) \gg 1$, pak transform. může ztět-
sit chyby \approx datech

divl.: chci unitární podobnostní ②
transformaci A, která má reálné spektrum

5.1 Schurova věta

Věta (Schurova): Necht' $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$. Pak

$\exists U \in \mathbb{C}^{n \times n}$ unitární taková, že

$R := U^* A U$ je horní trojúhelníková
 matice. Navíc R má na diagonále
 re. čísla λ libovolným příděm př-
epsaném řádku.

def: Rozklad $A = U R U^*$ nazýváme Schu-
 rův rozklad matice A .

D: indukcí dle n , $n=1$ triv. re. vektor

$n \rightarrow n+1$: $A \in \mathbb{C}^{(n+1) \times (n+1)}$ $\lambda :=$ první re. č.

\sim řádkováním řádku $\Rightarrow \exists x: A x = \lambda x, \|x\|=1$

voll. $X \in \mathbb{C}^{(n+1) \times n}$: $H := [x, X] \in \mathbb{C}^{(n+1) \times (n+1)}$
 doplňím x na unit. matici

$$\Rightarrow H^* A H = \begin{bmatrix} x^* A x & x^* A X \\ X^* A x & X^* A X \end{bmatrix} \begin{matrix} \{1\} \\ \{n\} \end{matrix} = \begin{bmatrix} \lambda & x^* \\ 0 & C \end{bmatrix} \begin{matrix} \{1\} \\ \{n\} \end{matrix} \Rightarrow$$

$$0 = \lambda X^* = X^* \lambda x$$

$$\Rightarrow \sigma_p(A) = \sigma_p(H^* A H) = \lambda \cup \sigma_p(C)$$

$C \in \mathbb{C}^{n \times n}$ indukční předpoklad $\Rightarrow \exists V$ -unit : $V^* C V = \tilde{R} = \begin{bmatrix} \lambda & \\ & \ddots \\ & & \lambda \end{bmatrix}$

$$\Rightarrow \text{tedyžme } U := [x, X V] = H \cdot \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & V \end{bmatrix}$$

$$\text{pak } R = U^* A U = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & V^* \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \lambda & x^* \\ 0 & C \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & V \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \lambda & x^* V \\ 0 & V^* C V \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \lambda & \\ & \ddots \\ & & \lambda \end{bmatrix} \quad \square$$

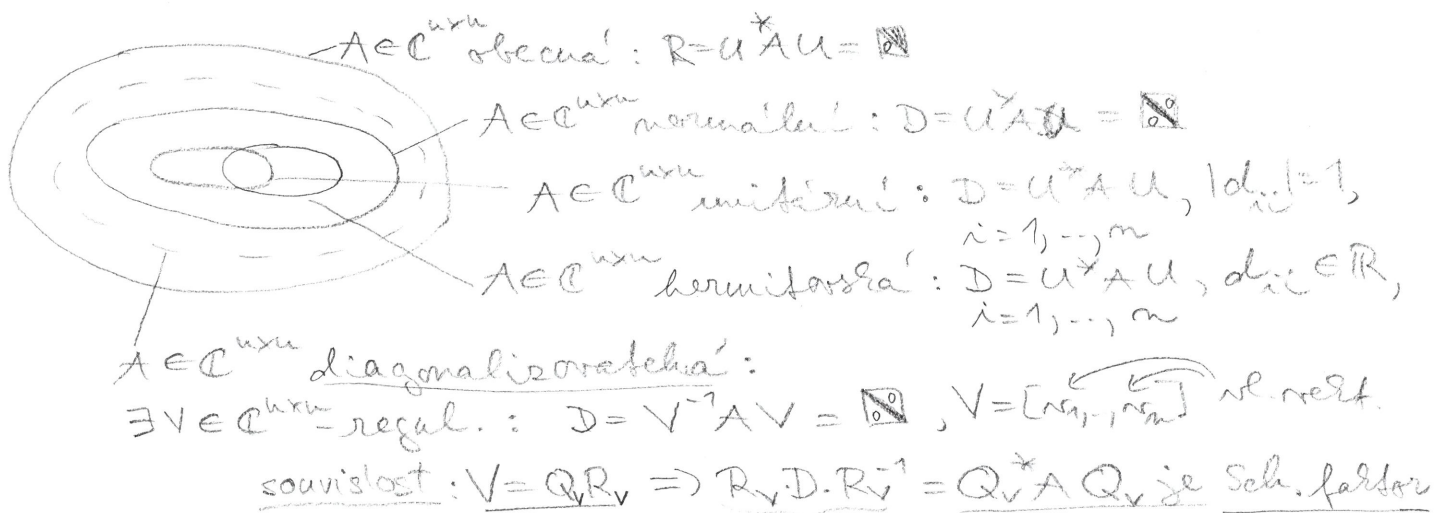
form: Sch. rozklad není určen jednoznačně (3)

$$\underline{\text{př}}: A = URU^* = \underbrace{(U\hat{U})}_{\hat{U}} \underbrace{D}_{\hat{R}} \underbrace{(D^*U)}_{\hat{U}^*} \quad \forall D \text{ - diagonální a unitární, třeba } D = \begin{bmatrix} 1 & & \\ & \dots & \\ & & -1 \end{bmatrix}$$

→ důsledkem Sch. věty je věta o unitární diagonalizovatelnosti (BYLO V LA)

Věta: $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$ je normální, tj. $A^*A = AA^*$

$\Leftrightarrow \exists U \in \mathbb{C}^{n \times n}$ - unit. jednota, že $D = U^*AU$ je diagonální matice. Pak $U = \begin{bmatrix} u_{11} & \dots & u_{1n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ u_{n1} & \dots & u_{nn} \end{bmatrix}$ re. vektorů.



→ Sch. věta má teoretický zajímavý důsledek

Věta: Množina všech (diagonalizovatelných) matic s navzájem různými re. čísly je hustá v $\mathbb{C}^{n \times n}$.

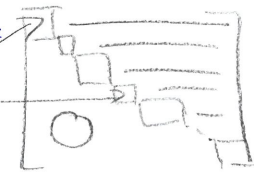
\Downarrow $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$ - nedagonaliz. $\Rightarrow \exists$ opět jedno stejně sobě re. č. A

$A = URU^*$ - Sch. rozklad A

vol. $D_\varepsilon \in \mathbb{C}^{n \times n}$ diagonální je, aby ④
 $\|D_\varepsilon\| < \varepsilon$ a $R_\varepsilon = R + D_\varepsilon$ měla na diagonále navor. různá čísla \Rightarrow
 $\Rightarrow \|A - \underbrace{UR_\varepsilon U^*}_{=: A_\varepsilon}\| = \|UD_\varepsilon U^*\| = \|D_\varepsilon\| < \varepsilon$
 $\Rightarrow \forall \varepsilon > 0$ dost malé $\exists A_\varepsilon \in \mathbb{C}^{n \times n}$ diagonální, taková, že $\|A - A_\varepsilon\| < \varepsilon$ □

pozn: Z věty neplývá, že se při návratu
 a analýze metod lze orient na diagonální
matice, neboť perturbace
 $\approx A_\varepsilon$ mění vlastnosti A!

reálný Sch. rozklad: $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$

- je-li A symetrická, pak existuje
 jež reálný Sch. rozklad $D = U^T A U$
- obecně nelze, neboť A může mít
 komplexní vl. čísla, ale existuje
 rozklad $T = U^T A U$, $T =$ 
 bloky 1x1 a 2x2,
 kde 1x1 je pro reálné vl. č. a 2x2
 pro kompl. sdružený pár vl. č.

Věta (Abel & Galois) \Rightarrow kořeny polynomu
 st. $n \geq 5$ nelze počítat kon. algorit-
 mem \Rightarrow vl. čísla nelze počítat kon.
algoritmem \Rightarrow Sch. rozkl. lze jen aproximovat

5.2 QR algoritmus

⑤

= řešení úplný problém vl. č. pomocí iterací
aproximace Sch. rozkladu

KROK 1: PREPROCESSING

cíl: přímou unit. podobn. transformací
převést A do tvaru blokdiagon. \square

$$A = \begin{bmatrix} \times & \times & \times \\ \times & \times & \times \\ \times & \times & \times \end{bmatrix} \xrightarrow[\text{Hous. refl.}]{H_1 = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & H_1 \end{bmatrix} \in \mathbb{C}^{n \times n}} H_1 A = \begin{bmatrix} \times & \times & \times \\ \times & \times & \times \\ 0 & \times & \times \end{bmatrix} \xrightarrow{H_1^* = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & H_1^* \end{bmatrix}} H_1 A H_1^* = \begin{bmatrix} \times & \times & \times \\ \times & \times & \times \\ 0 & \times & \times \end{bmatrix} \xrightarrow{\text{nezmění se}} \dots$$
$$H_2 = \begin{bmatrix} 1 & & \\ & H_2 & \\ & & \ddots \end{bmatrix} \in \mathbb{C}^{n \times n} \rightarrow \dots \rightarrow \underbrace{H_{n-1}^* \dots H_1^*}_{H^*} A \underbrace{H_1 \dots H_{n-1}}_H = \begin{bmatrix} \times & & \\ & \times & \\ & & \times \\ & & & 0 \end{bmatrix} =: A_0$$

máme: $\|A_0 = H^* A H$; H -unitární,
 A_0 -hermit Hessien., $\sigma_f(A_0) = \sigma_f(A)$

klasifikace: σ_f nář. $O(n^3)$

σ_f stabilní (OG transformace)

\Rightarrow zbývá se zbavit poddiagonáliz A_0 ,
což lze pouze iterací

pozn: je-li A -hermitovská, pak A_0
může dokonce být diagonální \square

KROK 2: ITERACE máme $A_0 = \begin{bmatrix} \times & & \\ & \times & \\ & & \times \end{bmatrix} \in \mathbb{C}^{n \times n}$ ⑥

→ uvažujme posl. matic konstruovaných iteracemi:

$$\begin{cases} A_k \stackrel{\text{STOČTU QR ROZKLAD}}{=} Q_k R_k \\ A_{k+1} \stackrel{\text{PŘENÁSOBÍM}}{=} R_k Q_k, \quad k=0, 1, \dots \end{cases}$$

Lemma: Necht A je regulárul, pak:

1) A_k je horní Hessenb., $k=0, 1, \dots$

2) A_k jsou si unitárně podobné, př-

čemž $A_{k+1} = Q_k^* A_k Q_k = P_k^* A_0 P_k$ a

$P_k = Q_0 \dots Q_k$ je unitárul

3) A_k mají stejné spektrum, $k=0, 1, \dots$

D(1): A_0 regul. $\Rightarrow A_k, Q_k, R_k$ regul., $k=0, 1, \dots$

indukcí: $k=0$ - a konstrukce, $k \mapsto k+1$

$A_k = Q_k R_k \Rightarrow Q_k = A_k R_k^{-1} = \begin{bmatrix} \times & & \\ & \times & \\ & & \times \end{bmatrix}$ je horní Hess.

$A_{k+1} = R_k Q_k = \begin{bmatrix} \times & & \\ & \times & \\ & & \times \end{bmatrix}$

↑ inverze horní Δ -ové je horní Δ -ová matice

D(2): $A_k = Q_k R_k \Rightarrow R_k = Q_k^* A_k \underbrace{P_k^*}_{= P_k^*} \underbrace{P_k}_{= P_k}$
 $A_{k+1} = R_k Q_k = Q_k^* A_k Q_k = Q_k^* \dots Q_0^* A_0 Q_0 \dots Q_k$

$P_k^* P_k = P_k P_k^* = I$

D(3): plyne z 2, □

diskuse: $A_{k+1} = (HP_k)^* A (HP_k)$, kde

HP_k je unitárul, $\sigma_H(A_{k+1}) = \sigma_H(A)$, $k=0, 1, \dots$

Věta ^(*): Necht' $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$ a pro její vl. čísla platí, že $|a_1| > |a_2| > \dots > |a_n| > 0$. Pak $A \xrightarrow{z \rightarrow \infty} R = \begin{bmatrix} \diagup \\ 0 \end{bmatrix}$, $HP_z \xrightarrow{z \rightarrow \infty} U$, kde $R = U^* A U$ je Sch. rozklad matice A .

pozn: dokonce lze dokl., že poddiagonální prvek $|a_{i+1,i}^{(z)}| \xrightarrow{z \rightarrow \infty} 0$ rychleji $|\frac{a_{i+1,i}}{a_i}| < 1$, $i = 1, \dots, n-1$

$A_z = \begin{bmatrix} \diagup \\ 0 \end{bmatrix} \rightarrow |a_{i+1,i}^{(z)}| \xrightarrow{z \rightarrow \infty} 0$, ale různě rychle

algoritmus : vstup: $A, m = \max \# \text{ iterací}$
 výstup: $A_{m+1} \approx R$ ze Sch. rozkladu

$A_0 = H^* A H$ --- preprocessing Hous. reflexemi, $O(n^3)$

for $z = 0, 1, \dots, m$ do

$A_z = Q_z R_z$ --- QR rozklad Giv. rotacemi, $O(n^2)$

$A_{z+1} = R_z Q_z$ --- efektivní násobení, $O(n^2)$

end

nýpověť QR rozkladu $A_z = \begin{bmatrix} \diagup \\ 0 \end{bmatrix}$:

$A_z = \begin{bmatrix} \diagup \\ 0 \end{bmatrix} \xrightarrow[\text{rotace}]{(m) \text{ Giv.}} \Gamma_z \cdot A_z = \begin{bmatrix} \diagup \\ 0 \end{bmatrix} \equiv R_z$
 ↑ složená rotace

$\Rightarrow O(n^2)$ operací

pozn: pokud chceme jen vl. čísla A , nemusíme ukládat H a Q_z , stačí přepřevést matici A na A_z

celková výř. nářl.: obvykle je třeba eca n iterací $\Rightarrow O(n^3)$ a větší rovnostatem n^3 ⑧

form: je-li A-herm., pak $A_2 \rightarrow D = \begin{bmatrix} \lambda_1 & & \\ & \lambda_2 & \\ & & \ddots \end{bmatrix}$
a nářlady jsou o řád menší

form: alg. lze vyložit, aby konvergoval
 $\forall A \in \mathbb{C}^{n \times n}$ (shifty, recurse, deflacc)

Proč QR alg. konverguje?

- důraz lms. věty (*) je štrný
- vysvětlíme, že za alg. je maximální
metoda nad celým \mathbb{C}^n

Lemma: Ora. $P_i = Q_0 \dots Q_i, R_i \dots R_0 = S_i$

Pak $A_0^{i+1} = P_i S_i$ je QR rozklad ma-
rice A_0^{i+1} , A_0 . P_i je unitární a S_i je
herm. Δ -oval.

D: P_i - součin unit. matic

S_i - 11 - herm. Δ -ovčel $\Rightarrow S_i = \begin{bmatrix} \lambda_1 & & \\ & \lambda_2 & \\ & & \ddots \end{bmatrix}$

indukcí dle k :

$k=0$: $A_0 = P_0 S_0 = Q_0 R_0 \checkmark$

$k \mapsto k+1$

Lemma (c)

$$\begin{aligned}
 P_2 S_2 &= P_{2-1} Q_2 R_2 S_{2-1} = P_{2-1} A_2 S_{2-1} \stackrel{\text{Lemma (c)}}{=} \\
 &= P_{2-1} \underbrace{(P_{2-1}^* A_0 P_{2-1})}_{=I} S_{2-1} = A_0 P_{2-1} S_{2-1} = \\
 &\stackrel{\text{ind. předpoklad}}{=} A_0 \cdot A_0^{2-1} = A_0^{2+1} \quad \square
 \end{aligned}$$

time: $U^* A U = R = \begin{bmatrix} \lambda_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n \end{bmatrix}$, $U = [u_1, u_2, \dots, u_n]$,
 kde $A u_1 = \lambda_1 u_1$

→ místo věty (*) obdržíme slabší ~~pro~~
průběh

Lemma: Necht' platí předpoklady věty (*) a (λ_1, u_1) je dom. vl. pár A . Pak $a_{11}^{(2)} := e_1^* A e_1 \xrightarrow{2 \rightarrow \infty} \lambda_1$, $H P_{2e_1} \xrightarrow{2 \rightarrow \infty} u_1$ lineárně s rychlostí $|\frac{\lambda_2}{\lambda_1}|$.

$\mathcal{D}: A_0^{2+1} e_1 = P_2 S_2 e_1 = \lambda_1 \cdot s_{11}^{(2)}$, kde
 $s_{11}^{(2)} := e_1^* S_2 e_1 \in \mathbb{C}$, $\tau_1^{(2)} := P_2 e_1 \in \mathbb{C}^n$
 $\Rightarrow \tau_1^{(2)} = \frac{1}{s_{11}^{(2)}} \cdot A_0^{2+1} e_1$, $\|\tau_1^{(2)}\| = 1$
 $\neq 0$ neboť A je regulární, tj. R_i je regul. $i=0, \dots, 2$ P_2 -unitární

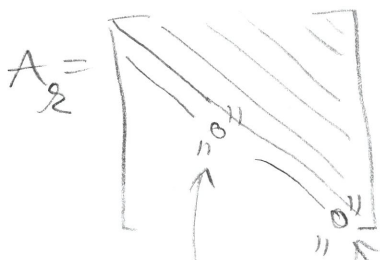
$\Rightarrow \tau_1^{(2)}$ je vektor z maximální metody na matici A_0 se start. vektorem e_1
 $A = H A_0 H^* \Rightarrow A_0 = H^* A H$
 $\Rightarrow H \tau_1^{(2)}$ je $\| \cdot \|$ na matici A ,
 kde $|\lambda_1| > |\lambda_2| \Rightarrow \|H \tau_1^{(2)}\| = 1 \xrightarrow{2 \rightarrow \infty} u_1$
 lineárně s rychlostí $|\frac{\lambda_2}{\lambda_1}|$

Rey. podíl z $H_{T_1}^{(2)}$ a matice A je :

$$\begin{aligned}
(H_{T_1}^{(2)})^* A (H_{T_1}^{(2)}) &= T_1^{(2)*} \cdot H^* A H \cdot T_1^{(2)} = \\
&= T_1^{(2)*} \cdot A_0 \cdot T_1^{(2)} \stackrel{\text{suma}}{\downarrow} T_1^{(2)*} \cdot P_2 \cdot A_{2+1} \cdot P_2^* \cdot T_1^{(2)} = \\
&= e_1^* A_{2+1} e_1 = a_{11}^{(2)} \quad \text{mitární} \uparrow = P_2 e_1
\end{aligned}$$

$\Rightarrow a_{11}^{(2)} \xrightarrow{2 \rightarrow \infty} \lambda_1$ alle l.o. lous. maximální metody lineární s rychl. $|\frac{\lambda_2}{\lambda_1}|$ \square

Implementační aspekty:



- n průběhu iterací může být nějaký podíl prvek $a_{i+1,i}^{(2)} \approx 0$

\rightarrow pokud $a_{n,n-1}^{(2)} \approx 0$, pak sáhodline post. řádek a sloupec A_2 a volíme QR alg. rekurzivně na menší matici $\tilde{A}_2 \in \mathbb{C}^{(n-1) \times (n-1)}$.. Redukce rozměru

\rightarrow pokud $a_{i+1,i}^{(2)} \approx 0, i=1, \dots, n-2$, pak volíme rekurzivně QR alg. na 2 podmatice $A_2 = \begin{matrix} \square & \square \\ \square & \square \end{matrix} \tilde{A}_2$ a \hat{A}_2 ... deflace

\rightarrow ZVÝŠENÍ EFEKTIVITY VÝPOČTU

5.3 QR algoritmus pro SVD

(11)

→ QR alg. lze upravit pro aprotimaci SVD

Učba: $A \in \mathbb{C}^{n \times m}$, $A \stackrel{\sim}{=} U \Sigma V^*$ unitární,
 $\begin{matrix} \sim & \sim & \sim & \sim \\ \square & \square & \square & \square \end{matrix}$ $\Sigma = \begin{bmatrix} \sigma_1 & & & \\ & \sigma_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \sigma_r & & \\ & & & & & 0 \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^{n \times m}$

$\sigma_1 \geq \sigma_2 \geq \dots \geq \sigma_r > 0$, $r = \text{rang}(A)$

KROK 1: PREPROCESSING

BUŇO: $\text{rang}(A) = m$

cil: převést A do jednoduchého tvaru
unitární transformací vlevo a
zprava (nemusí být stejné!)

$A = \begin{matrix} m \\ \begin{bmatrix} \times & \times & \dots \\ \times & \times & \dots \\ \times & \times & \dots \\ \times & \times & \dots \end{bmatrix} \end{matrix} \xrightarrow[\text{Hous.}]{H_1} H_1 A = \begin{matrix} \begin{bmatrix} \times & \times & \dots \\ 0 & \times & \dots \\ \dots & \dots & \dots \\ 0 & \times & \dots \end{bmatrix} \end{matrix} \xrightarrow{\hat{H}_1 = \begin{bmatrix} 1 & 0 & \dots \\ 0 & \hat{H}_1 \end{bmatrix}} H_1 A \hat{H}_1 = \begin{matrix} \begin{bmatrix} \times & \times & 0 & 0 \\ 0 & \times & \dots & \\ \dots & \dots & \dots & \\ 0 & \times & \dots & \end{bmatrix} \end{matrix} \begin{matrix} n-1 \\ m-1 \end{matrix}$

$H_2 = \begin{bmatrix} 1 & 0 & \dots \\ 0 & \hat{H}_2 \end{bmatrix} \dots \rightarrow H_m \dots H_1 A \hat{H}_1 \dots \hat{H}_m = \begin{matrix} m \\ \begin{bmatrix} \times & & & 0 \\ & \times & & \\ & & \ddots & \\ & & & \times & & \\ & & & & & 0 \end{bmatrix} \end{matrix} =: B \in \mathbb{R}^{n \times m}$
normy \Rightarrow \Rightarrow reálná čísla

máme: $H \cdot A \cdot \hat{H} = B$, H, \hat{H} - unitární

$\Rightarrow A, B$ mají stejná sing. čísla

- výř. náročný ($O(n^3)$), zřejmě stabilní

KROK 2: ITERACE

cil: iterativně dopočítat sing. č. B ,

ky. re. čísla $B^T B = \begin{bmatrix} \times & & & \\ & \times & & \\ & & \ddots & \\ & & & \times & & \\ & & & & & 0 \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^{m \times m}$ symetř.

⇒ aplikujeme QR-algoritmus na (12)
SFD symetrické matic $B^T B =: A_0$
(bez preprocessingu) $\Rightarrow A_n \xrightarrow{Q \times Q} \begin{bmatrix} \sigma_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \sigma_m \end{bmatrix}$
- některé mátlady $\sigma(m^2)$, zřejmě stabilita

pozn: alg. lze upravít, aby pracoval přímě s B , $B^T B$ se rekonstruuje

pozn: sluč. rešerý lze depočit s H, \hat{A} a matic Q_2 z QR-aly.