

Kap. 5. QR-Zerlegung und überbestimmte Gleichungssysteme

(19.4.2010)

In diesem Kapitel wird nur der K^n mit Standard-IP betrachtet.

5.1 QR-Zerlegung

Eine Umschreibung des Gram-Schmidt-Orthogonalisierungsverfahrens in Matrixschreibweise.

Seien $a_1, \dots, a_n \in K^m$ l.u.
Gram-Schmidt:

($\Rightarrow n \leq m$)

$$w_k = a_k - \sum_{j=1}^{k-1} \tilde{\pi}_{jk} w_j$$

$$\text{mit } \tilde{\pi}_{jk} = \frac{\langle w_j, a_k \rangle}{\langle w_j, w_j \rangle} \quad (j < k)$$

$$1 \leq k \leq n.$$

$$\Leftrightarrow a_k = \sum_{j=1}^{k-1} \tilde{\pi}_{jk} w_j + 1 \cdot w_k + 0 \cdot w_{k+1} + \dots + 0 \cdot w_n$$

$$= \sum_{j=1}^n \tilde{\kappa}_{jk} \omega_j =$$

$$= \sum_{j=1}^n \omega_j \tilde{\kappa}_{jk}$$

$$\tilde{\kappa}_{jk} = \begin{cases} \frac{\langle \omega_j, e_k \rangle}{\langle \omega_j, \omega_j \rangle} & \dots \dots j < k \\ 1 & \dots \dots j = k \\ 0 & \dots \dots j > k \end{cases}$$

$$(a_1 \dots a_n) = \underbrace{(\omega_1 \dots \omega_n)}_{\text{Orthogonalsystem}} \tilde{R} \quad \text{mit } \tilde{R} = (\tilde{\kappa}_{jk})_{\substack{1 \leq j \leq n \\ 1 \leq k \leq n}}$$

\tilde{R} ... obere Dreiecksmatrix.

Wir normieren das Orthogonalsystem $\omega_1, \dots, \omega_n$ zu einem Orthonormalsystem L_1, \dots, L_n

$$L_j = \frac{1}{\|\omega_j\|} \omega_j.$$

$$\omega_j = \|\omega_j\| \cdot L_j$$

$$(a_1 \dots a_n) = (\|\omega_1\| \cdot L_1 \quad \dots \quad \|\omega_n\| \cdot L_n) \tilde{R} =$$

$$= \underbrace{(L_1 \dots L_n)}_{\text{orthonormales System}} \cdot \underbrace{\text{diag}(\|w_1\|, \dots, \|w_n\|)}_{=: \tilde{R}} \cdot \tilde{R}$$

j -te Zeile von \tilde{R} ist $\|w_j\|$ mal j -te Zeile von \tilde{R} .

\tilde{R} ist nach wie vor obere Dreiecksmatrix,
 Diagonalelemente von \tilde{R} : $\|w_1\|, \dots, \|w_n\|$.

Ergänze ONS (L_1, \dots, L_n) zu ONB $(L_1, \dots, L_n, L_{n+1}, \dots, L_m)$

Setze $Q := (L_1, \dots, L_n, L_{n+1}, \dots, L_m) \in K^{m \times m}$

Da Spalten von Q eine Orthonormalbasis sind, ist Q eine unitäre Matrix. (Proposition in Abschnitt 4.2).

$$\begin{aligned} \Rightarrow (a_1, \dots, a_n) &= (L_1 \dots L_n) \cdot \tilde{R} = \\ &= \underbrace{(L_1 \dots L_n \quad L_{n+1} \dots L_m)}_{=: Q} \cdot \underbrace{\begin{pmatrix} \tilde{R} \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}}_{=: R} \end{aligned}$$

Satz 5.1 (Reduzierte QR-Zerlegung) Sei $A \in K^{m \times n}$ mit $\text{rang } A = n$.
 Dann gibt es eine Matrix $\tilde{Q} \in K^{m \times n}$ mit $\tilde{Q}^* \tilde{Q} = I$ und eine obere Dreiecksmatrix $\tilde{R} \in K^{n \times n}$ mit

$$A = \tilde{Q} \tilde{R}$$

Die Diagonalelemente \tilde{r}_{jj} von \tilde{R} geben den Abstand von

a_j vom $\text{span}\{a_1, \dots, a_{j-1}\}$ an.

Beweis. Zerlegung über Beweiser 4

$$\tilde{r}_{jj} = \|w_j\| = \|a_j - P_{\text{span}\{a_1, \dots, a_{j-1}\}}(a_j)\|$$

Normalabstand = kürzester Abstand

□

Satz 5.2 (volle QR-Zerlegung) Sei $A \in K^{m \times n}$ mit $\text{rang } A = n$. Dann gibt es eine unitäre Matrix $Q \in K^{m \times m}$ und eine obere Dreiecksmatrix $R \in K^{m \times n}$,
 sodass $A = QR$.

Beweis. Siehe oben.

□

Bemerkung.

- Gram-Schmidt liefert QR.
- Andere Verfahren (Householder, Givens) liefern auch QR-Zerlegung, aber numerisch stabiler
- Aus QR Zerlegung erhalte Orthonormalbasis für Spaltenraum von A :
Nehme erste n Spalten von Q .
- Aus $A \in \mathbb{K}^{m \times n}$ und $\text{rang } A = n$ folgt automatisch $m \geq n$

22.4.2010

5.2 Überbestimmte Gleichungssysteme

Sei $A \in \mathbb{K}^{m \times n}$ und $b \in \mathbb{K}^m$ mit $\text{rang } A = n$. Betrachte lin. GLS
 $Ax = b$

Wenn b nicht besonders günstig ($\text{rang}(A|b) = \text{rang } A = n$) gibt es keine Lösung x .

Man könnte sich aber mit Näherungslösung zufrieden geben.

Definition Sei $A \in \mathbb{K}^{m \times n}$, $b \in \mathbb{K}^m$, $x \in \mathbb{K}^n$. Dann heißt x die Lösung

des Gleichungssystems „ $Ax=b$ “ im Sinne der kleinsten Fehlerquadrate („least squares solution“), wenn

$$\|Ax - b\|_2 = \min \{ \|Ay - b\|_2 \mid y \in \mathbb{K}^n \}.$$

1. Zugang: Normalgleichungen.

Bestmöglicher Abstand = Normalabstand

Wir wollen b durch ein Element von $\{Ay \mid y \in \mathbb{K}^n\} = \text{Im } A = \text{Spaltenraum}(A)$ approximieren.

Somit: $Ax = P_{\text{Im } A}(b) \stackrel{\text{Korollar 6 zu Satz 4.5}}{=} A(A^*A)^{-1}A^*b$

Wir mööden A von links kürzen. (Achtung: A ist vermutlich nicht invertierbar. Wir brauchen aber nur, dass $x \mapsto Ax$ injektiv ist)

d.h. $\text{Ker } A = \{0\} \stackrel{\text{Dim. Form}}{\iff} n = \dim \text{Im } A \iff \text{rang } A = n$

Wenn $\text{rang } A = n$, folgt also

\Leftrightarrow

$$x = (A^*A)^{-1} A^* b$$

$(A^*A) x = A^* b$ $n \times n$ lin. GLS. $(A^*A)^{-1} A^*$ heißt
"Pseudoinverse von A"

(A^*A)
 $n \times n$
regulär

Satz 5.3.

Seien $A \in \mathbb{K}^{m \times n}$, $b \in \mathbb{K}^m$, $\text{rang } A = n$. Dann gibt es eine eindeutige Lösung x des überbest. GLS „ $Ax = b$ “ bzw. Sinne der kleinsten Fehlerquadrate, nämlich die eindeutige Lösung der „Normalgleichungen“

$$(A^*A)x = A^*b$$

Bemerkung 1 „Multipliziere „ $Ax = b$ “ von links mit A^* und erhalte die Normalgleichungen“.

Beispiel aus Einführung. $(x_1, y_1), \dots, (x_{200}, y_{200})$.

$$f(x) = a_0 + a_1 x + a_2 x^2 + a_3 x^3 + a_4 x^4 + a_5 e^x + a_6 \cos x + a_7 \sin x$$

a_0, \dots, a_7 unbek.

j-te Gleichung $f(x_j) = a_0 + a_1 x_j + \dots + a_7 \sin x_j = y_j$

$$\begin{pmatrix} 1 & x_j & x_j^2 & x_j^3 & x_j^4 & e^{x_j} & \cos x_j & \sin x_j \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a_0 \\ \vdots \\ a_7 \end{pmatrix} = y_j$$

also

$$\begin{pmatrix} 1 & x_1 & x_1^2 & x_1^3 & x_1^4 & e^{x_1} & \cos x_1 & \sin x_1 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ 1 & x_{200} & x_{200}^2 & x_{200}^3 & x_{200}^4 & e^{x_{200}} & \cos x_{200} & \sin x_{200} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a_0 \\ \vdots \\ a_7 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_{200} \end{pmatrix}$$

Bemerkung 2.

Schränkt man sich bei den Ansatzfunktionen auf Polynome ein

$$f(x) = a_0 + a_1 x + \dots + a_b x^b,$$

so hat die Systemmatrix A die Gestalt

$$A = \begin{pmatrix} 1 & x_1 & x_1^2 & \dots & x_1^b \\ \vdots & \vdots & \vdots & \dots & \vdots \\ 1 & x_N & x_N^2 & \dots & x_N^b \end{pmatrix} = \left(x_i^{j-1} \right)_{\substack{1 \leq i \leq N \\ 1 \leq j \leq b+1}}$$

$$A^t = \begin{pmatrix} 1 & x_1 & \dots & x_1^b \\ \vdots & \vdots & \dots & \vdots \\ 1 & x_N & \dots & x_N^b \end{pmatrix}$$

$$A^t A = \begin{pmatrix} N & \sum x_i & \sum x_i^2 & \dots & \sum x_i^b \\ \sum x_i & \sum x_i^2 & \sum x_i^3 & \dots & \sum x_i^{b+1} \end{pmatrix} \quad A^t y = \begin{pmatrix} \sum y_i \\ \sum x_i y_i \\ \vdots \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} 1 \\ \vdots \\ \sum x_i^k \end{pmatrix} \quad \sum x_i^{2k} \quad \begin{pmatrix} \vdots \\ \sum x_i^k y_i \end{pmatrix}$$

übliche Notation:

$$\begin{aligned} [1] &= \sum 1 \\ [x] &= \sum x_i \\ [xx] &= \sum x_i^2 \end{aligned} \quad \begin{aligned} [y] &= \sum y_i \\ [xy] &= \sum x_i y_i \end{aligned}$$

Normalgleichungen

$$\begin{pmatrix} [1] & [x] & [xx] & \dots & [x^k] \\ \vdots & & & & \\ [x^k] & & & & \end{pmatrix} z = \begin{pmatrix} [y] \\ [xy] \\ \vdots \\ [x^k y] \end{pmatrix}$$

Wenn man sich auf Geraden einbeißt, "Regressionsgerade"

$$\begin{pmatrix} [1] & [x] \\ [x] & [xx] \end{pmatrix} \cdot z = \begin{pmatrix} [y] \\ [xy] \end{pmatrix}$$

Cramersche Regel

$$a_0 = \frac{\begin{vmatrix} [y] & [x] \\ [xy] & [xx] \end{vmatrix}}{\begin{vmatrix} [1] & [x] \\ [x] & [xx] \end{vmatrix}} = \frac{[y][xx] - [xy][x]}{[xx] - [x]^2}$$

$$\begin{vmatrix} [1] & [x] \\ [x] & [xx] \end{vmatrix} \quad [1][xx] - [x]^2$$

$$a_1 = \dots$$

Bemerkung 3.

Normalgleichungen können numerisch problematisch sein, meist schlecht konditioniert.

Variante 2. "Überbest. GLS via QR"

$A \in \mathbb{K}^{m \times n}$ $b \in \mathbb{K}^m$ x gesucht, sodass $\|Ax - b\|_2$ minimal wird,
Annahme: $\text{rang } A = n$.
QR-Zerlegung von A $A = Q \cdot R$. Q unitär.

$$\|Ax - b\|_2^2 = \|QRx - \underbrace{QQ^*}_I b\|_2^2 = \|Q(Rx - Q^*b)\|_2^2$$

$$\|Rx - Q^*b\|_2^2$$

$\hat{=}$
 Q ist unitär
und daher lengthsicher

$$R = \begin{bmatrix} R_1 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix} \Bigg\}^n$$

$$Q^* b = \begin{bmatrix} c \\ \vdots \\ d \end{bmatrix} \Bigg\}^{m-n}$$

R_1 regulär

$$Rx = \begin{bmatrix} R_1 x \\ 0_x \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} R_1 x \\ 0 \end{bmatrix}$$

$$\|Ax - b\|_2^2 = \left\| \begin{pmatrix} R_1 x - c \\ -d \end{pmatrix} \right\|_2^2 = \|R_1 x - c\|_2^2 + \| -d \|_2^2$$

\downarrow \downarrow \downarrow
 min 0 konstant
 $R_1 x = c$ $\| -d \|_2^2$

Satz 5.4

Sei $A \in \mathbb{K}^{m \times n}$, $b \in \mathbb{K}^m$, $\text{rang } A = n$. Sei $A = Q \cdot R$ eine volle QR-Zerlegung von A , R_1 die ersten n Zeilen von R , c die ersten n Zeilen von $Q^* b$. Dann ist die eindeutige Lösung x

des überbest. GLS "Ax=b" (SdK F₂) die eindeutige Lösung
des n×n-Gleichungssystems

$$R_1 x = c$$



diese Dreiecksmatrix

⇒ nur mehr
Rückwärtsrechnen

5.3. Unterbestimmte GLS

$$A \in K^{m \times n}$$

$$b \in K^m$$

$$\text{rang } A = m, \text{ also } n \geq m$$

bedeutet hat $Ax=b$ unendlich viele Lösungen.

Suche jene Lösung x von $Ax=b$, die $\|x\|_2$ minimiert.

Bestimme QR-Zerlegung von A^* , also $A^* = QR$, also $A = R^* Q^*$

$$Ax=b \iff R^* \underbrace{(Q^* x)}_{=: y} = b \iff R^* y = b \quad \text{und } x = Qy$$

Es gilt $\|x\|_2 = \underbrace{\|Qy\|_2}_{Q \text{ l\u00e4ngenerhaltend}} = \|y\|_2$. Wir minimieren $\|y\|_2$.

$$R = \begin{pmatrix} \underbrace{R_1}_{m \times m} \\ \underbrace{0}_{(n-m) \times m} \end{pmatrix}$$

$$y = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix}$$

$$b = R^* y = \begin{pmatrix} R_1^* \\ 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} = R_1^* y_1 + 0 y_2 = \underbrace{R_1^*}_{\text{regulär}} y_1$$

y_1 eindeutig durch $m \times m$ -GLS $R_1^* y_1 = b$ bestimmt,

y_2 für Gleichung egal, wähle zur Minimierung von $\|y\|_2^2 = \|y_1\|_2^2 + \|y_2\|_2^2$

$$x = Q \begin{pmatrix} y_2 = 0 \\ (R_1^*)^{-1} b \\ 0 \end{pmatrix}$$

Bemerkungen 1) reguläres quadr. GLS $Ax = b$ auch via QR lösbar
 $QRx = b$
 $Rx = Q^* b$
 $A = QR$

Dreiecksmatrix.

(kann unendlich interessant sein)

2) Rang-Einschränkungen sind wesentlich
Ausweg: Siehe Cebales Kapitel der VO.

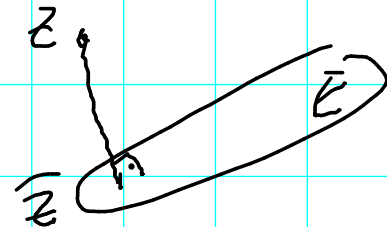
5.4. Noch 2 geometrische Bemerkungen im Zusammenhang mit Orthogonalität

1. Kürzeste Abstände zu ^{affine} Hyperebenen

\mathbb{R}^n ; affine Hyperebene = affiner Teilraum der Dimension $n-1$,
also Ebenen im \mathbb{R}^3 und Geraden im \mathbb{R}^2 .

$E = \{ x \in \mathbb{R}^n \mid \langle n, x \rangle = \langle n, c \rangle \}$, wobei n normierter Normalvektor
und $c \in E$.

$z \in \mathbb{R}^n$. Gesucht: kürzester Abstand von z zu E .



$$z - \bar{z} \quad \| n$$

Verschiebe alles um $-c$:

$$z - c$$

$$\text{und } \underline{E - c}$$

Untervektorraum

Wir müssen also

$$z - c$$

auf

zerlegen in

$$\left. \begin{aligned} (E - c) \oplus \underbrace{(E - c)^\perp}_{\text{span}\{n\}} \end{aligned} \right\}$$

$$\begin{aligned} \text{Normalabstand} &= \left\| P_{\text{span}\{n\}}(z - c) \right\|_2 = \left\| \langle n, z - c \rangle n \right\|_2 = \\ &= |\langle n, z - c \rangle| \cdot \underbrace{\|n\|_2}_1 = \\ &= |\langle n, z - c \rangle| \end{aligned}$$

diese Abstandsformel findet man immer wieder.

2. Norm des Kreuzprodukts

33

Es gab ein Übungsbeispiel, dass

$$\|a \times b\| = \|a\| \|b\| \sin \angle(a, b), = \text{Fläche des von } a \text{ und } b \text{ aufgesp. Parallelogramms}$$

Dort aus Lagrangescher Identität hergeleitet.

Alternative:

$$\|a \times b\|_2^2 = \langle \underbrace{a \times b}, a \times b \rangle = \underset{\text{Spatprod}}{|\det(a \times b, a, b)|} =$$

$$= \text{Volumen}(a \times b, a, b) \stackrel{\uparrow}{=} \underbrace{\|a \times b\|_2}_{\text{Höhe}} \cdot \underbrace{\text{Fläche}(a, b)}_{\text{Grundfläche}}$$

weil $a \times b$ normal auf a und b steht

$$\Rightarrow \|a \times b\|_2 = \text{Fläche}(a, b)$$

