

1.000	000	000	10.095	266	145 ± 0.643	500	904 <i>i</i>
2.000	000	000	11.793	633	881 ± 1.652	329	728 <i>i</i>
3.000	000	000	13.992	358	137 ± 2.518	830	070 <i>i</i>
4.000	000	000	16.730	737	466 ± 2.812	624	894 <i>i</i>
4.999	999	928	19.502	439	400 ± 1.940	330	347 <i>i</i>
6.000	006	944					
6.999	697	234					
8.007	267	603					
8.917	250	249					
20.846	908	101					

JACOBI-Basisverfahren

- S0:** (Initialisierung) Setze $\mathbf{A}^{(0)} = \mathbf{A}$, $k = 0$ und berechne $\omega_0 = \omega(\mathbf{A})$. Wähle ein $\varepsilon > 0$.
- S1:** (Abbruchtest) Falls $2\omega_k \leq \varepsilon^2$ STOPP.
- S2:** (Pivotwahl) Wähle Indizes $p = p(k)$ und $q = q(k)$ mit $a_{pq}^{(k)} \neq 0$.
- S3:** (Iterationsschritt)
- S4:** Berechne $t = t_k, c = c_k, s = s_k$ und $\tau = \tau_k$ gemäß (9.5)-(9.7).
- S5:** Berechne $\mathbf{A}^{(k+1)}$ aus $\mathbf{A}^{(k)}$ gemäß (9.8)-(9.12).
- S6:** Berechne $\omega_{k+1} = \omega_k - \left(a_{pq}^{(k)}\right)^2$.
- Setze $k = k + 1$ und gehe zu Schritt **S1**.
- Aufwand pro Schritt: $\sim 4n$ Add./Sub. + $\sim 3n$ Mult./Div.
+ 2 Quadratwurzeln.

Basisverfahren der Vektoriteration

S0: (*Initialisierung*) Wähle Vektor $\mathbf{v}^{(0)} \in \mathbb{R}^n$ mit $\|\mathbf{v}^{(0)}\|_2 = 1$ und setze $k = 0$.

S1: (*Iteration*) Berechne $\mathbf{w}^{(k+1)} = \mathbf{A}\mathbf{v}^{(k)}$.

S2: (*Normierung*) Setze $\mathbf{v}^{(k+1)} = \mathbf{w}^{(k+1)} / \|\mathbf{w}^{(k+1)}\|_2$.

S3: Setze $k = k + 1$ und gehe zu Schritt **S1**.

Aufwand pro Schritt:

- Eine Auswertung *Matrix* \times *Vektor* (**S1**)
- $\sim n$ *Add./Sub.* + $\sim 2n$ *Mult./Div.* + 1 *Quadratwurzel* (**S2**)

Basisverfahren der Teilraumiteration

S0: (*Initialisierung*) Wähle Teilraum $\mathcal{Y}^{(0)} \subset \mathbb{R}^n$ mit

$$\dim(\mathcal{Y}^{(0)}) = p$$

und setze $k = 0$.

S1: (*Iteration*) Definiere

$$\mathcal{Y}^{(k+1)} = \mathbf{A}\mathcal{Y}^{(k)} = \left\{ \mathbf{A}\mathbf{y} \mid \mathbf{y} \in \mathcal{Y}^{(k)} \right\}.$$

S2: Setze $k = k + 1$ und gehe zu Schritt **S1**.

Teilraumiteration mit orthonormalen Basen

- S0:** (*Initialisierung*) Wähle ein m mit $p \leq m \leq n$ und eine spaltenorthonormale Startmatrix $\mathbf{V}^{(0)} \in \mathbb{R}^{n \times m}$. Setze $k = 0$.
- S1:** (*Iteration*) Berechne $\mathbf{W}^{(k+1)} = \mathbf{A}\mathbf{V}^{(k)}$.
- S2:** (*Orthogonalisierung*) Berechne spaltenorthonormale Matrix

$$\mathbf{V}^{(k+1)} \in \mathbb{R}^{n \times m}$$

und eine obere Dreiecksmatrix $\mathbf{R}^{(k+1)} \in \mathbb{R}^{m \times m}$ mit

$$\mathbf{W}^{(k+1)} = \mathbf{V}^{(k+1)} \mathbf{R}^{(k+1)}.$$

- S3:** Setze $k = k + 1$ und gehe zu Schritt **S1**.

Aufwand pro Schritt:

- m Auswertungen Matrix \times Vektor (**S1**)
- $\sim K_1 nm^2$ Add./Mult. (**S2**)
($K_1 = 1$ für SCHMIDT'sches Orthogonalisierungsverfahren)

RAYLEIGH-RITZ-Algorithmus

Es seien die symmetrische Matrix $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{n \times n}$ und die spaltenorthonormale Matrix $\mathbf{V} \in \mathbb{R}^{n \times p}$ gegeben.

- S0:** • Berechne $\mathbf{B} = \mathbf{A}\mathbf{V} \in \mathbb{R}^{n \times p}$.
 • Berechne $\mathbf{P} = \mathbf{V}^T \mathbf{B} \in \mathbb{R}^{p \times p}$.

S1: Berechne die Eigenwertzerlegung $\mathbf{P} = \mathbf{X}\mathbf{M}\mathbf{X}^T$.

S2: Berechne $\mathbf{Z} = \mathbf{V}\mathbf{X}$.

Aufwand:

- m Auswertungen Matrix \times Vektor + $\sim np^2/2$ Add./Mult. (**S0**)
- $\sim K_2 p^3$ Add./Mult. (**S1**) (K_2 hängt vom verwendeten Verfahren ab)
- $\sim np^3$ Add./Mult. (**S2**)

Basisverfahren der Inversen Iteration

S0: (*Initialisierung*) Wähle ein $\mu \neq \lambda_j, j = 1, \dots, n$ und einen Startvektor $\mathbf{v}^{(0)} \in \mathbb{R}^n$ mit $\|\mathbf{v}^{(0)}\| = 1$. Setze $k = 0$.

S1: (*Iteration*) Berechne $\mathbf{w}^{(k+1)}$ aus

$$\mathbf{A}_\mu \mathbf{w}^{(k+1)} = (\mathbf{A} - \mu \mathbf{I}) \mathbf{w}^{(k+1)} = \mathbf{v}^{(k)}.$$

S2: (*Normierung*) Setze $\mathbf{v}^{(k+1)} = \mathbf{w}^{(k+1)} / \|\mathbf{w}^{(k+1)}\|$.

S3: Setze $k = k + 1$ und gehe zu Schritt **S1**.

Inverse Iteration bei guter Eigenwertnäherung

Es sei μ ein im Sinne von

$$|\mu - \lambda| \leq \text{eps} F_0 \|\mathbf{A}\| = \varepsilon_0$$

gute Näherung für den Eigenwert λ von \mathbf{A} .

S0: (Initialisierung)

- Berechne Zerlegung $\mathbf{A}_\mu = \mathbf{P}_\mu^T \mathbf{L}_\mu \mathbf{U}_\mu$.
- Berechne $\mathbf{w}^{(0)}$ aus $\mathbf{U}_\mu \mathbf{w}^{(0)} = \mathbf{e} = (1, \dots, 1)^T$.
- Wähle ein $\varepsilon > 0$ und setze $k = 0$.

S1: (Iteration) Berechne $\mathbf{w}^{(k+1)}$ aus

$$\mathbf{A}_\mu \mathbf{w}^{(k+1)} = \mathbf{P}_\mu^T \mathbf{L}_\mu \mathbf{U}_\mu \mathbf{w}^{(k+1)} = \mathbf{v}^{(k)}.$$

S2: (Normierung) Setze

$$\omega_{k+1} = \|\mathbf{w}^{(k+1)}\|, \quad \mathbf{v}^{(k+1)} = \mathbf{w}^{(k+1)} / \omega_{k+1}.$$

S3: (Abbruchtest) Falls $\varepsilon \cdot \omega_{k+1} < 1$ so setze $k = k + 1$ und gehe zu Schritt **S1**.

Aufwand:

- $\sim n^3/3$ Add./Mult. (**S0**)
- $\sim n^2$ Add./Mult. pro Schritt für vollbesetztes **A** (**S1** und **S2**)

RAYLEIGH-Quotienten-Iteration

S0: (Initialisierung) Wähle $\mathbf{v}^{(0)}$ mit $\|\mathbf{v}^{(0)}\|_2 = 1$ und ein $\varepsilon > 0$. Setze $k = 0$.

S1: (Berechnen der Verschiebung) Berechne

$$\varrho_k = RQ(\mathbf{v}^{(k)}) = \mathbf{v}^{(k)T} \mathbf{A} \mathbf{v}^{(k)}.$$

S2: (Inverse Iteration) Berechne $\mathbf{w}^{(k+1)}$ aus

$$(\mathbf{A} - \varrho_k \mathbf{I}) \mathbf{w}^{(k+1)} = \mathbf{v}^{(k)}.$$

S3: (Normierung) Setze $\omega_{k+1} = \|\mathbf{w}^{(k+1)}\|_2$ und $\mathbf{v}^{(k+1)} = \mathbf{w}^{(k+1)} / \omega_{k+1}$.

S4: (Abbruchtest) Falls $\varepsilon \cdot \omega_{k+1} < 1$ so setze $k = k + 1$ und gehe zu Schritt **S1**.

Aufwand pro Schritt:

- $\sim n^2$ Add./Mult. (**S1**)
- $\sim K_1 n^3$ Add./Mult. für vollbesetztes \mathbf{A} (**S2**)
- $\sim Kn$ Add./Mult. für tridiagonales \mathbf{A} (**S2**)
- $\sim n$ Add. + $\sim 2n$ Mult. + 1 Quadratwurzel (**S3**)

Tridiagonalisierung einer symmetrischen Matrix mit HOUSEHOLDER-Spiegelungen

- S0:** (Initialisierung) Setze $k = 1$ und $\mathbf{A}^{(1)} = \mathbf{A}$.
- S1:** (Berechnen der HOUSEHOLDER-Spiegelung) Berechne $\mathbf{H}^{(k)}$ nach (9.19)-(9.26).
(Iteration) Berechne

$$\mathbf{A}^{(k+1)} = \mathbf{H}^{(k)} \mathbf{A}^{(k)} \mathbf{H}^{(k)}$$

nach (9.28)-(9.37).

- S2:** (Abbruch) Falls $k < n - 2$ so setze $k = k + 1$ und gehe zu Schritt **S1**.

Aufwand: $\sim 2n^3/3$ Add./Mult. und $\sim n$ Quadratwurzeln falls \mathbf{A} voll besetzt ist.

LANCZOS-Algorithmus

S0: (*Initialisierung*) Wähle Vektor $\mathbf{q} \in \mathbb{R}^n$ mit $\|\mathbf{q}\|_2 = 1$.
Setze $\mathbf{q}_1 = \mathbf{q}$ und $k = 1$, $b_1 \mathbf{q}_0 = \mathbf{o}$.

S1 (*Iteration*) Berechne

$$a_k = \mathbf{q}_k^T \mathbf{A} \mathbf{q}_k,$$

$$\mathbf{r}_k = \mathbf{A} \mathbf{q}_k - a_k \mathbf{q}_k - b_k \mathbf{q}_{k-1},$$

$$b_{k+1} = \|\mathbf{r}_k\|_2.$$

S2: (*Abbruchtest*)

- Falls $b_{k+1} \neq 0$, so berechne $\mathbf{q}_{k+1} = \mathbf{r}_k / b_{k+1}$, setze $k = k + 1$ und gehe zu Schritt **S1**.
- Falls $b_{k+1} = 0$, so setze $m = k$. STOPP

Aufwand pro Schritt:

- Eine Auswertung Matrix \times Vektor
- $\sim 4n$ Add./Sub. + $\sim 5n$ Mult./Div. + 1 Quadratwurzel.

QR-Algorithmus ohne Verschiebungen

S0: (*Initialisierung*) Setze

$$\mathbf{A}^{(0)} = \mathbf{A}, \quad \mathbf{V}^{(0)} = \mathbf{I}, \quad k = 0.$$

S1: (*QR-Zerlegung*) Berechne eine orthogonale Matrix $\mathbf{Q}^{(k)}$ und eine obere Dreiecksmatrix $\mathbf{R}^{(k)}$ mit

$$\mathbf{A}^{(k)} = \mathbf{Q}^{(k)} \mathbf{R}^{(k)}.$$

S2: (*Iteration*) Berechne

$$\mathbf{A}^{(k+1)} = \mathbf{R}^{(k)} \mathbf{Q}^{(k)}, \quad \mathbf{V}^{(k+1)} = \mathbf{V}^{(k)} \mathbf{Q}^{(k)}.$$

S3: Setze $k = k + 1$ und gehe zu Schritt **S1**.

QR-Algorithmus mit Verschiebungen

S0: (*Initialisierung*) Setze $\mathbf{A}^{(0)} = \mathbf{A}$, $\mathbf{V}^{(0)} = \mathbf{I}$ und $k = 0$.

S1: (*Spektralverschiebung*) Wähle Verschiebungsparameter μ_k .

S2: (*QR-Zerlegung*) Berechne eine orthogonale Matrix $\mathbf{Q}^{(k)}$ und eine obere Dreiecksmatrix $\mathbf{R}^{(k)}$ mit

$$\mathbf{A}^{(k)} - \mu_k \mathbf{I} = \mathbf{Q}^{(k)} \mathbf{R}^{(k)}.$$

S3: (*Iteration*) Berechne

$$\mathbf{A}^{(k+1)} = \mathbf{R}^{(k)} \mathbf{Q}^{(k)} + \mu_k \mathbf{I}, \quad \mathbf{V}^{(k+1)} = \mathbf{V}^{(k)} \mathbf{Q}^{(k)}.$$

S3 Setze $k = k + 1$ und gehe zu Schritt **S1**.

QR-Algorithmus mit RAYLEIGH-Quotienten-Verschiebungen

S0: (*Initialisierung*) Setze

$$\mathbf{A}^{(0)} = \mathbf{A}, \quad \mathbf{V}^{(0)} = \mathbf{I}, \quad k = 0.$$

S1: (*Spektralverschiebung*) Wähle Verschiebungsparameter $\mu_k = a_{nn}^{(k)}$.

(*QR-Zerlegung*) Berechne eine orthogonale Matrix $\mathbf{Q}^{(k)}$ und eine obere Dreiecksmatrix $\mathbf{R}^{(k)}$ mit

$$\mathbf{A}^{(k)} - \mu_k \mathbf{I} = \mathbf{Q}^{(k)} \mathbf{R}^{(k)}.$$

S2: (*Iteration*) Berechne

$$\mathbf{A}^{(k+1)} = \mathbf{R}^{(k)} \mathbf{Q}^{(k)} + \mu_k \mathbf{I}, \quad \mathbf{V}^{(k+1)} = \mathbf{V}^{(k)} \mathbf{Q}^{(k)}.$$

S3: Setze $k = k + 1$ und gehe zu Schritt **S1**.

QR-Algorithmus mit WILKINSON-Verschiebungen

S0: (*Initialisierung*) Setze

$$\mathbf{A}^{(0)} = \mathbf{A}, \quad \mathbf{V}^{(0)} = \mathbf{I}, \quad k = 0.$$

S1: (*Spektralverschiebung*)

- *Berechne die Eigenwerte μ' und μ'' der symmetrischen Matrix*

$$\mathbf{P}^{(k)} = \begin{pmatrix} a_{n-1,n-1}^{(k)} & a_{n-1,n}^{(k)} \\ a_{n,n-1}^{(k)} & a_{n,n}^{(k)} \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^{2 \times 2}.$$

- *Ordne μ' und μ'' so, dass*

$$|\mu' - a_{n,n}^{(k)}| < |\mu'' - a_{n,n}^{(k)}|$$

bzw.

$$|\mu'| < |\mu''|$$

im Falle

$$|\mu' - a_{n,n}^{(k)}| = |\mu'' - a_{n,n}^{(k)}|$$

gilt.

- Setze $\mu_k = \mu'$.

S2: (*QR-Zerlegung*) Berechne eine orthogonale Matrix $\mathbf{Q}^{(k)}$ und eine obere Dreiecksmatrix $\mathbf{R}^{(k)}$ mit

$$\mathbf{A}^{(k)} - \mu_k \mathbf{I} = \mathbf{Q}^{(k)} \mathbf{R}^{(k)}.$$

S3: (*Iteration*) Berechne

$$\mathbf{A}^{(k+1)} = \mathbf{R}^{(k)} \mathbf{Q}^{(k)} + \mu_k \mathbf{I}, \quad \mathbf{V}^{(k+1)} = \mathbf{V}^{(k)} \mathbf{Q}^{(k)}.$$

S4: Setze $k = k + 1$ und gehe zu Schritt **S1**.

Expliziter QR-Schritt

S0: (*Initialisierung*) Wähle Verschiebungsparameter μ_k und bilde

$$\bar{\mathbf{A}} = \mathbf{A}^{(k)} - \mu_k \mathbf{I}.$$

Setze $\mathbf{G}_{01} = \mathbf{I}$ und $\bar{\mathbf{V}} = \mathbf{V}^{(k)}$.

S1: (*Transformation*) Für $j = 1, \dots, n-1$ führe aus:

- Lege $\mathbf{G}_{j,j+1}$ so fest, dass $(\mathbf{G}_{j,j+1} \bar{\mathbf{A}})_{j+1,j} = 0$ gilt.
- Bilde

$$\bar{\mathbf{A}} = \mathbf{G}_{j,j+1} \bar{\mathbf{A}}, \quad \bar{\mathbf{A}} = \bar{\mathbf{A}} \mathbf{G}_{j-1,j} \quad \bar{\mathbf{V}} = \bar{\mathbf{V}} \mathbf{G}_{j,j+1}^T.$$

S2: *Berechne*

$$\bar{\mathbf{A}} = \bar{\mathbf{A}} \mathbf{G}_{n-1,n}^T, \quad \mathbf{A}^{(k+1)} = \bar{\mathbf{A}} + \mu_k \mathbf{I}$$

und setze

$$\mathbf{V}^{(k+1)} = \bar{\mathbf{V}}.$$

Aufwand:

- $\sim 4n$ Add./Sub., $\sim 13n$ Mult./Div. und n Quadratwurzeln zum Berechnen der Matrix $\mathbf{A}^{(k+1)}$.
- $\sim 3n^2$ Add./Sub. und $\sim 3n^2$ Mult./Div. zum Berechnen von $\mathbf{V}^{(k+1)}$.

Impliziter QR-Schritt

S0: (Initialisierung) Wähle Verschiebungsparameter μ_k .
Setze $\bar{\mathbf{A}} = \mathbf{A}^{(k)}$ und $\bar{\mathbf{V}} = \mathbf{V}^{(k)}$.

S1: (Starttransformation)

- Lege \mathbf{G}_{12} so fest, dass $[\mathbf{G}_{12}(\bar{\mathbf{A}} - \mu_k \mathbf{I})]_{21} = 0$ gilt.
- Bilde $\bar{\mathbf{A}} = \mathbf{G}_{12} \bar{\mathbf{A}} \mathbf{G}_{12}^T$ und $\bar{\mathbf{V}} = \bar{\mathbf{V}} \mathbf{G}_{12}^T$.

S2: (Resttransformation) Für $j = 2, \dots, n-1$ führe aus:

- Lege $\mathbf{G}_{j,j+1}$ so fest, dass $(\mathbf{G}_{j,j+1} \bar{\mathbf{A}})_{j+1,j-1} = 0$ gilt.
- Bilde $\bar{\mathbf{A}} = \mathbf{G}_{j,j+1} \bar{\mathbf{A}} \mathbf{G}_{j,j+1}^T$ und $\bar{\mathbf{V}} = \bar{\mathbf{V}} \mathbf{G}_{j,j+1}^T$.

S3: Setze $\mathbf{A}^{(k+1)} = \bar{\mathbf{A}}$ und $\mathbf{V}^{(k+1)} = \bar{\mathbf{V}}$.

Aufwand:

- $\sim 6n$ Add./Sub. + $\sim 11n$ Mult./Div. + n Quadratwurzeln für das Berechnen von $\mathbf{A}^{(k+1)}$.
- $\sim 3n^2$ Add./Sub. + $\sim 3n^2$ Mult./Div. für das Berechnen von $\mathbf{V}^{(k+1)}$.

QR-Algorithmus für Tridiagonalmatrizen

Gegeben seien die (n, n) -Tridiagonalmatrix

$$\mathbf{T} = \text{trid}(a_1, \dots, a_n, b_2, \dots, b_n)$$

und die orthogonale (n, n) -Matrix \mathbf{V} .

S0: (Initialisierung) Setze $k=1$, $q=n$.

S1: (Abbruchtest) Falls $q = 1$: STOPP.

S2: (Nullsetzen kleiner Nichtdiagonalelemente und Festlegen des zu aktuellen Diagonalblocks

$$\mathbf{T}^{(p,q)} = \text{trid}(a_p, \dots, a_q, b_{p+1}, \dots, b_q)$$

der Dimension $m = q - p + 1$ von \mathbf{T})

Für $p=q, q-1, \dots, 2$ führe aus:

- Ist $|b_p|$ hinreichend klein, so
 - setze $b_p = 0$.
 - Ist $p = q$, so setze $q = q - 1$ und gehe zu Schritt **S1**.

– Ist $p < q$, so gehe zu Schritt **S3**.

- Setze $p = 1$.

S3: (k -ter QR -Schritt) Führe QR -Schritt mit WILKINSON-Verschiebung für

$$\mathbf{A}^{(k)} = \mathbf{T}^{(p,q)} \in \mathbb{R}^{m \times m} \quad , \quad \mathbf{V}^{(k)} = \mathbf{V}^{(p,q)} \in \mathbb{R}^{n \times m}$$

auf dem Platz von \mathbf{T} bzw. \mathbf{V} durch. Dabei bezeichnet $\mathbf{V}^{(p,q)}$ die aus den Spalten p bis q von \mathbf{V} gebildete spaltenorthonormale Matrix.

S4: Setze $k = k + 1$ und gehe zu Schritt **S1**.

Lösen der Normalgleichungen mit CHOLESKY-Zerlegung

Es ist das lineare Ausgleichsproblem

$$\min_{\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n} \|\mathbf{y} - \mathbf{A}\mathbf{x}\|_2$$

mit der spaltenregulären Matrix (m, n) - \mathbf{A} zu lösen.

S0 *Berechne die (n, n) -Matrix $\mathbf{M} = \mathbf{A}^T \mathbf{A}$.*

S1 *Bestimme eine CHOLESKY-Zerlegung $\mathbf{M} = \mathbf{L}\mathbf{L}^T$ mit einer unteren (n, n) -Dreiecksmatrix \mathbf{L} mit positiven Diagonalelementen.*

S2 *Berechne $\mathbf{z} = \mathbf{A}^T \mathbf{y}$.*

S3 *Löse die Dreieckssysteme $\mathbf{L}\mathbf{w} = \mathbf{z}$ und $\mathbf{L}^T \mathbf{x} = \mathbf{w}$.*

Aufwand:

S0 $\sim mn^2/2$ Additionen/Multiplikationen,

S1 $\sim n^3/6$ Additionen/Multiplikationen + n Quadratwurzeln,

S2 $\sim mn$ Additionen/Multiplikationen,

S3 $\sim n^2$ Additionen/Multiplikationen

Normalgleichungsverfahren mit Nachiteration

Es ist das lineare Ausgleichsproblem

$$\min_{\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n} \|\mathbf{y} - \mathbf{A}\mathbf{x}\|_2$$

mit der spaltenregulären (m, n) -Matrix \mathbf{A} zu lösen.

S0 *Berechne die (n, n) -Matrix $\mathbf{M} = \mathbf{A}^T \mathbf{A}$.*

Bestimme eine CHOLESKY-Zerlegung $\mathbf{M} = \mathbf{L}\mathbf{L}^T$ mit einer unteren (n, n) -Dreiecksmatrix \mathbf{L} mit positiven Diagonalelementen.

Setze $\mathbf{x}^{(0)} = \mathbf{o}$ und $k = 0$.

S1 *Berechne $\mathbf{r}^{(k)} = \mathbf{y} - \mathbf{A}\mathbf{x}^{(k)}$ und $\mathbf{g}^{(k)} = \mathbf{A}^T \mathbf{r}^{(k)}$.*

S2 *Löse die Dreieckssysteme*

$$\mathbf{L}\mathbf{w} = \mathbf{g}^{(k)}, \quad \mathbf{L}^T \mathbf{h}^{(k)} = \mathbf{w}.$$

S3 *Setze $\mathbf{x}^{(k+1)} = \mathbf{x}^{(k)} + \mathbf{h}^{(k)}$, $k = k + 1$ und gehe zu Schritt **S1***

Lösen eines linearen Ausgleichsproblems mit HOUSEHOLDER-Transformationen

Es ist das lineare Ausgleichsproblem

$$\min_{\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n} \|\mathbf{y} - \mathbf{A}\mathbf{x}\|_2$$

mit der spaltenregulären (m, n) -Matrix \mathbf{A} zu lösen.

{Initialisierung}

Wähle eine Genauigkeitsschranke $\varepsilon > 0$.

{QR-Zerlegung}

for $k = 1$ to n do

{Berechnen der Transformationsmatrix $\mathbf{H}^{(k)}$ }

$$\varrho_k = \sqrt{a_{kk}^2 + a_{k+1,k}^2 + \cdots + a_{mk}^2}$$

if $\varrho_k \leq \varepsilon$ then

STOPP

endif

if $a_{kk} > 0$ then

$$\varrho_k = -\varrho_k$$

endif

$$a_{kk} = a_{kk} - \rho_k$$

$$\gamma_k = -\rho_k \cdot a_{kk}$$

{Transformation der Restmatrix}

for $j = k + 1$ **to** n **do**

$$\beta = 0$$

for $i = k$ **to** m **do**

$$\beta = \beta + a_{ik} \cdot a_{ij}$$

endfor

$$\beta = \beta / \gamma_k$$

for $i = k$ **to** m **do**

$$a_{ij} = a_{ij} - \beta \cdot a_{ik}$$

endfor

{Transformation des Vektors \mathbf{y} }

$$\beta = 0$$

for $i = k$ **to** m **do**

$$\beta = \beta + a_{ik} \cdot y_{ij}$$

endfor

$$\beta = \beta / \gamma_k$$

for $i = k$ **to** m **do**

$$y_i = y_i - \beta \cdot a_{ik}$$

endfor

endfor

```

endfor
 $\varrho_n = a_{nn}$ 
{Lösen von  $\mathbf{R}\mathbf{x} = \mathbf{c}$ }
for  $k = n$  to 1 step -1 do
  for  $i = k + 1$  to  $n$  do
     $y_k = y_k - y_i \cdot a_{ki}$ 
  endfor
   $y_k = y_k / \varrho_k$ 
endfor

```

Aufwand:

Transf.: $\sim (m - n/3)n^2$ Additionen/Multiplikationen, n Quadratwurzeln,

Lösen: $\sim n^2/2$ Additionen/Multiplikationen.

Nachiteration für HOUSEHOLDER-Verfahren bei Ausgleichsproblemen

Es ist das lineare Ausgleichsproblem

$$\min_{\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n} \|\mathbf{y} - \mathbf{A}\mathbf{x}\|_2$$

mit der spaltenregulären (m, n) -Matrix \mathbf{A} zu lösen.

S0 *Berechne die QR-Zerlegung $\mathbf{A} = \mathbf{Q} \begin{pmatrix} \mathbf{R} \\ \mathbf{0} \end{pmatrix}$ mit einer orthogonalen (m, m) -Matrix \mathbf{Q} und einer oberen (n, n) -Dreiecksmatrix \mathbf{R} .*

Setze $\mathbf{x}^{(0)} = \mathbf{0}$, $\mathbf{r}^{(0)} = \mathbf{y}$ und $k = 0$.

S1 *Berechne $\mathbf{e} = \mathbf{y} - \mathbf{r}^{(k)} - \mathbf{A}\mathbf{x}^{(k)}$ und $\mathbf{f} = -\mathbf{A}^T \mathbf{r}^{(k)}$.
Berechne*

$$\mathbf{Q}^T \mathbf{e} = \begin{pmatrix} \boldsymbol{\mu} \\ \mathbf{v} \end{pmatrix}, \quad \boldsymbol{\mu} \in \mathbb{R}^n, \quad \mathbf{v} \in \mathbb{R}^{m-n}.$$

S2 *Löse das Dreieckssystem $\mathbf{R}^T \mathbf{w} = \mathbf{f}$.*

Löse das Dreieckssystem $\mathbf{R}\mathbf{h} = \boldsymbol{\mu} - \mathbf{w}$.

S3 Berechne

$$\mathbf{s} = \mathbf{Q} \begin{pmatrix} \mathbf{w} \\ \mathbf{v} \end{pmatrix}.$$

Setze $\mathbf{x}^{(k+1)} = \mathbf{x}^{(k)} + \mathbf{h}$, $\mathbf{r}^{(k+1)} = \mathbf{r}^{(k)} + \mathbf{s}$, $k = k + 1$
und gehe zu Schritt **S1**

Modellalgorithmus für unrestringierte Minimierung

(Initialisierung) Wähle einen Startpunkt $\mathbf{x}^{(0)} \in \mathbb{R}^n$ und setze $k = 0$.

S0 *(Abbruchkriterium)* Ist $f'(\mathbf{x}^{(k)}; \mathbf{p}) \geq 0$ für alle Richtungen $\mathbf{p} \in \mathbb{R}^n$, dann STOPP; $\mathbf{x}^{(k)}$ ist stationäre Lösung.

S1 *(Richtungswahl)* Wähle Abstiegsrichtung $\mathbf{p}^{(k)}$ mit

$$f'(\mathbf{x}^{(k)}; \mathbf{p}^{(k)}) < 0.$$

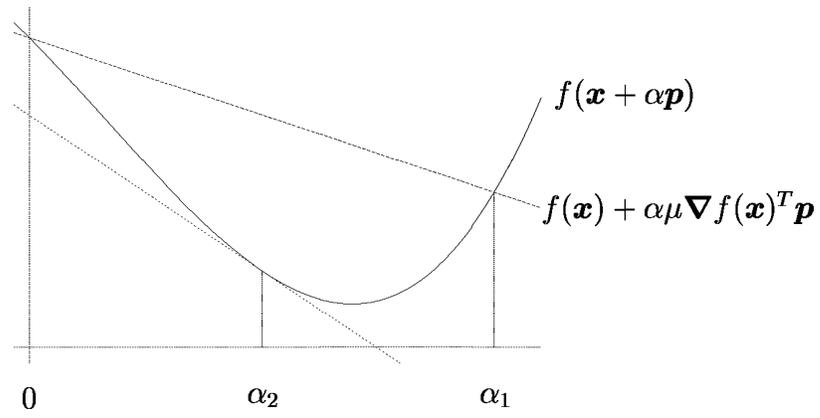
S2 *(Schrittweitenbestimmung)* Bestimme Schrittweite α_k , so dass

$$f(\mathbf{x}^{(k)} + \alpha_k \mathbf{p}^{(k)}) < f(\mathbf{x}^{(k)}).$$

S3 *(Iterationsschritt)* Setze

$$\mathbf{x}^{(k+1)} = \mathbf{x}^{(k)} + \alpha_k \mathbf{p}^{(k)}, \quad k = k + 1$$

und gehe zu Schritt **S1**.



Verfahren der OREN-LUENBERGER-Klasse

- S0** (*Initialisierung*) Wähle einen Startvektor $\mathbf{x}^{(0)} \in \mathbb{R}^n$ und eine positiv definite Startmatrix $\mathbf{H}_0 \in \mathbb{R}^{n \times n}$ (z.B. $\mathbf{H}_0 = \mathbf{I}$). Setze $k = 0$.
- S1** (*Abbruchbedingung*) Falls $\nabla f(\mathbf{x}^{(k)}) = \mathbf{o}$, so STOPP; $\mathbf{x}^{(k)}$ ist stationäre Lösung.
- S2** (*Richtungswahl*) Berechne eine Abstiegsrichtung

$$\mathbf{p}^{(k)} = -\mathbf{H}_k \nabla f(\mathbf{x}^{(k)}).$$

- S3** (*Schrittweitenbestimmung*) Bestimme eine Schrittweite α_k als exakte, POWELL- oder ARMIJO-Schrittweite.

- S4** (*Iterationsschritt*) Setze

$$\mathbf{x}^{(k+1)} = \mathbf{x}^{(k)} + \alpha_k \mathbf{p}^{(k)},$$

$$\mathbf{s}^{(k)} = \alpha_k \mathbf{p}^{(k)} = \mathbf{x}^{(k+1)} - \mathbf{x}^{(k)},$$

$$\mathbf{q}^{(k)} = \nabla f(\mathbf{x}^{(k+1)}) - \nabla f(\mathbf{x}^{(k)}).$$

Wähle Konstanten $\gamma_k > 0$ und $\Theta_k \geq 0$ und berechne

$$\mathbf{H}_{k+1} = \Psi(\mathbf{H}_k, \mathbf{s}^{(k)}, \mathbf{q}^{(k)}; \gamma_k, \Theta_k)$$

wobei

$$\begin{aligned} \Psi(\mathbf{H}, \mathbf{s}, \mathbf{q}; \gamma, \Theta) = & \gamma \mathbf{H} + \left(1 + \gamma \Theta \frac{\mathbf{q}^T \mathbf{H} \mathbf{q}}{\mathbf{s}^T \mathbf{q}} \right) \frac{\mathbf{s} \mathbf{s}^T}{\mathbf{s}^T \mathbf{q}} \\ & - \gamma \frac{1 - \Theta}{\mathbf{q}^T \mathbf{H} \mathbf{q}} \mathbf{H} \mathbf{q} \cdot \mathbf{q}^T \mathbf{H} \\ & - \frac{\gamma \Theta}{\mathbf{s}^T \mathbf{q}} (\mathbf{s} \cdot \mathbf{q}^T \mathbf{H} + \mathbf{H} \mathbf{q} \cdot \mathbf{s}^T). \end{aligned}$$

Aufdatierung einer LDL^T -Zerlegung

$$\bar{\mathbf{B}} = \mathbf{B} + \mathbf{v}\mathbf{v}^T$$

Von der positiv definiten (n, n) -Matrix \mathbf{B} sei eine Zerlegung

$$\mathbf{B} = \mathbf{L}\mathbf{D}\mathbf{L}^T$$

mit einer unteren (n, n) -Einsdreiecksmatrix \mathbf{L} und einer (n, n) -Diagonalmatrix \mathbf{D} bekannt.

Es sind eine untere Einsdreiecksmatrix $\bar{\mathbf{L}}$ und eine Diagonalmatrix $\bar{\mathbf{D}}$ derart zu berechnen, dass

$$\bar{\mathbf{B}} = \mathbf{B} + \mathbf{v}\mathbf{v}^T = \bar{\mathbf{L}}\bar{\mathbf{D}}\bar{\mathbf{L}}^T$$

gilt.

$$t_0 = 1; \mathbf{v}^{(1)} = \mathbf{v}$$

for $j = 1$ **to** n **do**

$$u_j = v_j^{(j)}$$

$$t_j = t_{j-1} + u_j^2/d_j$$

$$\bar{d}_j = d_j t_j / t_{j-1}$$

$$\beta_j = u_j / (d_j t_j)$$

for $k = j + 1$ **to** n **do**

$$v_k^{(j+1)} = v_k^{(j)} - u_j l_{kj}$$
$$\bar{l}_{kj} = l_{kj} + \beta_j v_k^{(j+1)}$$

endfor

endfor

Aufdatierung einer LDL^T -Zerlegung

$$\bar{\mathbf{B}} = \mathbf{B} - \mathbf{v}\mathbf{v}^T$$

Von der positiv definiten (n, n) -Matrix \mathbf{B} sei eine Zerlegung $\mathbf{B} = \mathbf{L}\mathbf{D}\mathbf{L}^T$ mit einer unteren Einsdreiecksmatrix \mathbf{L} und einer Diagonalmatrix \mathbf{D} bekannt.

Es sind eine untere Einsdreiecksmatrix $\bar{\mathbf{L}}$ und eine Diagonalmatrix $\bar{\mathbf{D}}$ derart zu berechnen, dass

$$\bar{\mathbf{B}} = \mathbf{B} - \mathbf{v}\mathbf{v}^T = \bar{\mathbf{L}}\bar{\mathbf{D}}\bar{\mathbf{L}}^T$$

gilt.

Wähle ein $\delta > 0$

Löse das Gleichungssystem $\mathbf{L}\mathbf{u} = \mathbf{v}$

$$t_{n+1} = 1 - \mathbf{u}^T \mathbf{D}^{-1} \mathbf{u}$$

if $t_{n+1} < \delta$ **then**

$$t_{n+1} = \delta$$

endif

for $j = n$ **to** 1 **step** -1 **do**

$$t_j = t_{j+1} + u_j^2 / d_j$$

$$\bar{d}_j = d_j t_{j+1} / t_j$$

```

$$\beta_j = -u_j / (d_j t_{j+1})$$

$$v_j^{(j)} = u_j$$
for  $k = j + 1$  to  $n$  do
$$v_k^{(j+1)} = v_k^{(j)} - u_j l_{kj}$$

$$\bar{l}_{kj} = l_{kj} + \beta_j v_k^{(j+1)}$$
endforendfor
```

Trust-region-Verfahren

S0 Wähle Konstanten $0 < \varrho_1 < \varrho_2 < 1$, $0 < \sigma_1 < 1 < \sigma_2$ und $\Delta_0 > 0$.

Wähle einen Startpunkt $\mathbf{x}^{(0)} \in \mathbb{R}^n$ und setze $k = 0$.

S1 Berechne die Lösung \mathbf{p}^* der Aufgabe

$$\min_{\|\mathbf{p}\| \leq \Delta_k} f_{\mathbf{x}^{(k)}}(\mathbf{p}).$$

S2 Falls $f(\mathbf{x}^{(k)}) = f_{\mathbf{x}^{(k)}}(\mathbf{p}^*)$ STOPP
($\mathbf{x}^{(k)}$ ist stationäre Lösung.)

S3 Berechne

$$r = \frac{f(\mathbf{x}^{(k)}) - f(\mathbf{x}^{(k)} + \mathbf{p}^*)}{f(\mathbf{x}^{(k)}) - f_{\mathbf{x}^{(k)}}(\mathbf{p}^*)}.$$

Falls $r \geq \varrho_1$, so $\mathbf{x}^{(k+1)} = \mathbf{x}^{(k)} + \mathbf{p}^*$.

Falls $r < \varrho_1$, wähle ein $\Delta_{k+1} \in (0, \sigma_1 \Delta_k]$.

Falls $\varrho_1 \leq r < \varrho_2$, wähle ein $\Delta_{k+1} \in [\sigma_1 \Delta_k, \Delta_k]$

Falls $\varrho_2 \leq r$, wähle ein $\Delta_{k+1} \in [\Delta_k, \sigma_2 \Delta_k]$

S4 Setze $k = k + 1$ und gehe zu Schritt **S1**.