

## Hinweise zur Q-R Zerlegung und zum linearen Ausgleich

**Givens-Rotationen:** Grundaufgabe: Zu gegebenem Vektor  $\begin{pmatrix} a \\ b \end{pmatrix}$  finde  $s$  und  $c$  mit  $c^2 + s^2 = 1$

und somit eine orthogonale Matrix  $G = \begin{pmatrix} c & s \\ -s & c \end{pmatrix}$  und  $G \begin{pmatrix} a \\ b \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} r \\ 0 \end{pmatrix}$

Lösung:  $r = \pm\sqrt{a^2 + b^2}$ ,  $c = \frac{a}{r}$  und  $s = \frac{b}{r}$ . Da  $\det(G) = 1$  ist  $G$  eine Rotation/Drehung (als Matrix).

Auf die stabilere Variante (aus älteren Skripten) wird im aktuellen Skript nicht mehr eingegangen. Wendet man den Algorithmus auf  $[A|b]$  an, so läuft das grob wie folgt ab:

### A-Givens

Für alle Spalten von  $A$  (Index  $j$ )

Für alle Zeilen von  $A$  unterhalb der Diagonalen (Index  $i > j$ )

$a = A_{jj}$ ,  $b = A_{ij}$ ,  $s$  und  $c$  wie oben

bearbeite die  $i$ -te und  $j$ -te Zeile von  $A$  und  $b$  (als ob man mit  $G$  multipliziert)

$$\begin{pmatrix} a_i \\ a_j \end{pmatrix} \leftarrow \begin{pmatrix} c a_i + s a_j \\ -s a_i + c a_j \end{pmatrix} \quad \text{und} \quad \begin{pmatrix} b_i \\ b_j \end{pmatrix} \leftarrow \begin{pmatrix} c b_i + s b_j \\ -s b_i + c b_j \end{pmatrix}$$

end  $i$

end  $j$

### Beispiel:

$$(A|b) = \left( \begin{array}{cc|c} 4 & 5 & 15 \\ 3 & 5 & -10 \end{array} \right) \xrightarrow{r=5, c=4/5, s=3/5} \left( \begin{array}{cc|c} 5 & 7 & 6 \\ 0 & 1 & -17 \end{array} \right) \rightarrow x = \begin{pmatrix} 25 \\ -17 \end{pmatrix}$$

**Householder-Reflexionen:** Grundaufgabe: Zu gegebenem Vektor  $y = \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_m \end{pmatrix}$  finde eine ortho-

gonale  $m \times m$ -Matrix  $Q$  mit  $Qy = \begin{pmatrix} r \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}$

Lösung: Wir definieren  $v := y + \text{sign}(y_1) \|y\|_2 e_1$  und setzen  $Q_v = I - \frac{2}{v^T v} (v v^T)$ .

Für die so erhaltene Matrix  $Q_v$  gilt:  $Q_v y = y - \frac{2}{v^T v} (v (v^T y)) = \begin{pmatrix} -\text{sign}(y_1) \|y\|_2 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}$

Da weiterhin  $\det(Q_v) = -1$  ist, ist  $Q_v$  eine Reflektion/Spiegelung (als Matrix).

Wendet man diesen Algorithmus auf  $[A|b]$  an, so läuft das grob wie folgt ab:

### A-Householder

Für alle Spalten von  $A$  (Index  $j$ )

$v = y = \text{erste Spalte von } A$

$\alpha = \text{sign}(y_1) \|y\|_2$

$v_1 = v_1 + \alpha$

$$\beta = 2/(v^T v)$$

$$h = v^T [A|b] \rightarrow \text{Zeilenvektor}$$

$$r = (\beta v) h \quad \text{Spalten- mal Zeilenvektor}$$

$$[A|b] = [A|b] - r$$

streiche die erste Zeile und Spalte von  $[A|b] \rightarrow \text{Ergebnis}$

end  $j$

Sowohl **A-Givens** als auch **A-Householder** führen auf eine obere Dreiecksmatrix  $R$  und eine modifizierte rechte Seite ( $y$ ). Mittels Rückwärtseinsetzen erhalten wir das Ergebnis.

Ist ausnahmsweise auch die Matrix  $Q$  (zu  $A = QR$ ) zu berechnen, so geschieht dies wie folgt: Wir starten mit  $Q = I$  und führen alle Operationen nicht nur mit  $[A|b]$  sondern auch mit  $Q$  aus, wobei wir aber **nicht** die erste Spalte streichen dürfen. Zum Schluss wird dann (Zeilen wieder einsammeln) noch  $Q = Q^T$  gebildet.

### Der Übergang zum Ausgleich

Sind mehr Gleichungen (Messungen) als Unbekannte vorhanden (überbestimmt), so kann man zumindest die Gaußelimination/LR nicht mehr direkt anwenden.

$$\|Ax - b\|_2 \rightarrow \min \quad (\text{so ist } x \text{ zu bestimmen})$$

1) Mit der Norm wird auch ihr Quadrat minimal:

$$f(x) := \|Ax - b\|_2^2 = (Ax - b)^T (Ax - b) = x^T A^T Ax - 2x^T A^T b + b^T b$$

$$\text{Notwendige Bedingung für ein Minimum: } f'(x) = 2(A^T Ax - A^T b) = 0$$

$$\text{Letztere Bedingung führt zu den Normalgleichungen: } A^T Ax = A^T b$$

Bem. 1: Hinreichend für ein Minimum ist, dass (zusätzlich)  $A^T A$  positiv definit ist.

Bem. 2: Das Residuum erhalten wir, indem wir  $\|Ax - b\|_2$  berechnen.

2) Wir benutzen die Q-R-Zerlegung:

$$\|Ax - b\|_2 = \|QRx - b\|_2 = \|Rx - Q^T b\|_2 \quad (\text{Eigenschaft orthogonaler Matrizen!})$$

$$\text{Dabei hat } R \text{ die } \mathbf{Gestalt} \quad R = \begin{pmatrix} \bar{R} \\ 0 \end{pmatrix} \text{ und wir zerlegen } Q^T b = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix}.$$

Dann wird die Norm von  $\left\| \begin{pmatrix} \bar{R} \\ 0 \end{pmatrix} x - \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} \right\|_2$  minimal, wenn wir durch Rückwärtseinsetzen das Gleichungssystem  $\bar{R} x = y_1$  lösen.  $\|y_2\|_2$  ist dann das Residuum.