

Rekursiv omordning av egenvärden i en matris på Schurform

Recursive eigenvalue reordering in real Schur form

Maria Näsholm

14 juni 2006

Master's Thesis in Computing Science, 20 credits

Supervisor at CS-UmU: Robert Granat

Examiner: Per Lindström

UMEÅ UNIVERSITY
DEPARTMENT OF COMPUTING SCIENCE
SE-901 87 UMEÅ
SWEDEN

Sammanfattning

Den här rapporten introducerar och partiellt utvärderar en nyutvecklade rekursiv algoritmen som flyttar egenvärden i en matris som är på Schurform. En kvasitriangulär matris T är på Schurform då $T = Q^T A Q$, där Q är ortogonal och $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ är en tät matris.

Den rekursiva algoritmen delar matrisen T i mindre delar $T = \begin{bmatrix} T_{11} & T_{12} \\ & T_{22} \end{bmatrix}$ och därefter T_{11} och T_{22} rekursivt i mindre delar tills dess att matriserna är mindre än en viss given storlek $NB \times NB$. Sen flyttar vi om egenvärdena i de små matriserna med en existerande algoritmen. Efter omflyttningen uppdaterar vi de delar utav matriserna T och Q som berörs utav flyttningen. Sedan flyttas egenvärdena från T_{22} till T_{11} .

När 10 – 85 % av egenvärdena i matrisen ska flyttas är den rekursiva algoritmen snabbare än standardalgoritmen i LAPACK.

En tänkbar förbättring av den nya algoritmen är att specialisera den algoritmen som flyttar egenvärdena i basfallet och låta rekursionen bli ännu djupare, kanske ner till 4×4 matriser.

Abstract

This Master Thesis report is about a recursive algorithm that reorder eigenvalues in a real Schur form matrix. If $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$, then there exists an orthogonal $Q \in \mathbb{R}^{n \times n}$ such that $T = Q^T A Q$ is a upper quasi-triangular matrix. Then the matrix T is in real Schur form.

The recursive algorithm split matrix T into smaller parts $T = \begin{bmatrix} T_{11} & T_{12} \\ & T_{22} \end{bmatrix}$. Then we split T_{11} and T_{22} recursively into smaller parts until they are less than a given size $NB \times NB$. Then we reorder the eigenvalues in the smallest matrices with an existing algorithm and update parts of matrix T and Q that have been affected of the reorders. After that we move eigenvalues from T_{22} to T_{11} .

The recursive algorithm is faster than LAPACK:s standard algorithm when we reorder 10 – 85 % of the eigenvalues.

A possible improvement of the recursive algorithm is to specialize the algorithm that reorder the eigenvalues in the base case and let the recursion become more deep, maybe until 4×4 matrices.

Innehåll

1	Introduktion	1
2	Problembeskrivning och målsättning	3
3	Teori	5
3.1	Schurform	5
3.1.1	Beräkna Schurformen	5
3.1.2	Standardmetoder för att ordna egenvärden i Schurformen	6
3.2	Standardalgoritm som omordnar egenvärden	8
3.3	Nya blockade algoritmer som omordnar egenvärden	8
4	Utförande	13
4.1	Hur arbetet utfördes	13
4.2	Rekursiv algoritm	13
4.2.1	Rekursionsdjup	16
4.2.2	Implemetationsdetaljer	16
5	Resultat och diskussion	19
5.1	Resultat	19
5.1.1	Prestanda	19
5.1.2	Numerisk stabilitet	20
5.1.3	Resultattabell	21
5.2	Framtida arbete	21
6	Tack	23
	Referenser	25
A	Algoritmbeskrivning	27
B	Källkod	29

Figurer

3.1	Grafer över Granats och Kågströms algoritms prestanda kontra standardalgoritm i LAPACKs prestanda	11
4.1	En illustration över hur vi flyttar egenvärdena, där ● betecknar de egenvärden som ska flyttas.	14
4.2	En illustration över hur vi väljer vilken delmatris som vi ska använda för att flytta egenvärden från \tilde{T}_{22} till \tilde{T}_{11}	15
4.3	Ett exempel på hur rekursionen kan ”fastna”	16
4.4	Rekursionsdjup där antalet element som flyttas varierar (skapad i MATLAB med liknande algoritm)	17
4.5	Rekursionsdjup där matrisstorleken varierar (skapad i MATLAB med motsvarande algoritm)	17
5.1	Tidtagning och uppsnabbning för olika matrisdimensioner och blockstorlekar.	20
5.2	Tidtagning och uppsnabbning för olika antal egenvärden som flyttas. . .	21

Algoritmer

1	Ordnar egenvärden i en matris på Schur form (se alg 7.6.1 i [3])	7
2	LAPACKs rutin som ordnar egenvärden i en matris på Schurform	8
3	Blockalgoritm som ordnar egenvärden i en matris på Schurform [7]	9
4	Blockalgoritm som ordnar egenvärden i en matris på Schurform [4]	10
5	Rekursiv algoritm som ordnar egenvärden i en matris på Schurform	15
6	Algoritm som flyttar egenvärden över ”gränsen” i algoritm 5	28

Kapitel 1

Introduktion

Linjär algebra är idag användbart inom många områden, till exempel vid simuleringar av olika fysikaliska fenomen. I många av problemen ska ett så kallat *egenvärdesproblem*,

$$Ax = \lambda x,$$

lösas i något steg av beräkningen. Det är en beräkning som kan ta lång tid och en effektivisering och uppsnabbning av att lösa egenvärdesproblemet är önskvärt. Denna förbättring utav algoritmen får dock inte ske på bekostnad utav lösningens riktighet.

Genom att beräkna Schurformen, $Q^T A Q = T$, kan man lösa egenvärdesproblemet $Ax = \lambda x$ för en tät matris utan att explicit beräkna A :s egenvektorer [3]. Det är lätt att beräkna egenvärdena till A då de finns på diagonalen i T [3]. Om $Q = [q_1, \dots, q_n]$ är en kolumnpartitionering av Q kan *Schurvektorerna* q_1, \dots, q_n användas istället för egenvektorerna om de ordnas på lämpligt sätt.

Ibland är det bra att kunna sortera egenvärdena i Schurformen efter till exempel ett visst mönster. Detta ger upphov till invariants underrum. Ett underrum $S \subseteq \mathcal{C}^n$ med egenskapen att

$$x \in S \Rightarrow Ax \in S$$

sågs vara invariant för A .

Idag finns det ett flertal algoritmer som omordnar egenvärdena med direkta metoder. I LAPACK finns en standardalgoritm DTRSEN [2] och Robert Granat har tillsammans med Bo Kågström utvecklat en *blockad* motsvarighet [4] utifrån Daniel Kressners idé om uppskjutna uppdateringar [7]. Med blockad menas (i stora drag) att matrisen delas in i mindre delmatriser som bättre matchar minneshierarkierna i dagens datorer. Omordningen sker lokalt i delmatrisen och sedan uppdateras de delar i matrisen som påverkas utav omordningen.

I dag finns ingen algoritm som omordnar egenvärdena med hjälp av *rekursion*. Med rekursion menas att funktionen anropar sig själv inuti funktionen för att dela upp problemet i mindre delar. I varje steg kontrolleras ifall problemet uppfyller ett visst rekursionsvillkor, det är det så kallade *basfallet*. Då löses ett litet delproblem och det returneras. Sedan används lösningen från två eller flera delproblem för att lösa det ursprungliga problemet. När man använder rekursion vill man lösa ett mindre och enklare problem i basfallet än det ursprungliga. Om det extra arbetet som utförs på grund av att vi använder oss av rekursion inte är allt för kostsamt (i tid och flops) så är det ofta effektivare att använda rekursion i och med att vi löser flera små enklare problem

istället för ett stort och mer komplicerat. Rekursiv blockning ger dessutom ofta positiva cacheffekter.

I den här rapporten kommer vi först att gå igenom vad en Schurform är och hur man räknar ut den. Sedan kommer vi att titta på hur man gör för att byta plats på två egenvärden i en matris på Schurform. Efter det kommer vi att titta lite på några algoritmer som omordnar egenvärdena i Schurformen med direkta metoder. Sedan kommer vi att titta på en rekursiv metod som omordnar egenvärden i Schurformen och försöka utvärdera den. Till sist kommer vi att ge några förslag på förbättringar av den rekursiva algoritmen.

Kapitel 2

Problembeskrivning och målsättning

I nuläget finns det inga rekursiva algoritmer som omordnar egenvärdena i en matris som är på Schurform. Det här arbetet går ut på att utveckla en rekursiv algoritm för detta ändamål. Den rekursiva algoritmen som vi utvecklar ska sedan jämföras med standardalgoritmen i LAPACK som omordnar egenvärden i en matris på Schurform. Målet är att den rekursiva algoritmen ska vara snabbare än den befintliga i LAPACK. Det som talar för att vi ska lyckas med en uppsnabbning är att vi kommer att dela in problemet i mindre och enklare bitar. Men när vi gör det innebär det även att vi kommer att utföra fler flops.

Kapitel 3

Teori

I det här kapitlet ska vi titta lite närmare på Schurformen. Hur man beräknar en matris Schurform och hur omordning av egenvärden går till i en matris på Schurform. Slutligen kommer vi att titta närmare på nuvarande algoritmer och nya blockade algoritmer som omordnar egenvärden i en matris på Schurform.

3.1 Schurform

En övertriangulär matris med 1×1 och/eller 2×2 block längs diagonalen kallas för en *kvastriangulär* matris.

Sats 3.1.1. (7.4.1 i [3]) En matris $A \in \mathfrak{R}^{n \times n}$ har Schurformen T om vi kan hitta en ortogonal matris $Q \in \mathfrak{R}^{n \times n}$ så att

$$Q^T A Q = T = \begin{bmatrix} R_{11} & R_{12} & \cdots & R_{1m} \\ 0 & R_{22} & \cdots & R_{2m} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & R_{mm} \end{bmatrix},$$

där R_{ii} är en 1×1 matris eller en 2×2 matris med komplexa konjugata egenvärden.

Med komplexa konjugatet innebär att 2×2 matrisen är på formen

$$R_{ii} = \begin{bmatrix} a & b \\ -b & a \end{bmatrix},$$

där $a, b \in \mathfrak{R}$.

Observera att i en triangulär matris är alla egenvärden längs diagonalen, det gäller alltså även för en matris på Schurform [3].

3.1.1 Beräkna Schurformen

För att beräkna en matris Schurform beräknas först matrisens Hessenbergform och sedan utförs iterativa QR-algoritmer.

En matris $A(n \times n)$ har *Hessenbergformen*

$$H = U_0^T A U_0,$$

där $U_0^T U_0 = I$ och U_0 är en produkt av $n-2$ Householdermatriser, $P_1 \dots P_{n-2}$. Där varje Householdermatris, P_k reducerar kolumn k så att det blir nollor under subdiagonalen. (Subdiagonalen i en matris är de element som ligger under diagonalen.)

En *Householdermatris* är en $n \times n$ matris

$$P_k = I - \frac{2}{v_k^T v_k} v_k v_k^T,$$

där v_k är kolumn k i matrisen A [3]. En Householdermatris är ortogonal och symmetrisk [3].

För att reducera elementen på subdiagonalen använder vi oss utav en iterativ QR-algoritm, se [3] för en närmare beskrivning.

3.1.2 Standardmetoder för att ordna egenvärden i Schurformen

Att omordna egenvärden i en matris som är på Schurformen är ett sätt att räkna ut en matris invarianta underrum.

Vi börjar med att titta på en 2×2 matris

$$Q_F^T A Q_F = T_F = \begin{bmatrix} \lambda_1 & t_{12} \\ 0 & \lambda_2 \end{bmatrix}, \lambda_1 \neq \lambda_2,$$

där vi vill byta plats på λ_1 och λ_2 . Då ska vi hitta en ortogonal matris Q_D så att

$$Q_D^T T_F Q_D = \begin{bmatrix} \lambda_2 & X \\ 0 & \lambda_1 \end{bmatrix}.$$

Notera att $T_F x = \lambda_2 x$ då $x = \begin{bmatrix} t_{12} \\ \lambda_2 - \lambda_1 \end{bmatrix}$.

För att hitta ett Q_D använder vi oss utav *Givens rotation*

$$G(i, k, \theta) = \begin{bmatrix} 1 & \dots & 0 & \dots & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & \ddots & \vdots & & \vdots & & \vdots \\ 0 & \dots & \cos(\theta) & \dots & \sin(\theta) & \dots & 0 \\ \vdots & & & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ 0 & \dots & -\sin(\theta) & \dots & \cos(\theta) & \dots & 0 \\ \vdots & & \vdots & & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & \dots & 0 & \dots & 0 & \dots & 0 \end{bmatrix},$$

vilken roterar " ik -planet" θ grader. Låt Q_D vara en Givens rotation så att den andra komponenten i $Q_D^T x$ är 0. Observera att Q_D är ortogonal. Om $Q = Q_F Q_D$ då är

$$(Q^T A Q) e_1 = (Q_D^T Q_F^T A Q_F Q_D) e_1 = Q_D^T T_F (Q_D e_1) = \lambda_2 Q_D^T (Q_D e_1) = \lambda_2 e_1$$

och $Q^T A Q$ måste vara på formen

$$Q^T A Q = \begin{bmatrix} \lambda_2 & \pm t_{12} \\ 0 & \lambda_1 \end{bmatrix}.$$

Algoritm 1 sammanfattar hur man omordnar egenvärden i en matris på Schurform utan 2×2 block.

Algorithm 1 Ordnar egenvärden i en matris på Schur form (se alg 7.6.1 i [3])

Input: En ortogonal matris $Q \in \mathbb{R}^{n \times n}$, en övertriangulär matris $T = Q^T A Q$ och $\delta = \lambda_1, \dots, \lambda_p$ av $\lambda(A)$.

Output: En ortogonal matris Q_D där $Q_D^T T Q_D = S$ är en övertriangulär matris och $s_{11}, \dots, s_{pp} = \delta$. T och Q skrivs över av $Q Q_D$ respektive S .

```

while  $\{t_{11}, \dots, t_{pp}\} \neq \delta$  do
  for  $k = 1 : n - 1$  do
    if  $t_{kk} \notin \delta$  och  $t_{k+1,k+1} \in \delta$  then
       $[c, s] = \text{givens}(T(k, k+1), T(k+1, k+1) - T(k, k))$ 
       $T(k : k+1, k : n) = \begin{bmatrix} c & s \\ -s & c \end{bmatrix}^T T(k : k+1, k : n)$ 
       $T(1 : k+1, k : k+1) = T(1 : k+1, k : k+1) \begin{bmatrix} c & s \\ -s & c \end{bmatrix}$ 
       $Q(1 : n, k : k+1) = Q(1 : n, k : k+1) \begin{bmatrix} c & s \\ -s & c \end{bmatrix}$ 
    end if
  end for
end while

```

Algorithm 1 behöver $k(12n)$ flops där k är antalet swaps. En övre gräns på k är $(n-p)p$ [3]. Det här sättet kan till exempel användas till att sortera egenvärdena stigande eller fallande längs diagonalen.

I LAPACK finns algoritmen SLAEXC som Bai och Demmel har utvecklat [2]. Den byter plats på 2×2 och 1×1 block i en matris på Schurform, som vi nu ska titta närmare på:

Antag att blockmatrisen $T = \begin{bmatrix} T_{11} & T_{12} \\ & T_{22} \end{bmatrix}$, där T_{11} är $p \times p$ och T_{22} är $q \times q$ där $p, q = 1, 2$. T_{11} och T_{22} har inga gemensamma egenvärden, det vill säga $\lambda(T_{11}) \cap \lambda(T_{22}) = \emptyset$. Vi kan dela upp matrisen

$$T = \begin{bmatrix} T_{11} & T_{12} \\ & T_{22} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} I_p & -X \\ & I_q \end{bmatrix} \begin{bmatrix} T_{11} & 0 \\ 0 & T_{22} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} I_p & X \\ & I_q \end{bmatrix},$$

där X är lösningen på Sylvesterekvationen $T_{11}X - XT_{22} = T_{12}$. X är unik ty $\lambda(T_{11}) \cap \lambda(T_{22}) = \emptyset$. Beräkna nu en ortogonal matris $Q = \begin{bmatrix} Q_{11} & Q_{12} \\ Q_{21} & Q_{22} \end{bmatrix}$ så att

$$Q^T \begin{bmatrix} -X \\ I_q \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} R \\ 0 \end{bmatrix}.$$

Antag vidare att R och Q_{12}^T är inverterbara och vi har:

$$\begin{aligned}
 Q^T T Q &= Q^T \begin{bmatrix} T_{11} & T_{12} \\ & T_{22} \end{bmatrix} Q \\
 &= Q^T \begin{bmatrix} I_p & -X \\ & I_q \end{bmatrix} \begin{bmatrix} T_{11} & 0 \\ 0 & T_{22} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} I_p & X \\ & I_q \end{bmatrix} Q \\
 &= \begin{bmatrix} R & Q_{11}^T \\ 0 & Q_{12}^T \end{bmatrix} \begin{bmatrix} T_{22} & 0 \\ 0 & T_{11} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} R^{-1} & -R^{-1} Q_{11}^T Q_{12}^{-T} \\ 0 & Q_{12}^{-T} \end{bmatrix} \\
 &= \begin{bmatrix} R T_{22} R^{-1} & -R T_{22} R^{-1} Q_{11}^T Q_{12}^{-T} + Q_{11}^T T_{11} Q_{12}^{-T} \\ 0 & Q_{12}^T T_{11} Q_{12}^{-T} \end{bmatrix} \\
 &= \begin{bmatrix} \tilde{T}_{22} & \tilde{T}_{12} \\ & \tilde{T}_{11} \end{bmatrix}
 \end{aligned}$$

Vi har nu bytt plats på egenvärdena i T_{11} och T_{22} . Den här metoden fungerar dock inte om egenvärdena i T_{11} är väldigt nära egenvärdena i T_{22} [2].

3.2 Standardalgoritm som omordnar egenvärden

I LAPACK finns en algoritm som omordnar egenvärden i Schurformen; DTRSEN. Den använder bubbelsortering när den flyttar egenvärdena ett och ett, se algoritm 2. Denna algoritm kräver $O(kn^2)$ flops, där k är antalet egenvärden som ska flyttas. [7].

Algoritm 2 LAPACKs rutin som ordnar egenvärden i en matris på Schurform

Input: $T(M \times M)$ i kvasitriangulär form. $Q(M \times M)$ en tät matris, $select(1 \times M)$.

Output: $T(M \times M)$ i kvasitriangulär form, $Q(M \times M)$ en tät matris.

function $[T, Q] = \text{dtrsen}(T, Q)$

$j \leftarrow 0$

for $i \leftarrow 1, \dots, m$ **do**

if $\lambda(T_{ii}) \subset \Lambda_s$ **then**

$j \leftarrow j + 1$, $select(j) \leftarrow i$

end if

end for

$top \leftarrow 0$

for $l \leftarrow 1, \dots, j$ **do**

for $i \leftarrow select(l), select(l) - 1, \dots, top + 1$ **do**

 Byt plats på $T_{i-1, i-1}$ och $T_{i, i}$ med hjälp av en ortogonal transformation och uppdatera de övriga raderna och kolumnerna.

end for

$top \leftarrow top + 1$

end for

3.3 Nya blockade algoritmer som omordnar egenvärden

Daniel Kressner har utvecklat en ny blockad algoritm som omordnar egenvärdena i Schurformen [7]. Istället för att flytta egenvärdena ett och ett samlas de ihop i ev stycken åt gången, där ev är givet. Ett "fönster" av storleken $w \times w$, $ev < w$, placeras

så att det ev :te egenvärdet är i det högra nedre hörnet av fönstret. Sedan omordnas egenvärdena inom fönstret och de delar utav matrisen som berörs av omflyttningen uppdateras innan fönstret flyttas så att det ligger med det nedre högra hörnet över det ev :te egenvärdet igen. När de första ev antalet egenvärden är samlade i matrisens övre vänstra hörn flyttas nästa ev egenvärden tills dess att alla egenvärden är flyttade. Se algoritm 3.

Algoritm 3 Blockalgoritm som ordnar egenvärden i en matris på Schurform [7]

Input: $T(n \times n)$ i kvasitriangulär form. $Q(n \times n)$ en tät matris, w fönsterstorleken och $ev \leq w$ max antal egenvärden som flyttas i varje fönster, $select(1 \times n)$.

Output: $T(n \times n)$ i kvasitriangulär form, $Q(n \times n)$ en tät matris.

function $[T, Q] = (T, Q, w, ev, select)$

$i_{ord} \leftarrow 0$ % i_{ord} antalet egenvärden som är på sin slutliga plats

while $i_{ord} < \#\Lambda_s$ **do**

 %Hitta de första $n_{ev} \leq$ osorterade egenvärdena från toppen

$n_{ev} \leftarrow 0, i_{hi} \leftarrow i_{ord} + 1$

while $n_{ev} \leq ev$ och $i_{hi} \leq n$ **do**

if $T_{ii} \in \Lambda_s$ **then**

$n_{ev} \leftarrow n_{ev} + 1$

end if

$i_{hi} \leftarrow i_{hi} + 1$

end while

 %Omordna egenvärdena i fönster efter fönster mot toppen.

while $i_{hi} > i_{ord} + n_{ev}$ **do**

$i_{low} \leftarrow \max(i_{ord} + 1, i_{hi} - w + 1, n_w \leftarrow i_{hi} - i_{low} + 1)$

 Använd algoritm 2 i det aktiva fönstret $T(i_{low} : i_{hi}, i_{low} : i_{hi})$ och omordna de $k \leq n_{ev}$ utvalda egenvärdena till toppen av fönstret. Låt tillhörande ortogonala transformationsmatrisen betecknas U .

 Uppdatera $T(i_{low} : i_{hi}, i_{hi} + 1 : n) \leftarrow U^T T(i_{low} : i_{hi}, i_{hi} + 1 : n)$.

 Uppdatera $T(1 : i_{low} - 1, i_{low} : i_{hi}) \leftarrow T(1 : i_{low} - 1, i_{low} : i_{hi})U$.

 Uppdatera $Q(1 : n, i_{low} : i_{hi}) \leftarrow Q(1 : n, i_{low} : i_{hi})U$.

$i_{hi} \leftarrow i_{low} + k - 1$

end while

$i_{ord} \leftarrow i_{ord} + n_{ev}$

end while

Kressners algoritm är signifikant bättre än standardalgoritmen DTRSEN i LAPACK [7]. När matrisstorleken är tillräckligt stor använder Kressners algoritm mindre än 25% av den tid som det tar för DTRSEN.

Robert Granat och Bo Kågström har utvecklat en blockalgoritm [4], DTRBSE utifrån Kressners algoritmen [7]. Den börjar med att dela in matrisen $T(m \times m)$ i block med en fix blockstorlek på $mb \times mb$ ($mb < m$ är input). Då det finns egenvärden som ska flyttas väljs det första blocket längs diagonalen (närmast det övre vänstra hörnet). Sedan flyttas egenvärdena inom blocket så att de ligger samlade på en plats (som vanligt i det övre vänstra hörnet). Sedan flyttas alla samlade egenvärden från det blocket till blocket närmast över längs diagonalen tills dess att de ligger samlade med eventuella andra egenvärden längst upp i matrisen T 's vänstra hörn. Mellan varje flyttning från block till block uppdateras de delar utav matriserna T och Q som påverkas av omordningen. Se algoritmen 4 för detaljer.

Algorithm 4 Blockalgoritm som ordnar egenvärden i en matris på Schurform [4]

Input: $T(M \times M)$ i kvasitriangulär form. $Q(M \times M)$ en tät matris, $mb \leq M$ blockstorleken, $select(1 \times M)$.

Output: $T(M \times M)$ i kvasitriangulär form, $Q(M \times M)$ en tät matris.

function $[T, Q] = \text{dtrbse}(T, Q, mb, select)$

$lstind = 1$

$lstblk = 1$

$fstblk =$ Första blocket längs diagonalen i T där det finns utvalda egenvärden

$db = \lceil m/mb \rceil$

while $fstblk \leq db$ **do**

for $i = fstblk : lstblk : -1$ **do**

$\Lambda_i =$ utvalda egenvärden som ska samlas i block i

$clsum =$ antal element i Λ_i

if $clsum > mb - 1$ **then**

$dvclstr = true$

$\Lambda_i = \Lambda_i/2$

$clsum = clsum/2$

else

$dvclst = false$

end if

if $i = fstblk$ och icke $dvclstr$ och valt 2×2 block i

$T(i \cdot mb : i \cdot mb + 1, i \cdot mb : i \cdot mb + 1)$ **then**

 Flytta det delade 2×2 blocket och samla Λ_i i det aktuella blockets övre vänstra hörn.

 Uppdatera de tillhörande raderna och kolumnerna i T och Q .

end if

if $clsum > 0$ **then**

 Flytta Λ_i över gränsen och samla dem i det övre vänstra hörnet i nästa block.

 Uppdatera de tillhörande raderna och kolumnerna i T och Q .

end if

end for

$lstind = lstind + 1$

$lstblk = \text{mod}(lstind, mb)$

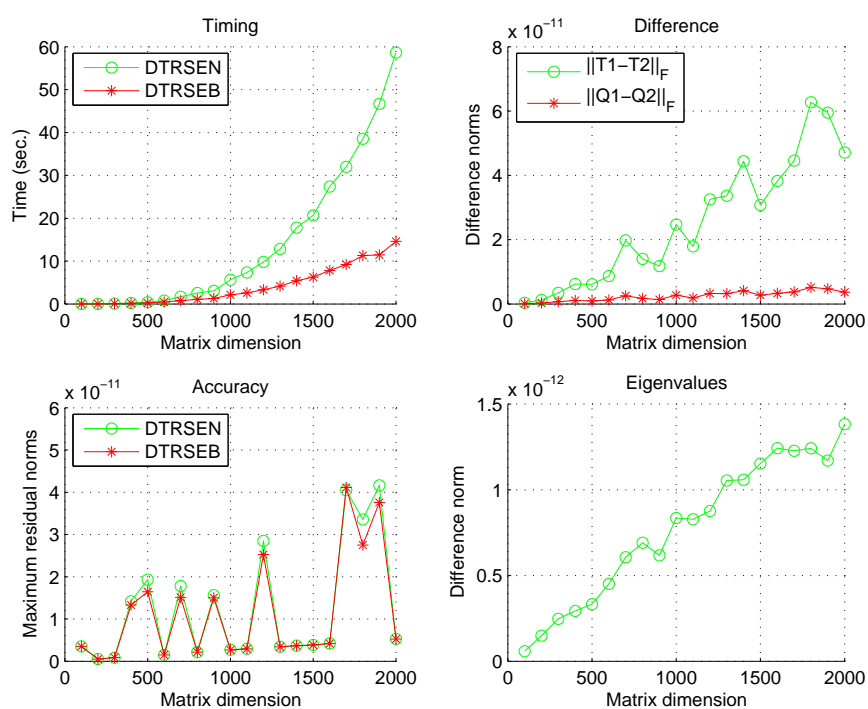
if icke $dvclstr$ **then**

$fstblk = fstblk + 1$

end if

end while

Den här algoritmen är också betydligt snabbare än LAPACKs DTRSEN, se bilden överst till vänster i Figur 3.1. I samma bild ser vi även att Granats och Kågströms algoritm är betydligt snabbare desto större matrisstorleken blir.



Figur 3.1: Grafer över Granats och Kågströms algoritms prestanda kontra standardalgoritm i LAPACKs prestanda

Kapitel 4

Utförande

4.1 Hur arbetet utfördes

Utifrån idéer om hur den rekursiva algoritmen ska fungera implementerades den först i MATLAB. I MATLAB kunde vi sedan utveckla algoritmen ytterligare då vissa brister upptäcktes. När implementationen var klar i MATLAB och vi var nöjd med vår rekursiva algoritm fortsatte utvecklingen i programspråket FORTRAN, vilket är det språk som den slutliga algoritmen ska vara implementerad i.

När vi implementerat en rekursiv fungerande algoritm i FORTRAN optimerade vi den ytterligare genom att bland annat byta ut funktionen som vi använder när vi når basfallet i rekursionen från DTRSEN till DTRBSE och ändra matrismultiplikationerna till en optimerad motsvarighet både i RDTRSEB och DTRBSE.

4.2 Rekursiv algoritm

RDTRSEB är en rekursiv algoritm där vi använder oss utav DTRBSE när vi når basfallet i rekursionen. Basfallet uppstår då matriserna T ($M \times M$) och Q ($M \times M$) är mindre än en förutbestämmd storlek $NB \times NB$. I varje rekursionssteg delar vi på matriserna på följande sätt

$$T = \begin{bmatrix} T_{11} & T_{12} \\ & T_{22} \end{bmatrix} \quad (4.1)$$

och

$$Q = \begin{bmatrix} Q_{11} & Q_{12} \\ Q_{21} & Q_{22} \end{bmatrix} \quad (4.2)$$

i delarna T_{11} , T_{12} , T_{22} , Q_{11} , Q_{12} , Q_{21} samt Q_{22} . I nästa steg delar vi på samma sätt T_{11} och T_{22} och så vidare tills dess att storleken är mindre än den förutbestämda blockstorleken NB. Sen använder vi oss utav DTRBSE för att omordna egenvärdena i varje delmatris till

$$\tilde{T}_{11} = Z_1^T T_{11} Z_1 \quad (4.3)$$

samt

$$\tilde{T}_{22} = Z_2^T T_{22} Z_2, \quad (4.4)$$

där Z_1 och Z_2 är två ortogonala matriser som omordnar egenvärdena i T_{11} respektive T_{22} . Efter omordningen av egenvärdena uppdaterar vi T till

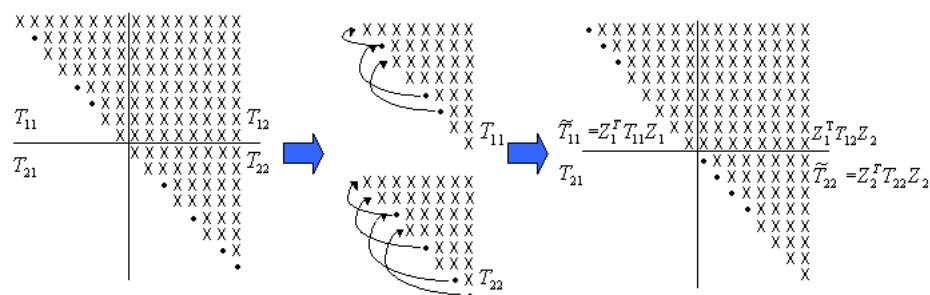
$$\tilde{T} = \begin{bmatrix} \tilde{T}_{11} & Z_1^T T_{12} Z_2 \\ & \tilde{T}_{22} \end{bmatrix} \quad (4.5)$$

och Q till

$$\tilde{Q} = \begin{bmatrix} Q_{11} Z_1 & Q_{12} Z_2 \\ Q_{21} Z_1 & Q_{22} Z_2 \end{bmatrix}. \quad (4.6)$$

Observera att vi inte har flyttat alla valda egenvärden längst upp i T_{11} utan att de ligger samlad på två ställen, några är längst upp i T_{11} och några samlad längst upp i T_{22} .

Ett exempel på hur det kan se ut ser vi i Figur 4.1 där vi anropar RDTRSEB för T_{11} och T_{22} samt uppdaterar T_{12} med avseende på omordningen.



Figur 4.1: En illustration över hur vi flyttar egenvärdena, där • betecknar de egenvärden som ska flyttas.

För att inte dela på något 2×2 block i matrisen T tar vi hänsyn till de 1×1 och 2×2 blocken som finns på diagonalen. Om delningspunkten hamnar mitt i ett 2×2 block delar vi just under blocket istället, se Algoritm 5 där vi beskriver vår rekursiva algoritm.

För att flytta egenvärdena från T_{22} till T_{11} väljer vi ut den del utav T som berörs av flyttningen. Det vill säga, vi väljer en delmatris som börjar just under de egenvärden som vi har flyttat i T_{11} och sträcker sig över de egenvärden som ska flyttas från T_{22} , se Figur 4.2. Även om vi endast vill flytta om egenvärdena i det utvalda området i matrisen berörs även andra delar utav matrisen. Vi börjar med att omordna egenvärdena i den utvalda delen av matrisen så att

$$\tilde{T}_u = Z_u^T T_u Z_u, \quad (4.7)$$

där Z_u är den ortogonala matris som omordnar egenvärdena i T_u . Sedan uppdaterar vi de delar utav matrisen som berörs av flyttningen. Genom att multiplicera den delen av matrisen som ligger ovanför det utvalda området med Z_u från höger och den delen av matrisen som ligger till höger om det utvalda området multipliceras med Z_u^T från vänster.

När vi ska flytta de valda egenvärdena över gränsen till T_{11} använder vi oss utav vår rekursiva algoritm igen. Det finns dock några tillfällen då vi inte kan använda den. Det är då "huvudmatrisens" delningspunkt sammanfaller eller blir väldigt nära vår delmatris delningspunkt. Rekursionen når då aldrig basfallet utan det enda som inträffar är att

Algoritm 5 Rekursiv algoritm som ordnar egenvärden i en matris på Schurform

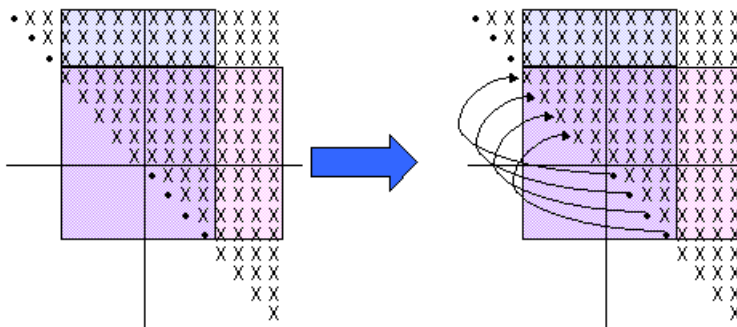
Input: $T(M \times M)$ i kvasitriangulär form. $Q(M \times M)$ en tät matris. $blks$, blockstorleken som anger när vi ska byta till standardalgoritmen. $select(1 \times M)$, anger vilka element vi ska flytta (1-flytta, 0-behålla).

Output: $T(M \times M)$ i kvasitriangulär form, $Q(M \times M)$ tät matris. $select(1 \times M)$, m som anger hur många element som har flyttas.

```

function  $[T, Q, select, m] = \text{rdtrseb}(T, Q, blks, select)$ 
  if  $M > blks$  then
    if  $T(M/2+1, M/2) \neq 0$  then
       $k = M/2+1;$ 
    else
       $k = M/2;$ 
    end if
     $[T_{11}, Z_1, select(1:k), m_1] = \text{rdtrseb}(T_{11}, Q_{11}, blks, select(1:k));$ 
     $[T_{22}, Z_2, select(k+1:M), m_2] = \text{rdtrseb}(T_{22}, Q_{22}, blks, select(k+1:M));$ 
     $T_{12} = Z_1^T T_{12} Z_2;$ 
     $Q = [Q_{11} Z_1, Q_{12} Z_2; Q_{21} Z_1, Q_{22} Z_2];$ 
    Flytta egenvärdena över gränsen, se algoritm 6.
  else
     $[T, Q, select, m] = \text{dtrseb}(select, T, Q);$ 
  end if

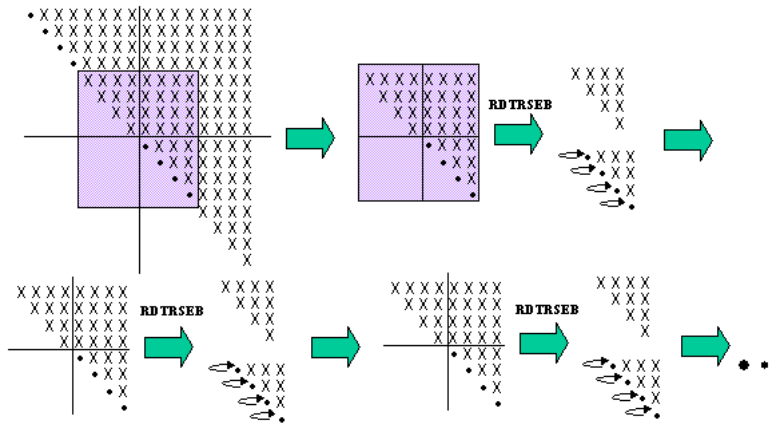
```



Figur 4.2: En illustration över hur vi väljer vilken delmatris som vi ska använda för att flytta egenvärden från \tilde{T}_{22} till \tilde{T}_{11} .

vi delar på matrisen T , omordnar i varje del (vilket inte behövs eftersom det redan är omordnat) och sedan anropar vi `RDTRSEB` igen för att flytta över gränsen. I Figur 4.3 är ett enkelt exempel på när rekursionen fastnar illustrerat.

När det inträffar att rekursionen fastnar använder vi oss utav `DTRBSE` på delmatrisen, vilken vi använder på en så liten del av matrisen som möjligt. För att kunna göra det flyttar vi endast över de egenvärden som finns i T_{22} just över gränsen med hjälp av `DTRBSE` och sedan använder vi oss av `RDTRSEB` för att flytta dessa egenvärden igen (om det behövs) till just under de egenvärden som från början fanns i T_{11} . Då det finns fler egenvärden i T_{22} än platser ovanför delningspunkten flyttar vi endast det antal som får plats i T_{11} och sedan använder vi `RDTRSEB` för att ordna egenvärdena i T_{22} igen.



Figur 4.3: Ett exempel på hur rekursionen kan "fastna"

Se algoritmbeskrivning 6 i Appendix för en detaljerad beskrivning på hur vi flyttar egenvärdena över gränsen.

Ett annat (kanske mer instabilt) sätt att flytta egenvärdena över gränsen är att flytta alla egenvärden i T_{22} på en gång med algoritmen som finns beskriven i 3.3. Detta har dock inte provats i denna rapport.

4.2.1 Rekursionsdjup

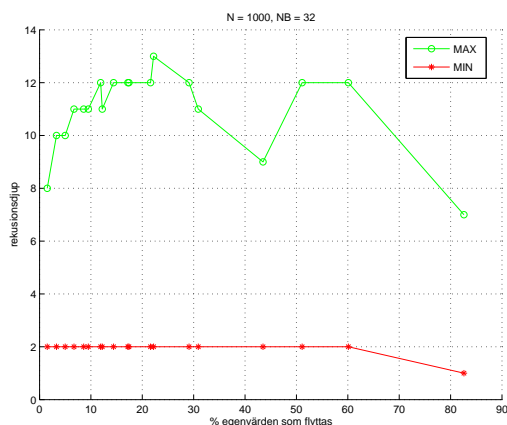
För djupare kunskaper om vår algoritm har vi först implementerat den i MATLAB och där tagit reda på bland annat rekursionsdjupet för en 1000×1000 matris med en blockstorlek på 32. Rekursionsdjupet är det antal gånger som algoritmen anropar sig själv. I Figur 4.4 har vi tittat på hur rekursionsdjupet ändras då antalet egenvärden vi ska flytta ändras. I Figur 4.5 har vi tittat på hur rekursionsdjupet ändras då matrisdimensionen varierar.

Att det maximala rekursionsdjupet blir djupare än de sex gångerna vi behöver dela på matrisen för att den ska bli mindre än 32×32 beror på att vi anropar RDTRSEB för att flytta över egenvärdena från en del till en annan. Att rekursionsdjupet i Figur 4.4 är mindre då få, många eller vid ungefär 50% av egenvärdena flyttas kan bero på att de delmatriser som vi utför rekursionen på oftare innehåller endast element som ska flyttas eller element som inte ska flyttas, det vill säga vi avbryter rekursionen tidigare.

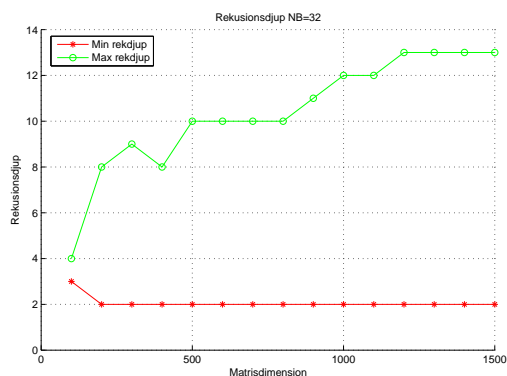
I Figur 4.5 ser vi att rekursionsdjupet blir större då matrisstorleken växer. Det beror på att blockstorleken är större i förhållande till matrisstorleken för små matriser. Det vill säga vi behöver inte dela på matrisen lika många gånger för en mindre matris för att den ska bli lika stor eller mindre än blockstorleken.

4.2.2 Implementationsdetaljer

Eftersom vår algoritm är rekursiv använder vi oss av en mer optimerad algoritm när vi utför matrismultiplikation, istället för DGEMM använder vi RECSY_GEMM. Vi har även ersatt DGEMM i DTRBSE med RECSY_GEMM [9].



Figur 4.4: Rekursionsdjup där antalet element som flyttas varierar (skapad i MATLAB med liknande algoritm)



Figur 4.5: Rekursionsdjup där matrisstorleken varierar (skapad i MATLAB med motsvarande algoritm)

Första gången vår algoritm anropas kontrollerar vi att parametervärdena är rimliga. När algoritmen anropar sig själv rekursivt utförs ej dessa kontroller utan vi förutsätter att det är rätt. På så sätt utförs inte fler kontroller i `RDTRSEB` än nödvändigt.

Innan vi utför någon rekursion kontrollerar vi ifall det finns några egenvärden som ska flyttas, om det inte finns returnerar vi utan att utföra rekursionen.

Kapitel 5

Resultat och diskussion

5.1 Resultat

Testkörningarna har utförts på "Sarek", en dual AMD Opteron (2.2GHz) med 8 GB minne. Vi har kompillerat vår implementation med kompilatorn "mpif90" och länkat med RECSY [9] och GOTO-BLAS [8].

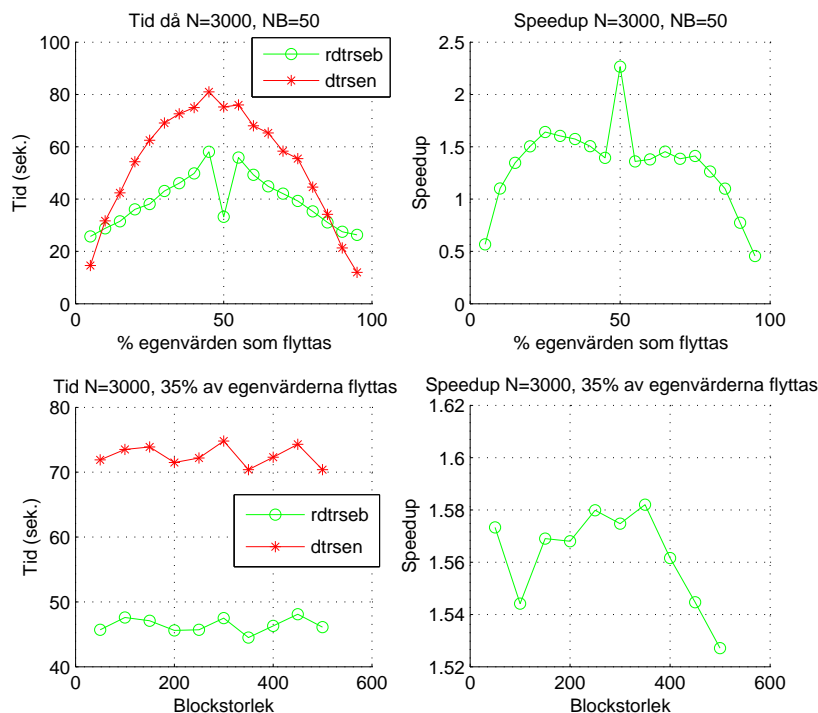
Om inte annat är angivet är de numeriska experimenten utförda på en slumpad 3000×3000 matris som är reducerad på Schurform. Vid reduceringen använde vi LAPACKs rutiner DGEHRD för att beräkna Hessenbergreduktionen. Sedan satt vi alla små element till exakt 0 för att till sist använda DHSEQR för att räkna ut matrisens Schurform [1]. Vi har även slumpat vilka egenvärden vi ska flytta och antalet egenvärden vi flyttar anges i procent av alla egenvärden.

5.1.1 Prestanda

Vi jämför vår algoritm RDTRSEB med DTRSEN som finns i LAPACK. Med hjälp av *uppsnabbning* (*speedup*) kan vi på ett enkelt sätt se hur prestandan förändras. Uppsnabbning beräknas genom att dividera tiden det tar att köra problemet genom den algoritm vi jämför med genom tiden det tar att köra samma problem genom den algoritm som ska bli jämförd. I det här fallet blir det tiden det tar för DTRSEN dividerat med tiden för RDTRSEB.

När matrisstorleken är över 1000×1000 är RDTRSEB snabbare än DTRSEN och uppsnabbningen ligger på ungefär 1.5 för en 3000×3000 matris, i gynsamma fall kan den dock vara över 2. I grafen längst till höger i första raden i Figur 5.2 ser vi att uppsnabbningen är växande då matrisstorleken ökar, detta är ett tecken på att det är ännu mer förmånligt att använda RDTRSEB i stället för DTRSEN på stora matrisstorlekar.

RDTRSEB är dock inte alltid snabbare utan när det är väldigt få eller väldigt många egenvärden som ska flyttas blir den långsammare än DTRSEN. Med få egenvärden menas under 10% och med många egenvärden menas fler än 85%, se grafen till höger i första raden i Figur 5.1. Det kan bero på att de utvalda egenvärdena ligger jämnt fördelade över hela diagonalen. Det medför att även om det är få egenvärden som ska flyttas måste relativt mycket "extra" arbete utföras på grund av rekursionen. Vi kan även se att det finns en topp i uppsnabbningen i Figur 5.1 när 50% av egenvärdena flyttas. Denna topp kan bero på att det oftare förekommer delmatriser som endast har egenvärden som ska flyttas eller inga egenvärden som ska flyttas. Den kan också bero på att vi använder



Figur 5.1: Tidtagning och uppsnabbning för olika matrisdimensioner och blockstorlekar.

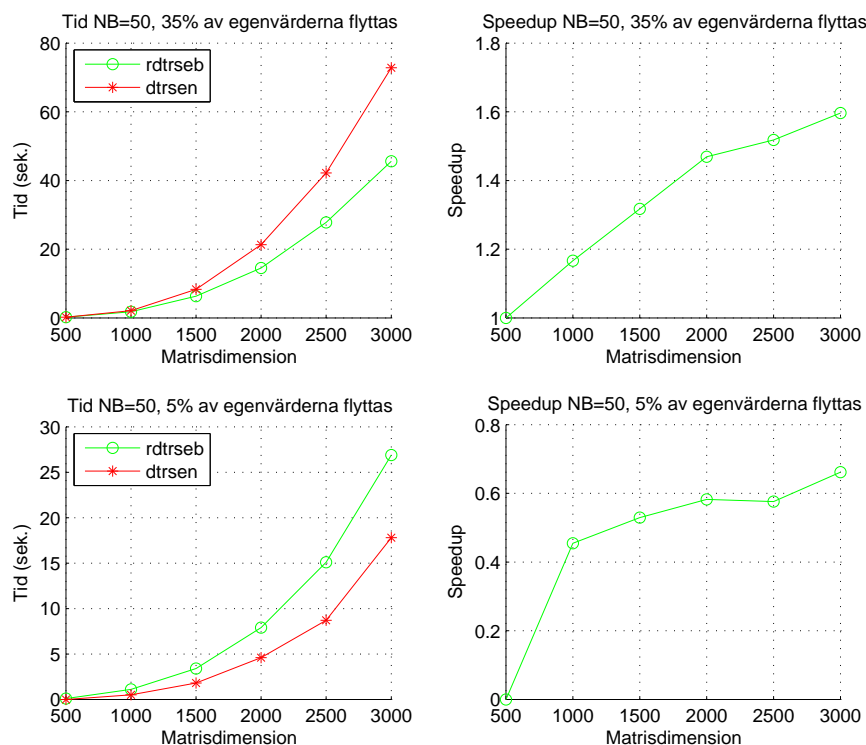
DTRBSE oftare för att flytta egenvärdena över ”gränsen”. Samma tendens ser vi i Figur 4.4 där rekursionsdjupet blir lägre vid ungefär 50%.

I Figur 5.2 har vi plottat hur uppsnabbningen förändras när matrisstorleken förändras för både när 35% och 5% av egenvärdena flyttas.

I grafen längst till höger på rad två i Figur 5.1 ser vi att uppsnabbningen är kring 1.5, den kan dock bli betydligt sämre då blockstorleken ökar.

5.1.2 Numerisk stabilitet

För att testa den numeriska stabiliteten i RDTRSEB har vi beräknat normer och residualer. Antag att T är vår ursprungliga matris på Schurform där vi inte har omordnat några egenvärden, T_1 samt Q_1 är de matriser vi får fram från RDTRSEB och att T_2 samt Q_2 är de vi får från DTRSEN. Vi har då beräknat *Frobeniusnormerna* ($\|A\|_F^2 = \sum \sum a_{ij}^2$) $\|T_1 - T_2\|_F$ och $\|Q_1 - Q_2\|_F$ samt residualerna $\|Q_1 T_1 Q_1^T - T\|_F$ och $\|T_1 - Q_1^T T Q_1\|_F$. Residualerna har blivit små, se Tabell 5.1.3, det vill säga ungefär 10^{-10} varje gång medan normerna $\|T_1 - T_2\|_F$ och $\|Q_1 - Q_2\|_F$ oftast är mindre än 10^{-10} men ibland har de legat på storleksordningen 10^3 . Det beror på att algoritmen inte är framåt stabil. Så länge residualerna är omkring 10^{-10} kan vi acceptera att normerna är omkring 10^2 .



Figur 5.2: Tidtagning och uppsnabbning för olika antal egenvärden som flyttas.

5.1.3 Resultattabell

Nedan visas en tabell med resultaten från testkörningarna. Där T_1 samt Q_1 är resultaten från DTRSEN och T_2 samt Q_2 är resultaten från RDTRSEB. I tabellen är N matrisstorleken, NB blockstorleken, t_1 tiden för DTRSEN, t_2 tiden för RDTRSEB och $\% \lambda$ är % egenvärden som flyttas. Vi har även redovisat Frobeniusnormerna $\|T_1 - T_2\|_F$, och $\|Q_1 - Q_2\|_F$, $\sqrt{\sum_{i=1}^n (\lambda_i^{(1)} - \lambda_i^{(2)})^2}$ (skillnaden mellan egenvärdena) samt residualerna $\|Q_1 T_1 Q_1^T - T\|_F$ och $\|T_1 - Q_1^T T Q_1\|_F$.

5.2 Framtida arbete

En vidareutveckling av RDTRSEB skulle kunna vara att skapa en mer specialicerad algoritm när vi når basfallet i kombination med djupare rekursion. Exempelvis använda rekursionen tills dess att matrisstorleken är 4×4 eller 3×3 och använda en specialicerad högoptimerad algoritm när vi når basfallet. Då kan vi bland annat ta bort kontrollerna som finns i början av DTRBSE och på så sätt utföra mindre arbete i onödan. En ytterligare förbättring vore att vidareutveckla metoden att flytta hela eller delar av konsekutiva

N	NB	t_1	t_2	$\ T_1 - T_2\ _F$	$\ Q_1 - Q_2\ _F$	$\sqrt{\sum_{i=1}^n (\lambda_i^{(1)} - \lambda_i^{(2)})^2}$	$\ Q_1 T_1 Q_1^T - T\ _F$	$\ T_1 - Q_1^T T Q_1\ _F$	$\% \lambda$
3000	50	14.6	25.7	0.1E+04	0.7E+02	0.1E-11	0.1E-10	0.1E-10	5
3000	50	31.7	28.8	0.1E+04	0.6E+02	0.1E-11	0.2E-10	0.2E-10	10
3000	50	42.4	31.5	0.1E+04	0.7E+02	0.2E-11	0.3E-10	0.3E-10	15
3000	50	54.3	36.1	0.1E+04	0.6E+02	0.2E-11	0.3E-10	0.3E-10	20
3000	50	62.5	38.1	0.9E+03	0.5E+02	0.2E-11	0.3E-10	0.3E-10	25
3000	50	69.1	43.1	0.9E+03	0.5E+02	0.2E-11	0.4E-10	0.4E-10	30
3000	50	72.6	46.1	0.8E+03	0.5E+02	0.3E-11	0.5E-10	0.4E-10	35
3000	50	75.0	49.8	0.7E+03	0.4E+02	0.3E-11	0.5E-10	0.5E-10	40
3000	50	81.0	58.1	0.7E+03	0.4E+02	0.3E-11	0.5E-10	0.5E-10	45
3000	50	75.2	33.2	0.7E+03	0.3E+02	0.3E-11	0.5E-10	0.5E-10	50
3000	50	76.0	55.9	0.4E+03	0.2E+02	0.3E-11	0.5E-10	0.5E-10	55
3000	50	68.0	49.3	0.1E+03	0.5E+01	0.3E-11	0.5E-10	0.5E-10	60
3000	50	65.3	44.9	0.2E+03	0.6E+01	0.3E-11	0.5E-10	0.5E-10	65
3000	50	58.3	42.1	0.1E-09	0.3E-10	0.3E-11	0.6E-10	0.5E-10	70
3000	50	55.5	39.3	0.9E-10	0.4E-10	0.3E-11	0.6E-10	0.5E-10	75
3000	50	44.6	35.3	0.2E-09	0.2E-10	0.3E-11	0.5E-10	0.5E-10	80
3000	50	34.2	31.1	0.1E-09	0.2E-10	0.3E-11	0.4E-10	0.4E-10	85
3000	50	21.3	27.5	0.6E-10	0.2E-10	0.3E-11	0.2E-10	0.2E-10	90
3000	50	12.0	26.3	0.4E-10	0.1E-10	0.2E-11	0.1E-10	0.1E-10	95
500	50	0.2	0.2	0.3E-10	0.1E-10	0.9E-12	0.4E-11	0.4E-11	35
1000	50	2.1	1.8	0.4E-10	0.2E-10	0.1E-11	0.1E-10	0.1E-10	35
1500	50	8.3	6.3	0.8E-10	0.3E-10	0.2E-11	0.2E-10	0.2E-10	35
2000	50	21.3	14.5	0.1E+03	0.3E+01	0.2E-11	0.3E-10	0.3E-10	35
2500	50	42.2	27.8	0.2E+03	0.6E+01	0.3E-11	0.4E-10	0.4E-10	35
3000	50	72.8	45.6	0.8E+03	0.5E+02	0.3E-11	0.4E-10	0.4E-10	35
3000	50	71.9	45.7	0.9E+03	0.5E+02	0.3E-11	0.4E-10	0.4E-10	35
3000	100	73.5	47.6	0.8E+03	0.5E+02	0.3E-11	0.4E-10	0.4E-10	35
3000	150	73.9	47.1	0.8E+03	0.5E+02	0.3E-11	0.4E-10	0.4E-10	35
3000	200	71.5	45.6	0.8E+03	0.5E+02	0.2E-11	0.4E-10	0.4E-10	35
3000	250	72.2	45.7	0.8E+03	0.5E+02	0.2E-11	0.4E-10	0.4E-10	35
3000	300	74.8	47.5	0.9E+03	0.5E+02	0.2E-11	0.4E-10	0.4E-10	35
3000	350	70.4	44.5	0.9E+03	0.5E+02	0.2E-11	0.4E-10	0.4E-10	35
3000	400	72.3	46.3	0.9E+03	0.5E+02	0.2E-11	0.4E-10	0.4E-10	35
3000	450	74.3	48.1	0.8E+03	0.4E+02	0.2E-11	0.5E-10	0.4E-10	35
3000	500	70.4	46.1	0.8E+03	0.5E+02	0.2E-11	0.4E-10	0.4E-10	35
500	50	0.0	0.1	0.7E-11	0.3E-11	0.2E-12	0.1E-11	0.1E-11	5
1000	50	0.5	1.1	0.2E-10	0.6E-11	0.6E-12	0.4E-11	0.4E-11	5
1500	50	1.8	3.4	0.3E+03	0.2E+02	0.7E-12	0.7E-11	0.7E-11	5
2000	50	4.6	7.9	0.9E+03	0.4E+02	0.8E-12	0.1E-10	0.1E-10	5
2500	50	8.7	15.1	0.9E+03	0.5E+02	0.1E-11	0.1E-10	0.1E-10	5
3000	50	17.8	26.9	0.1E+04	0.6E+02	0.1E-11	0.1E-10	0.1E-10	5

Tabell 5.1: En tabell med resultat från alla testkörningar.

egenvärdes kluster över gränsen i algoritm 5 och 6.

Kapitel 6

Tack

Jag vill tacka min handledare Robert Granat, på institutionen för Datavetenskap vid Umeå univeristet, för all hjälp jag har fått under arbetets gång.

Jag vill även tacka High Performance Computing Center North (HPC2N) i Umeå för att jag har fått använda deras datorer till testkörningar av min algoritm.

Jag vill även tacka min familj och mina vänner för allt stöd.

Referenser

- [1] E. Anderson, Z. Bai, C. Bischof, J. Demmel, J. Dongarra, J. DuCroz, A. Greenbaum, S. Hammarling, A. McKenny, S. Ostrouchov and D. Sorensen. *LAPACK User's Guide*. Third Edition. SIAM Publications, 1999.
- [2] Z. Bai och J.W. Demmel. On swapping diagonal blocks in real Schur form. *Linear Algebra Appl.*, 186:73-95, 1993.
- [3] G. H. Golub och C. F. Van Loan *Matrix Computations*. Johns Hopkins University Press Baltimore, MD, third edition. 1996
- [4] R. Granat och B. Kågström Parallel eigenvalue reordering in real Schur form. *In progress*
- [5] I. Jonsson and B. Kågström. Recursive Blocked Algorithms for Solving Triangular Matrix Equations—Part I: One-Sided and Coupled Sylvester-Type Equations, *ACM Trans. Math. Software*, Vol. 28, No. 4, pp 393–415, 2002.
- [6] I. Jonsson and B. Kågström. Recursive Blocked Algorithms for Solving Triangular Matrix Equations—Part II: Two-Sided and Generalized Sylvester and Lyapunov Equations, *ACM Trans. Math. Software*, Vol. 28, No. 4, pp 416–435, 2002.
- [7] D. Kressner *Block algorithms for reordering standard and generalized Schur forms*. *ACM Transactions on Mathematical Software*, Vol. 32, No 3, September 2005, Pages 1-12.
- [8] LAPACK - Linear Algebra Package. Se <http://www.netlib.org/lapack/>.
- [9] RECSY- High Performance Library for Sylvester type Matrix Equations. Se <http://www.cs.umu.se/~isak/recsy.html>.

Bilaga A

Algoritmbeskrivning

Den här algoritmen beskriver i detalj hur vi flyttar egenvärdena över "gränsen" i RDTRSEB (Algoritm 5).

Algorithm 6 Algoritm som flyttar egenvärden över ”gränsen” i algoritm 5

```

% om det inte finns några egenvärden som ska flyttas
if  $m_2 = 0 \parallel m_1 = k$  then
     $m = m_1 + m_2$ ;
    return;
% om delningspunkten är väldigt nära den ”gamla” delningspunkten
else if  $k - m_1 = m_2 \parallel k - m_1 = m_2 - 1 \parallel k - m_1 - 1 = m_2 \parallel k - m_1 - 2 = m_2 \parallel k - m_1 = m_2 - 2$ 
then
    % om det är färre egenvärden som ska flyttas än vad det finns platser i  $T_{11}$ 
    if  $m_2 \leq k - m_1$  then
        if  $k - m_2 > 0$  och  $T(k - m_2 + 1, k - m_2) \neq 0$  then
             $s_2 = k - m_2 - 1$ ;
        else
             $s_2 = k - m_2$ ;
        end if
        % Flyttar först egenvärdena precis över gränsen
         $[T(s_2 + 1: k + m_2, s_2 + 1: k + m_2), Z, \text{select}(s_2 + 1: k + m_2)] = \text{dtrbse}(\text{select}(s_2 + 1: k + m_2),$ 
 $T(s_2 + 1: k + m_2, s_2 + 1: k + m_2), I_{k - s_2 + m_2});$ 

$$T = \begin{bmatrix} T(1: s_2, 1: s_2) & T(1: s_2, s_2 + 1: k + m_2)Z & T(1: s_2, k + m_2 + 1: M) \\ T(s_2 + 1: k + m_2, 1: s_2) & T(s_2 + 1: k + m_2, s_2 + 1: k + m_2) & Z^T T(s_2 + 1: k + m_2, k + m_2 + 1: M) \\ & T(k + m_2 + 1: M, 1: M) & \end{bmatrix};$$

 $Q = [Q(1: M, 1: s_2), Q(1: M, s_2 + 1: k + m_2)Z, Q(1: M, k + m_2 + 1: M)];$ 
        % om det finns fler platser än egenvärden som flyttas flytta även egenvärdena den ”sista” biten i
 $T_{11}$ 
        if  $m_2 \neq k - m_1$  then
             $[T(m_1 + 1: k, m_1 + 1: k), Z, \text{select}(m_1 + 1: k)] = \text{rdtrseb}(T(m_1 + 1: k, m_1 + 1: k), I_{k - m_1}, \text{blks},$ 
 $\text{select}(m_1 + 1: k));$ 

$$T = \begin{bmatrix} [T(1: m_1, 1: m_1) & T(1: m_1, m_1 + 1: k)Z & T(1: m_1, k + 1: M) \\ T(m_1 + 1: k, 1: m_1) & T(m_1 + 1: k, m_1 + 1: k) & Z^T T(m_1 + 1: k, k + 1: M) \\ & T(k + 1: M, 1: M) & \end{bmatrix};$$

 $Q = [Q(1: M, 1: m_1), Q(1: M, m_1 + 1: k)Z, Q(1: M, k + 1: M)];$ 
        end if
    else
        % det finns fler egenvärden som ska flyttas i  $T_{22}$  än det finns platser i  $T_{11}$ 
        if  $T(k + k - m_1 + 1, k + k - m_1) \neq 0$  then
             $s_2 = k + k - m_1 + 1$ ;  $s_3 = k + 1$ ;
        else
             $s_2 = k + k - m_1$ ;  $s_3 = k$ ;
        end if
        % flytta endast så många som får plats
         $[T(m_1 + 1: s_2, m_1 + 1: s_2), Z, \text{select}] = \text{dtrseb}(\text{select}(m_1 + 1: s_2), T(m_1 + 1: s_2, m_1 + 1: s_2), I_{s_2 - m_1});$ 

$$T = \begin{bmatrix} T(1: m_1, 1: m_1) & T(1: m_1, m_1 + 1: s_2)Z & T(1: m_1, s_2 + 1: M) \\ T(m_1 + 1: s_2, 1: m_1) & T(m_1 + 1: s_2, m_1 + 1: s_2) & Z^T T(m_1 + 1: s_2, s_2 + 1: M) \\ & T(s_2 + 1: M, 1: M) & \end{bmatrix};$$

 $Q = [Q(1: M, 1: m_1), Q(1: M, m_1 + 1: s_2)Z, Q(1: M, s_2 + 1: M)];$ 
        % flytta de egenvärden som inte fick plats i  $T_{11}$ 
 $[T(s_3 + 1: k + m_2, s_3 + 1: k + m_2), Z, \text{select}(s_3 + 1: k + m_2)] = \text{rdtrseb}(T(s_3 + 1: k + m_2, s_3 + 1: k + m_2),$ 
 $I_{k + m_2 - s_3}, \text{blks}, \text{select}(s_3 + 1: k + m_2));$ 

$$T = \begin{bmatrix} T(1: s_3, 1: s_3) & T(1: s_3, s_3 + 1: k + m_2)Z & T(1: s_3, k + m_2 + 1: M) \\ T(s_3 + 1: k + m_2, 1: s_3) & T(s_3 + 1: k + m_2, s_3 + 1: k + m_2) & Z^T T(s_3 + 1: k + m_2, k + m_2 + 1: M) \\ & T(k + m_2 + 1: M, 1: M) & \end{bmatrix};$$

 $Q = [Q(1: M, 1: s_3), Q(1: M, s_3 + 1: k + m_2)Z, Q(1: M, k + m_2 + 1: M)];$ 
        end if
    else
        % om delningspunkten inte är väldigt nära den ”gamla” delningspunkten flytta alla egenvärden
        rekursivt direkt över gränsen.
         $[T(m_1 + 1: k + m_2, m_1 + 1: k + m_2), Z, \text{select}(m_1 + 1: k + m_2), m_3] = \text{rdtrseb}(\text{select}(m_1 + 1: k + m_2),$ 
 $T(m_1 + 1: k + m_2, m_1 + 1: k + m_2), I_{k + m_2 - m_1});$ 

$$T = \begin{bmatrix} [T(1: m_1, 1: m_1) & T(1: m_1, m_1 + 1: k + m_2)Z & T(1: m_1, k + m_2 + 1: M) \\ T(m_1 + 1: k + m_2, 1: m_1) & T(m_1 + 1: k + m_2, m_1 + 1: k + m_2) & Z^T T(m_1 + 1: k + m_2, k + m_2 + 1: M) \\ & T(k + m_2 + 1: M, 1: M) & \end{bmatrix};$$

 $Q = [Q(1: M, 1: m_1), Q(1: M, m_1 + 1: k + m_2)Z, Q(1: M, k + m_2 + 1: M)];$ 
        end if
     $m = m_1 + m_2$ ;

```

Bilaga B

Källkod

```

      RECURSIVE SUBROUTINE RDTRSEB( JOB, COMPQ, SELECT, N, NB, T, LDT,
$           Q, LDQ, ER, EI, M, S, SEP, WORK, LWORK, IWORK,
$           LIWORK, INFO )
*
*   -- LAPACK-style routine --
*   Dept. Computing Science Univ. of Umeå, Sweden
*   written by Maria Näsholm, 11/05, 2006.
*   Optimized version 1.
*
      IMPLICIT NONE
*
*   .. Scalar Arguments ..
      CHARACTER          COMPQ, JOB
      INTEGER            INFO, LDQ, LDT, LIWORK, LWORK, M, N, NB
      DOUBLE PRECISION  S, SEP
*
*   ..
*   .. Array Arguments ..
      LOGICAL            SELECT( * )
      INTEGER            IWORK( * )
      DOUBLE PRECISION  Q( LDQ, * ), T( LDT, * ), EI( * ), WORK( * ),
$           ER( * )
*
*   ..
*
*   Purpose
*   =====
*
*   RDTRSEB reorders the real Schur factorization of a real matrix
*    $A = Q^T Q^* T$ , so that a selected cluster of eigenvalues appears in
*   the leading diagonal blocks of the upper quasi-triangular matrix T,
*   and the leading columns of Q form an orthonormal basis of the
*   corresponding right invariant subspace.
*
*   Optionally the routine computes the reciprocal condition numbers of
*   the cluster of eigenvalues and/or the invariant subspace.
*
*   T must be in Schur canonical form (as returned by DHSEQR), that is,
*   block upper triangular with 1-by-1 and 2-by-2 diagonal blocks; each
*   2-by-2 diagonal block has its diagonal elements equal and its
*   off-diagonal elements of opposite sign.
*
*   This subroutine uses a delay and accumulate procedure for performing
*   all orthogonal updates in level 3 operations.

```

```

*
*   Arguments
*   =====
*
*   JOB      (input) CHARACTER*1
*   Specifies whether condition numbers are required for the
*   cluster of eigenvalues (S) or the invariant subspace (SEP):
*   = 'N': none;
*   = 'E': for eigenvalues only (S);
*   = 'V': for invariant subspace only (SEP);
*   = 'B': for both eigenvalues and invariant subspace (S and
*   SEP).
*
*   COMPQ    (input) CHARACTER*1
*   = 'V': update the matrix Q of Schur vectors;
*   = 'N': do not update Q.
*
*   SELECT   (input/output) LOGICAL array, dimension (N)
*   SELECT specifies the eigenvalues in the selected cluster. To
*   select a real eigenvalue w(j), SELECT(j) must be set to
*   .TRUE.. To select a complex conjugate pair of eigenvalues
*   w(j) and w(j+1), corresponding to a 2-by-2 diagonal block,
*   either SELECT(j) or SELECT(j+1) or both must be set to
*   .TRUE.; a complex conjugate pair of eigenvalues must be
*   either both included in the cluster or both excluded.
*   On output the (partial) reordering is displayed.
*
*   N        (input) INTEGER
*   The order of the matrix T. N >= 0.
*
*   NB       (input) INTEGER
*   The block size to use to delay and accumulate the orthogonal
*   updates. 3 <= NB <= N.
*
*   T        (input/output) DOUBLE PRECISION array, dimension (LDT,N)
*   On entry, the upper quasi-triangular matrix T, in Schur
*   canonical form.
*   On exit, T is overwritten by the reordered matrix T, again in
*   Schur canonical form, with the selected eigenvalues in the
*   leading diagonal blocks.
*
*   LDT      (input) INTEGER
*   The leading dimension of the array T. LDT >= max(1,N).
*
*   Q        (input/output) DOUBLE PRECISION array, dimension (LDQ,N)
*   On entry, if COMPQ = 'V', the matrix Q of Schur vectors.
*   On exit, if COMPQ = 'V', Q has been postmultiplied by the
*   orthogonal transformation matrix which reorders T; the
*   leading M columns of Q form an orthonormal basis for the
*   specified invariant subspace.
*   If COMPQ = 'N', Q is not referenced.
*
*   LDQ      (input) INTEGER
*   The leading dimension of the array Q.
*   LDQ >= 1; and if COMPQ = 'V', LDQ >= N.
*
*   ER       (output) DOUBLE PRECISION array, dimension (N)
*   EI       (output) DOUBLE PRECISION array, dimension (N)
*   The real and imaginary parts, respectively, of the reordered
*   eigenvalues of T. The eigenvalues are stored in the same
*   order as on the diagonal of T, with ER(i) = T(i,i) and, if
*   T(i:i+1,i:i+1) is a 2-by-2 diagonal block, EI(i) > 0 and

```



```

*      EI(i+1) = -EI(i). Note that if a complex eigenvalue is
*      sufficiently ill-conditioned, then its value may differ
*      significantly from its value before reordering.
*
*      M      (output) INTEGER
*      The dimension of the specified invariant subspace.
*      0 <= M <= N.
*
*      S      (output) DOUBLE PRECISION
*      If JOB = 'E' or 'B', S is a lower bound on the reciprocal
*      condition number for the selected cluster of eigenvalues.
*      S cannot underestimate the true reciprocal condition number
*      by more than a factor of sqrt(N). If M = 0 or N, S = 1.
*      If JOB = 'N' or 'V', S is not referenced.
*
*      SEP    (output) DOUBLE PRECISION
*      If JOB = 'V' or 'B', SEP is the estimated reciprocal
*      condition number of the specified invariant subspace. If
*      M = 0 or N, SEP = norm(T).
*      If JOB = 'N' or 'E', SEP is not referenced.
*
*      WORK   (workspace/output) DOUBLE PRECISION array, dimension (LWORK)
*      On exit, if INFO = 0, WORK(1) returns the optimal LWORK.
*
*      LWORK  (input) INTEGER
*      The dimension of the array WORK.
*      If JOB = 'N', LWORK >= max(1,N);
*      if JOB = 'E', LWORK >= M*(N-M);
*      if JOB = 'V' or 'B', LWORK >= 2*M*(N-M).
*
*      If LWORK = -1, then a workspace query is assumed; the routine
*      only calculates the optimal size of the WORK array, returns
*      this value as the first entry of the WORK array, and no error
*      message related to LWORK is issued by XERBLA.
*
*      IWORK  (workspace) INTEGER array, dimension (LIWORK)
*      If JOB = 'N' or 'E', IWORK is not referenced.
*
*      LIWORK (input) INTEGER
*      The dimension of the array IWORK.
*      If JOB = 'N' or 'E', LIWORK >= 1;
*      if JOB = 'V' or 'B', LIWORK >= M*(N-M).
*
*      If LIWORK = -1, then a workspace query is assumed; the
*      routine only calculates the optimal size of the IWORK array,
*      returns this value as the first entry of the IWORK array, and
*      no error message related to LIWORK is issued by XERBLA.
*
*      INFO   (output) INTEGER
*      = 0: successful exit
*      < 0: if INFO = -i, the i-th argument had an illegal value
*      = 1: reordering of T failed because some eigenvalues are too
*      close to separate (the problem is very ill-conditioned);
*      T may have been partially reordered, and ER and EI
*      contain the eigenvalues in the same order as in T; S and
*      SEP (if requested) are set to zero.
*
*      Further Details
*      =====
*
*      RDTRSEB first collects the selected eigenvalues by computing an
*      orthogonal transformation Z to move them to the top left corner of T.

```

```

*   In other words, the selected eigenvalues are the eigenvalues of T11
*   in:
*
*   Z'*T*Z = ( T11 T12 ) n1
*             (  0  T21 ) n2
*             n1  n2
*
*   where N = n1+n2 and Z' means the transpose of Z. The first n1 columns
*   of Z span the specified invariant subspace of T.
*
*   If T has been obtained from the real Schur factorization of a matrix
*   A = Q*T*Q', then the reordered real Schur factorization of A is given
*   by A = (Q*Z)*(Z'*T*Z)*(Q*Z)', and the first n1 columns of Q*Z span
*   the corresponding invariant subspace of A.
*
*   The reciprocal condition number of the average of the eigenvalues of
*   T11 may be returned in S. S lies between 0 (very badly conditioned)
*   and 1 (very well conditioned). It is computed as follows. First we
*   compute R so that
*
*   P = ( I  R ) n1
*       ( 0  0 ) n2
*       n1 n2
*
*   is the projector on the invariant subspace associated with T11.
*   R is the solution of the Sylvester equation:
*
*   T11*R - R*T21 = T12.
*
*   Let F-norm(M) denote the Frobenius-norm of M and 2-norm(M) denote
*   the two-norm of M. Then S is computed as the lower bound
*
*   (1 + F-norm(R)**2)**(-1/2)
*
*   on the reciprocal of 2-norm(P), the true reciprocal condition number.
*   S cannot underestimate 1 / 2-norm(P) by more than a factor of
*   sqrt(N).
*
*   An approximate error bound for the computed average of the
*   eigenvalues of T11 is
*
*   EPS * norm(T) / S
*
*   where EPS is the machine precision.
*
*   The reciprocal condition number of the right invariant subspace
*   spanned by the first n1 columns of Z (or of Q*Z) is returned in SEP.
*   SEP is defined as the separation of T11 and T21:
*
*   sep( T11, T21 ) = sigma-min( C )
*
*   where sigma-min(C) is the smallest singular value of the
*   n1*n2-by-n1*n2 matrix
*
*   C = kprod( I(n2), T11 ) - kprod( transpose(T21), I(n1) )
*
*   I(m) is an m by m identity matrix, and kprod denotes the Kronecker
*   product. We estimate sigma-min(C) by the reciprocal of an estimate of
*   the 1-norm of inverse(C). The true reciprocal 1-norm of inverse(C)
*   cannot differ from sigma-min(C) by more than a factor of sqrt(n1*n2).
*
*   When SEP is small, small changes in T can cause large changes in

```

```

*   the invariant subspace. An approximate bound on the maximum angular
*   error in the computed right invariant subspace is
*
*   EPS * norm(T) / SEP
*
*   =====
*
*   LOGICAL          FIRST
*   SAVE             FIRST
*   DATA            FIRST /.TRUE./
*
*   .. Parameters ..
*   INTEGER          MMULT
*   DOUBLE PRECISION ZERO, ONE
*   PARAMETER       ( MMULT = 30, ZERO = 0.0D+0,
* $                 ONE = 1.0D+0 )
*
*   ..
*   .. Local Scalars ..
*   LOGICAL          LQUERY, PAIR, SWAP, WANTBH, WANTQ, WANTS,
* $                 WANTSP, SPLIT, SWP2B2, SW1BS2, SW2BS2,
* $                 SWP1B1, SWP2B1, SWP1B2, SW2SB2, SW2SB1,
* $                 UPDATE, DIDSWP, FXSPLT, DVCLSTR
*   INTEGER          IERR, K, KASE, KK, KS, LIWMIN, LWMIN, N1, N2,
* $                 NN, EBLOCK, SBLOCK, KKS, J, IT, KKK, LLL, DB,
* $                 LSTBLK, FSTBLK, DIM, DIM1, DIM2, KSL, KKL, II,
* $                 INDX, MLOC, I, FSTIND, LSTIND, LSTLOC, SELIND,
* $                 ROWS, COLS, CLSUM, ITT, DIFF, CLSUM2, SLAB
*   DOUBLE PRECISION EST, RNORM, SCALE, SEPLOC, SLOC, ELEM
*   INTEGER          Z1, Z2, Z, SUMMA, WRK
*   INTEGER          LDZ, LDZ1, LDZ2, S2, S3, M1, M2, M3
*
*   ..
*   .. External Functions ..
*   LOGICAL          LSAME, REORDR
*   INTEGER          LSUM
*   DOUBLE PRECISION DLANGE
*   EXTERNAL        LSAME, DLANGE
*
*   ..
*   .. External Subroutines ..
*   EXTERNAL        DLACON, DLACPY, DTRSYL, XERBLA,
* $                 RECSY_GEMM, DGEMM, ILACPY, DTRBSE, RECSYCT
*
*   ..
*   .. Intrinsic Functions ..
*   INTRINSIC       ABS, MAX, SQRT, LOG, SIZE
*
*   ..
*   .. Local Functions ..
*   INTEGER          ICEIL
*   ICEIL( N, NB ) = ( N + NB - 1 ) / NB
*
*   ..
*   .. Executable Statements ..
*
*   Decode and test the input parameters
*
*   IF( FIRST ) THEN
*       WANTBH = LSAME( JOB, 'B' )
*       WANTS = LSAME( JOB, 'E' ) .OR. WANTBH
*       WANTSP = LSAME( JOB, 'V' ) .OR. WANTBH
*       WANTQ = LSAME( COMPQ, 'V' )
*
*   INFO = 0
*   LQUERY = ( LWORK.EQ.-1 )
*   IF( .NOT.LSAME( JOB, 'N' ) .AND. .NOT.WANTS .AND. .NOT.WANTSP )
* $       THEN

```

```

        INFO = -1
    ELSE IF( .NOT.LSAME( COMPQ, 'N' ) .AND. .NOT.WANTQ ) THEN
        INFO = -2
    ELSE IF( N.LT.0 ) THEN
        INFO = -4
    ELSE IF( NB.LT.3 ) THEN
        INFO = -5
    ELSE IF( LDT.LT.MAX( 1, N ) ) THEN
        INFO = -7
    ELSE IF( LDQ.LT.1 .OR. ( WANTQ .AND. LDQ.LT.N ) ) THEN
        INFO = -9
    ELSE
*
*   Set M to the dimension of the specified invariant subspace,
*   and test LWORK and LIWORK.
*
        M = 0
        PAIR = .FALSE.
        DO 10 K = 1, N
            IF( PAIR ) THEN
                PAIR = .FALSE.
            ELSE
                IF( K.LT.N ) THEN
                    IF( T( K+1, K ).EQ.ZERO ) THEN
                        IF( SELECT( K ) )
                            $           M = M + 1
                    ELSE
                        PAIR = .TRUE.
                        IF( SELECT( K ) .OR. SELECT( K+1 ) )
                            $           M = M + 2
                    END IF
                ELSE
                    IF( SELECT( N ) )
                        $           M = M + 1
                    END IF
                END IF
            10 CONTINUE
*
        N1 = M
        N2 = N - M
        NN = N1*N2
*
        SUMMA = 0
        DO 12 K = 1, FLOOR(LOG(REAL(N)))+1
            SUMMA = SUMMA + 1*(N/K)**2
        12 CONTINUE
        IF( WANTSP ) THEN
            LWMIN = MAX( 1, SUMMA )
            LIWMIN = MAX( 1, SUMMA )
        ELSE IF( LSAME( JOB, 'N' ) ) THEN
            LWMIN = MAX( 1, N )
            LIWMIN = 1
        ELSE IF( LSAME( JOB, 'E' ) ) THEN
            LWMIN = MAX( 1, N )
            LIWMIN = 1
        END IF
*
        IF( LWORK.LT.LWMIN .AND. .NOT.LQUERY ) THEN
            INFO = -16
        ELSE IF( LIWORK.LT.LIWMIN .AND. .NOT.LQUERY ) THEN
            INFO = -18
        END IF

```

```

        END IF
*
        IF( INFO.EQ.0 ) THEN
            WORK( 1 ) = LWMIN
            IWORK( 1 ) = LIWMIN
        END IF
*
        IF( INFO.NE.0 ) THEN
            CALL XERBLA( 'RDTRSEB', -INFO )
            RETURN
        ELSE IF( LQUERY ) THEN
            RETURN
        END IF
        FIRST = .FALSE.
    END IF
*
* Quick return if possible.
*
        M = 0
        DO 15 K = 1, N
            IF( SELECT(K) ) THEN
                M = M + 1
            END IF
15    CONTINUE
        IF( M.EQ.N .OR. M.EQ.0 ) THEN
            IF( M.EQ.0 ) THEN
                END IF
            IF( WANTS )
                $ S = ONE
            IF( WANTSP )
                $ SEP = DLANGE( '1', N, N, T, LDT, WORK )
            GO TO 90
        END IF
*
* If the size of T is greater than the given size NB
*
        IF( N.GT.NB ) THEN
*
* Set the splitting point for T so that point dont split any
* 2 x 2 block
*
            IF( T(FLOOR(REAL(N/2))+1,FLOOR(REAL(N/2))) .NE. ZERO ) THEN
                K = FLOOR(REAL(N/2+1))
            ELSE
                K = FLOOR(REAL(N/2))
            END IF
            Z = 1
            Z1 = 1
            LDZ1 = K
            LDZ2 = N-K
            Z2 = Z1 + K**2
            WRK = Z2 + (N-K)**2
*
* Call rdtrseb recursively for T11 and T22
*
            CALL DLASET('ALL', K, K, ZERO, ONE, WORK(Z1), LDZ1 )
            CALL RDTRSEB(JOB, COMPQ, SELECT(1), K, NB, T(1,1), LDT,
                $ WORK(Z1), LDZ1, ER, EI, M1, S, SEP, WORK(WRK),
                $ LWORK, IWORK, LIWORK, INFO )
            IF( INFO.EQ.1 ) THEN
                RETURN
            END IF

```

```

CALL DLASET('ALL', N-K, N-K, ZERO, ONE, WORK(Z2), LDZ2 )
CALL RDRSEB(JOB, COMPQ, SELECT(K+1), N-K, NB,
$           T(K+1,K+1), LDT, WORK(Z2), LDZ2, ER, EI, M2,
$           S, SEP, WORK(WRK), LWORK, IWORK, LIWORK, INFO )
IF( INFO.EQ.1 ) THEN
    RETURN
END IF
*
*   Update T and Q
*
CALL RECSY_GEMM( 1, K, N-K, K, ONE, WORK(Z1), LDZ1,
$           T(1, K+1), LDT, ZERO, WORK(WRK), N, 0 )
CALL RECSY_GEMM( 0, K, N-K, N-K, ONE, WORK(WRK), N,
$           WORK(Z2), LDZ2, ZERO, T(1, K+1), LDT, 0 )
CALL RECSY_GEMM(0, N, K, K, ONE, Q(1,1), LDQ,
$           WORK(Z1), LDZ1, ZERO, WORK(WRK), N, 0 )
CALL DLACPY('All', N, K, WORK(WRK), N, Q(1, 1), LDQ )
CALL RECSY_GEMM(0, N, N-K, N-K, ONE, Q(1, K+1), LDQ,
$           WORK(Z2), LDZ2, ZERO, WORK(WRK), N, 0 )
CALL DLACPY('All', N, N-K, WORK(WRK), N, Q(1, K+1), LDQ )
*
*   Move the selected eigenvalues in T22 over the border to T11
*
*   Quick return if possible (none eigenvalues to move)
IF(M2.EQ.ZERO .OR. M1.EQ.K ) THEN
    M = M1+M2
    GOTO 90
*
*   If the splitting point is close to the "old" splitting
*   point
*
*   If there are less eigenvalues to move from T22 then places
*   to move to in T11
ELSE IF( K-M1.EQ.M2 .OR. K-M1.EQ.M2-1 .OR. K-M1-1.EQ.M2 .OR.
$       K-M1-2.EQ.M2 .OR. K-M1.EQ.M2-2 ) THEN
*   Move the eigenvalues from T22 just over the border to
*   T11
IF(M2.LE.K-M1 )THEN
    IF(K-M2.GT.ZERO .AND. T(K-M2+1, K-M2).NE.ZERO )THEN
        S2=K-M2-1
    ELSE
        S2=K-M2
    END IF

    LDZ = K+M2-S2
    Z = 1
    WRK = Z + LDZ**2
    CALL DLASET('All', K+M2-S2, K+M2-S2, ZERO, ONE,
$           WORK(Z), LDZ )
    CALL DTRSEB(JOB, COMPQ, SELECT(S2+1), K+M2-S2,
$           MIN(NB, K+M2-S2),
$           T(S2+1, S2+1), LDT, WORK(Z), LDZ, ER, EI, M3,
$           S, SEP, WORK(WRK), LWORK, IWORK, LIWORK, INFO )

    IF( INFO.EQ.1 ) THEN
        RETURN
    END IF
*   Update T and Q
CALL RECSY_GEMM(0, S2, K+M2-S2, K+M2-S2, ONE,
$           T(1, S2+1), LDT, WORK(Z), LDZ, ZERO,
$           WORK(WRK), N, 0 )

```

```

CALL DLACPY('A11', S2, K+M2-S2, WORK(WRK), N,
$      T(1, S2+1), LDT )
CALL RECSY_GEMM(1, K+M2-S2, N-K-M2, K+M2-S2, ONE,
$      WORK(Z), LDZ, T(S2+1, K+M2+1), LDT,
$      ZERO, WORK(WRK), N, 0)
CALL DLACPY('A11', K+M2-S2, N-K-M2, WORK(WRK), N,
$      T(S2+1, K+M2+1), LDT )
CALL RECSY_GEMM(0, N, K+M2-S2, K+M2-S2, ONE,
$      Q(1, S2+1), LDQ, WORK(Z), LDZ,
$      ZERO, WORK(WRK), N, 0)
CALL DLACPY('A11', N, K+M2-S2, WORK(WRK), N,
$      Q(1, S2+1), LDQ )
*
*      Reorder values in T11
*
IF(M2.NE.K-M1 ) THEN
LDZ = K-M1
WRK = Z + LDZ**2
CALL DLASET('A11', K-M1, K-M1, ZERO, ONE,
$      WORK(Z), LDZ )
CALL RDRTRSEB(JOB, COMPQ, SELECT(M1+1), K-M1, NB,
$      T(M1+1, M1+1), LDT, WORK(Z), LDZ, ER,
$      EI, M3, S, SEP, WORK(WRK), LWORK, IWORK,
$      LIWORK, INFO)
IF( INFO.EQ.1 ) THEN
RETURN
END IF
*      Update T and Q
CALL RECSY_GEMM(0, M1, K-M1, K-M1, ONE,
$      T(1, M1+1), LDT, WORK(Z), LDZ, ZERO,
$      WORK(WRK), N, 0 )
CALL DLACPY('A11', M1, K-M1, WORK(WRK), N,
$      T(1, M1+1), LDT )
CALL RECSY_GEMM(1, K-M1, N-K, K-M1, ONE,
$      WORK(Z), LDZ, T(M1+1, K+1), LDT, ZERO,
$      WORK(WRK), N, 0 )
CALL DLACPY('A11', K-M1, N-K, WORK(WRK), N,
$      T(M1+1, K+1), LDT )
CALL RECSY_GEMM(0, N, K-M1, K-M1, ONE,
$      Q(1, M1+1), LDQ, WORK(Z), LDZ, ZERO,
$      WORK(WRK), N, 0 )
CALL DLACPY('A11', N, K-M1, WORK(WRK), N,
$      Q(1, M1+1), LDQ )

END IF

*
*      Don't move more values from T22 then necessary over the
*      border to T11
*
ELSE IF (M2 .GT. K-M1 ) THEN
IF(T(K+K-M1+1, K+K-M1).NE.ZERO )THEN
S2 = K+K-M1+1
S3 = K+1
ELSE
S2=K+K-M1
S3 = K
END IF
LDZ = N
Z = 1
WRK = Z + LDZ**2
CALL DLASET('A11', S2-M1, S2-M1, ZERO, ONE,
$      WORK(Z), LDZ )

```

```

        CALL DTRSEB(JOB, COMPQ, SELECT(M1+1), S2-M1, !M2??
$           MIN(NB, S2-M1),
$           T(M1+1, M1+1), LDT, WORK(Z), LDZ, ER, EI,
$           M3, S, SEP, WORK(WRK), LWORK, IWORK,
$           LIWORK, INFO )
        IF( INFO.EQ.1 ) THEN
            RETURN
        END IF
*       Update T and Q
        CALL RECSY_GEMM(0, M1, S2-M1, S2-M1, ONE,
$           T(1, M1+1), LDT, WORK(Z), LDZ, ZERO,
$           WORK(WRK), N, 0 )
        CALL DLACPY('All', M1, S2-M1, WORK(WRK), N,
$           T(1, M1+1), LDT )
        CALL RECSY_GEMM(1, S2-M1, N-S2, S2-M1, ONE,
$           WORK(Z), LDZ, T(M1+1, S2+1), LDT, ZERO,
$           WORK(WRK), N, 0 )
        CALL DLACPY('All', S2-M1, N-S2, WORK(WRK), N,
$           T(M1+1, S2+1), LDT )
        CALL RECSY_GEMM(0, N, S2-M1, S2-M1, ONE,
$           Q(1, M1+1), LDQ, WORK(Z), LDZ, ZERO,
$           WORK(WRK), N, 0 )
        CALL DLACPY('All', N, S2-M1, WORK(WRK), N,
$           Q(1, M1+1), LDQ )
        LDZ = K+M2-S3
        Z = 1
        WRK = Z + LDZ**2
        CALL DLASET('All', K+M2-S3, K+M2-S3, ZERO, ONE,
$           WORK(Z), LDZ )
*       Reorder values in T22 again
        CALL RDTRSEB(JOB, COMPQ, SELECT(S3+1), K+M2-S3, NB,
$           T(S3+1, S3+1), LDT, WORK(Z), LDZ, ER, EI,
$           M3, S, SEP, WORK(WRK), LWORK, IWORK,
$           LIWORK, INFO )
        IF( INFO.EQ.1 ) THEN
            RETURN
        END IF
*       Update T and Q
        CALL RECSY_GEMM(0, S3, K+M2-S3, K+M2-S3, ONE,
$           T(1, S3+1), LDT, WORK(Z), LDZ, ZERO,
$           WORK(WRK), N, 0 )
        CALL DLACPY('All', S3, K+M2-S3, WORK(WRK), N,
$           T(1, S3+1), LDT )
        CALL RECSY_GEMM(1, K+M2-S3, N-K-M2, K+M2-S3, ONE,
$           WORK(Z), LDZ, T(S3+1, K+M2+1), LDT, ZERO,
$           WORK(WRK), N, 0 )
        CALL DLACPY('All', K+M2-S3, N-K-M2, WORK(WRK), N,
$           T(S3+1, K+M2+1), LDT )
        CALL RECSY_GEMM(0, N, K+M2-S3, K+M2-S3, ONE,
$           Q(1, S3+1), LDQ, WORK(Z), LDZ, ZERO,
$           WORK(WRK), N, 0 )
        CALL DLACPY('All', N, K+M2-S3, WORK(WRK), N,
$           Q(1, S3+1), LDQ )
        END IF
*
*       If the splitting point is sufficiently away from the "old" splitting
*       point move selected values over the border recursively
*
        ELSE
            LDZ = K+M2-M1
            WRK = Z + LDZ**2
            CALL DLASET('All', K+M2-M1, K+M2-M1, ZERO, ONE,

```



```

$          WORK(Z), LDZ )
$          CALL RDRSEB(JOB, COMPQ, SELECT(M1+1), K+M2-M1, NB,
$            T(M1+1, M1+1), LDT, WORK(Z), LDZ, ER, EI, M3, S,
$            SEP, WORK(WRK), LWORK, IWORK, LIWORK, INFO )
$          IF( INFO.EQ.1 ) THEN
$            RETURN
$          END IF
*          Update T and Q
$          CALL RECSY_GEMM(0, M1, K+M2-M1, K+M2-M1, ONE,
$            T(1, M1+1), LDT, WORK(Z), LDZ, ZERO,
$            WORK(WRK), N, 0 )
$          CALL DLACPY('All', M1, K+M2-M1, WORK(WRK), N,
$            T(1, M1+1), LDT )
$          CALL RECSY_GEMM(1, K+M2-M1, N-K-M2, K+M2-M1, ONE,
$            WORK(Z), LDZ, T(M1+1, K+M2+1), LDT, ZERO,
$            WORK(WRK), N, 0 )
$          CALL DLACPY('All', K+M2-M1, N-K-M2, WORK(WRK), N,
$            T(M1+1, K+M2+1), LDT )
$          CALL RECSY_GEMM(0, N, K+M2-M1, K+M2-M1, ONE,
$            Q(1, M1+1), LDQ, WORK(Z), LDZ, ZERO,
$            WORK(WRK), N, 0 )
$          CALL DLACPY('All', N, K+M2-M1, WORK(WRK), N,
$            Q(1, M1+1), LDQ )
$          END IF
$          M = M1 +M2
*
*          basecase if NB < N
*
*          ELSE
$          WANTQ = LSAME( COMPQ, 'V' )
$          CALL DTRSEB(JOB, COMPQ, SELECT, N, MIN(NB, N),
$            T, LDT, Q, LDQ, ER, EI, M,
$            S, SEP, WORK(1), LWORK, IWORK, LIWORK, INFO )
$          IF( INFO.EQ.1 ) THEN
$            RETURN
$          END IF
$          END IF
*
*
$          N1 = M
$          N2 = N - M
$          NN = N1*N2
*
$          IF( WANTS ) THEN
*
*          Solve Sylvester equation for R:
*
*          T11*R - R*T21 = scale*T12
*
$          CALL DLACPY( 'F', N1, N2, T( 1, N1+1 ), LDT, WORK(1), N1 )
$          CALL RECSYCT( 1, SCALE, N1, N2, T, LDT, T( N1+1, N1+1 ),
$            LDT, WORK(1), N1, INFO )
*
*          Estimate the reciprocal of the condition number of the cluster
*          of eigenvalues.
*
$          RNORM = DLANGE( 'F', N1, N2, WORK(1), N1, WORK )
$          IF( RNORM.EQ.ZERO ) THEN
$            S = ONE
$          ELSE
$            S = SCALE / ( SQRT( SCALE*SCALE / RNORM+RNORM ) *
$              SQRT( RNORM ) )

```

```

        END IF
    END IF
*
    IF( WANTSP ) THEN
*
*   Estimate sep(T11,T21).
*
        EST = ZERO
        KASE = 0
80    CONTINUE
        CALL DLACON( NN, WORK( NN+1 ), WORK(1), IWORK, EST, KASE )
        IF( KASE.NE.0 ) THEN
            IF( KASE.EQ.1 ) THEN
*
*   Solve  $T_{11} * R - R * T_{21} = \text{scale} * X$ .
*
                CALL RECSYCT( 1, SCALE, N1, N2, T, LDT,
$                 T( N1+1, N1+1 ), LDT, WORK(1), N1, INFO )
                ELSE
*
*   Solve  $T_{11}' * R - R * T_{21}' = \text{scale} * X$ .
*
                CALL RECSYCT( 7, SCALE, N1, N2, T, LDT,
$                 T( N1+1, N1+1 ), LDT, WORK(1), N1, INFO )
                END IF
                GO TO 80
            END IF
*
                SEP = SCALE / EST
            END IF
*
90    CONTINUE
*
*   Store the output eigenvalues in ER and EI.
*
        DO 100 K = 1, N
            ER( K ) = T( K, K )
            EI( K ) = ZERO
100    CONTINUE
        DO 110 K = 1, N - 1
            IF( T( K+1, K ).NE.ZERO ) THEN
                EI( K ) = SQRT( ABS( T( K, K+1 ) ) ) *
$                 SQRT( ABS( T( K+1, K ) ) )
                EI( K+1 ) = -EI( K )
            END IF
110    CONTINUE
*
        WORK( 1 ) = LWMIN
        IWORK( 1 ) = LIWMIN
*
        RETURN
*
*   End of RDTRSEB
*
    END

```