

Normalgleichungen

Eine Näherungslösung für ein überbestimmtes lineares Gleichungssystem $Ax = b$ kann man durch Minimierung der Norm des Residuums $r = Ax - b$ erhalten:

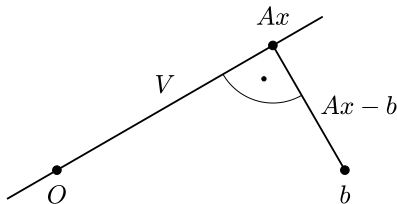
$$\|Ax - b\|^2 = \sum_{j=1}^m \left| \sum_{k=1}^n a_{j,k} x_k - b_j \right|^2 \rightarrow \min .$$

Man bestimmt eine beste Approximation $\sum_{k=1}^n x_k a_k$ zu b in dem von den Spalten a_1, \dots, a_n von A aufgespannten Unterraum $V = \text{Bild } A$. Für eine reelle $m \times n$ -Matrix A erfüllt jede Lösung x dieses sogenannten Ausgleichsproblems die Normalgleichungen

$$A^t A x = A^t b .$$

Dies bedeutet, dass das Residuum r (Fehler der Approximation) orthogonal zu dem von den Vektoren a_1, \dots, a_n aufgespannten Unterraum ist:

$$a_k^t r = 0, \forall k \iff A^t x - b \perp V .$$



Die Matrix $A^t A$ ist quadratisch und hat Dimension n . Sie ist genau dann invertierbar, wenn $\text{Rang } A = n$, d.h. wenn die Spalten a_k von A linear unabhängig sind. In diesem Fall besitzt das Ausgleichsproblem eine eindeutige Lösung.

Die Normalgleichungen sind auch im singulären Fall lösbar. Das Residuum r ist auch dann eindeutig, die Lösung x jedoch nicht.

Alle Aussagen gelten, allgemeiner, ebenfalls für komplexe Matrizen; A^t ist dabei durch die adjungierte Matrix $A^* = \bar{A}^t$ zu ersetzen.

Beweis

Minimalität von $x \iff \forall t \in \mathbb{R}, y \in \mathbb{R}^n$:

$$|A(x + ty) - b|^2 \geq |Ax - b|^2, \quad \forall t \in \mathbb{R}, \forall y \in \mathbb{R}^n$$

Einsetzen der Definition der Norm,

$$\begin{aligned} |A(x + ty) - b|^2 &= ((Ax - b)^t + t(Ay)^t)(Ax - b + tAy) \\ |Ax - b|^2 &= (Ax - b)^t(Ax - b), \end{aligned}$$

und Vereinfachung mit $r = Ax - b \rightsquigarrow$

$$p = \underbrace{tr^tAy + ty^tA^tr}_{2ty^tA^tr} + t^2y^tA^tAy \geq 0$$

$$(r^tAy = y^tA^tr)$$

p : nicht-negative Parabel in t

$p \geq 0$ genau dann, wenn $y^t(A^tr) = 0$

y beliebig $\implies A^tr = (0, \dots, 0)^t$

Beispiel

Reguläres und singuläres Ausgleichsproblem

(i) Rang A maximal:

$$A = \begin{pmatrix} 2 & 0 \\ 1 & 1 \\ 0 & 2 \end{pmatrix}, \quad b = \begin{pmatrix} 0 \\ 3 \\ 0 \end{pmatrix}$$

Normalgleichungen

$$\underbrace{\begin{pmatrix} 5 & 1 \\ 1 & 5 \end{pmatrix}}_{A^t A} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} = \underbrace{\begin{pmatrix} 3 \\ 3 \end{pmatrix}}_{A^t b}$$

eindeutige Lösung $x = \left(1/2 \quad 1/2 \right)^t$ mit Residuum

$$r = Ax - b = \begin{pmatrix} 1 \\ -2 \\ 1 \end{pmatrix}$$

(ii) Rang A nicht maximal:

$$A = \begin{pmatrix} 2 & 4 \\ 1 & 2 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}, \quad b = \begin{pmatrix} 0 \\ 3 \\ 0 \end{pmatrix}$$

linear abhängige Spalten \rightsquigarrow singuläre Normalgleichungen

$$\begin{pmatrix} 5 & 10 \\ 10 & 20 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 3 \\ 6 \end{pmatrix}$$

Lösung

$$x = \begin{pmatrix} 3/5 \\ 0 \end{pmatrix} + t \begin{pmatrix} -2 \\ 1 \end{pmatrix}, \quad t \in \mathbb{R}$$

nicht eindeutig, aber eindeutiges Residuum

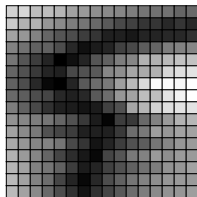
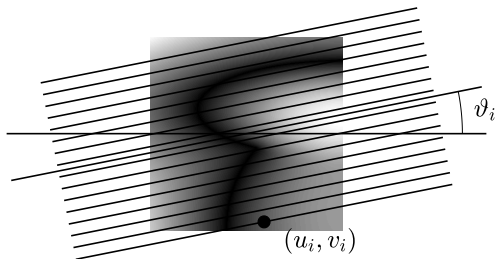
$$r = Ax - b = \begin{pmatrix} 2 & 4 \\ 1 & 2 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 3/5 - 2t \\ t \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} 0 \\ 3 \\ 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 6/5 \\ -12/5 \\ 0 \end{pmatrix}$$

Beispiel

Computer-Tomographie:

Rekonstruktion einer Dichte $x(u, v)$ aus dem Intensitätsverlust von Röntgenstrahlen entlang von k Bündeln aus ℓ parallelen Geraden

$$\mathcal{R}_i : (u_i, v_i) + \mathbb{R}(\cos \vartheta_i, \sin \vartheta_i), \quad i = 1, \dots, m = k\ell$$



Approximation von x durch eine stückweise konstante Funktion auf einem Raster von Quadraten Q_j und eine Näherung für die Linienintegrale

$$b_i = \int_{\mathbb{R}} x(u_i + t \cos \vartheta_i, v_i + t \sin \vartheta_i) dt \approx \sum_{j=1}^n a_{i,j} x_j$$

mit x_j einer Approximation von $x(u, v)$ auf Q_j und

$$a_{i,j} = |\mathcal{R}_i \cap Q_j|$$

der Länge des Durchschnitts der Geraden \mathcal{R}_i mit dem Quadrat Q_j

$m \gg n \rightsquigarrow$ Ausgleichsproblem zur Bestimmung von x aus den Daten b

Abbildung:

16×16 Raster, Winkel

$$\vartheta = 0, \pi/32, 2\pi/32, \dots$$

mit 16 parallelen Scan-Richtungen im Abstand der Rasterquadratbreite

$\rightsquigarrow 32 \cdot 16 = 512$ Gleichungen für $16 \cdot 16 = 256$ Unbekannte