



Präsentation der Bachelorarbeit

Radmir Gesler





1 Computertomographie, das Prinzip und Modell

- 2 Computertomographie als inverses Problem
- 3 Rekonstruktionsverfahren
 - 3.1 Ungefilterte Rückprojektion
 - 3.2 Gefilterte Rückprojektion
 - 3.3 Iterative Rekonstruktion nach Kaczmarz
 - 3.4 Rekonstruktion durch Singulärwertzerlegung





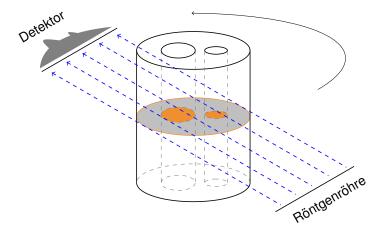
- 1 Computertomographie, das Prinzip und Modell
- 2 Computertomographie als inverses Problem
- 3 Rekonstruktionsverfahren
 - 3.1 Ungefilterte Rückprojektion
 - 3.2 Gefilterte Rückprojektior
 - 3.3 Iterative Rekonstruktion nach Kaczmarz
 - 3.4 Rekonstruktion durch Singulärwertzerlegung





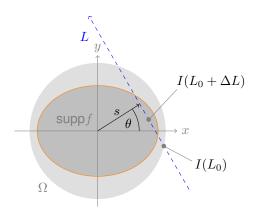
- 1 Computertomographie, das Prinzip und Modell
- 2 Computertomographie als inverses Problem
- 3 Rekonstruktionsverfahren
 - 3.1 Ungefilterte Rückprojektion
 - 3.2 Gefilterte Rückprojektion
 - 3.3 Iterative Rekonstruktion nach Kaczmarz
 - 3.4 Rekonstruktion durch Singulärwertzerlegung





1. Computertomographie: das Modell





$$I(L_0 + \Delta L) - I(L_0) = -f(L) \parallel \Delta L \parallel I(L_0).$$



Definition

Sei nun $f:\Omega\subseteq\mathbb{R}^2\to\mathbb{R}$ eine integrierbare Funktion, dann ist ihre Radon Transformation durch

$$\mathcal{R}f(s,\theta) := \int\limits_{-\gamma(s)}^{\gamma(s)} f(L(s,\theta,t)) \mathrm{d}t \tag{1}$$

definiert. Hier ist $\Omega = \{(x, y) \in \mathbb{R}^2 \mid x^2 + y^2 \le 1\}.$

$$L(s, \theta, t) = s \begin{pmatrix} \cos(\theta) \\ \sin(\theta) \end{pmatrix} + t \begin{pmatrix} -\sin(\theta) \\ \cos(\theta) \end{pmatrix}, \quad s, t \in \mathbb{R}; \ \theta \in [0, \pi]. \quad (2)$$
$$= s\omega(\theta) + t\omega^{\perp}(\theta)$$

$$\gamma(s) = \begin{cases} \sqrt{1 - s^2} & : \quad |s| \le 1\\ 0 & : \quad \text{sonst} \end{cases}$$
 (3)



Definition

Sei nun $f:\Omega\subseteq\mathbb{R}^2\to\mathbb{R}$ eine integrierbare Funktion, dann ist ihre Radon Transformation durch

$$\mathcal{R}f(s,\theta) := \int\limits_{-\gamma(s)}^{\gamma(s)} f(L(s,\theta,t)) \mathrm{d}t \tag{1}$$

definiert. Hier ist $\Omega = \{(x, y) \in \mathbb{R}^2 \mid x^2 + y^2 \le 1\}.$

$$L(s,\theta,t) = s \begin{pmatrix} \cos(\theta) \\ \sin(\theta) \end{pmatrix} + t \begin{pmatrix} -\sin(\theta) \\ \cos(\theta) \end{pmatrix}, \quad s,t \in \mathbb{R}; \ \theta \in [0,\pi].$$

$$= s\omega(\theta) + t\omega^{\perp}(\theta)$$
(2)

$$\gamma(s) = \begin{cases} \sqrt{1 - s^2} & : \quad |s| \le 1\\ 0 & : \quad \text{sonst} \end{cases}$$
 (3)



Definition

Sei nun $f:\Omega\subseteq\mathbb{R}^2\to\mathbb{R}$ eine integrierbare Funktion, dann ist ihre Radon Transformation durch

$$\mathcal{R}f(s,\theta) := \int\limits_{-\gamma(s)}^{\gamma(s)} f(L(s,\theta,t)) \mathrm{d}t \tag{1}$$

definiert. Hier ist $\Omega = \{(x, y) \in \mathbb{R}^2 \mid x^2 + y^2 \le 1\}.$

$$\begin{array}{lcl} L(s,\theta,t) & = & s \begin{pmatrix} \cos(\theta) \\ \sin(\theta) \end{pmatrix} & + & t \begin{pmatrix} -\sin(\theta) \\ \cos(\theta) \end{pmatrix} \\ & + & t\omega^{\perp}(\theta) \end{array}, \quad s,t \in \mathbb{R}; \; \theta \in [0,\pi]. \quad \textbf{(2)} \end{array}$$

$$\gamma(s) = \begin{cases} \sqrt{1 - s^2} & : & |s| \le 1\\ 0 & : & \mathsf{sonst} \end{cases}$$
 (3)



Im Folgenden betrachten wir die Radon-Transformation als $\mathcal{R}:L^2(\Omega)\to L^2(Z).$

Die Radon Transformation ist:

- 1. Linear, also $\mathcal{R}(\alpha f + \beta g) = \alpha \mathcal{R}f + \beta \mathcal{R}sg$.
- 2. \mathcal{R} ist beschränkt $\|\mathcal{R}f(s,\theta)\|_{L^2(\mathbb{Z})}^2 \leq 2\pi \|f\|_{L^2(\Omega)}^2$, somit auch stetig.
- 3. \mathcal{R} hat einen adjungierten Operator $\mathcal{R}^*: L^2(Z) \to L^2(\Omega)$

$$\mathcal{R}^* g(x) = \int_0^\pi g(x^T \omega(\theta), \theta) d\theta. \tag{4}$$

4. \mathcal{R} ist kompakt, somit ist auch \mathcal{R}^* kompakt (nach Satz von Schauder).



Im Folgenden betrachten wir die Radon-Transformation als $\mathcal{R}:L^2(\Omega)\to L^2(Z).$

Die Radon Transformation ist:

- 1. Linear, also $\mathcal{R}(\alpha f + \beta g) = \alpha \mathcal{R}f + \beta \mathcal{R}sg$.
- 2. \mathcal{R} ist beschränkt $\|\mathcal{R}f(s,\theta)\|_{L^2(Z)}^2 \leq 2\pi \|f\|_{L^2(\Omega)}^2$, somit auch stetig.
- 3. \mathcal{R} hat einen adjungierten Operator $\mathcal{R}^*: L^2(Z) \to L^2(\Omega)$

$$\mathcal{R}^* g(x) = \int_0^\pi g(x^T \omega(\theta), \theta) d\theta. \tag{4}$$

4. \mathcal{R} ist kompakt, somit ist auch \mathcal{R}^* kompakt (nach Satz von Schauder).



Im Folgenden betrachten wir die Radon-Transformation als $\mathcal{R}: L^2(\Omega) \to L^2(Z)$.

Die Radon Transformation ist:

- 1. Linear, also $\mathcal{R}(\alpha f + \beta g) = \alpha \mathcal{R}f + \beta \mathcal{R}sg$.
- 2. \mathcal{R} ist beschränkt $\|\mathcal{R}f(s,\theta)\|_{L^2(Z)}^2 \leq 2\pi \|f\|_{L^2(\Omega)}^2$, somit auch stetig.
- 3. \mathcal{R} hat einen adjungierten Operator $\mathcal{R}^*: L^2(Z) \to L^2(\Omega)$

$$\mathcal{R}^* g(x) = \int_0^\pi g(x^T \omega(\theta), \theta) d\theta. \tag{4}$$

4. \mathcal{R} ist kompakt, somit ist auch \mathcal{R}^* kompakt (nach Satz von Schauder).



Im Folgenden betrachten wir die Radon-Transformation als $\mathcal{R}: L^2(\Omega) \to L^2(Z)$.

Die Radon Transformation ist:

- 1. Linear, also $\mathcal{R}(\alpha f + \beta g) = \alpha \mathcal{R}f + \beta \mathcal{R}sg$.
- 2. \mathcal{R} ist beschränkt $\|\mathcal{R}f(s,\theta)\|_{L^2(Z)}^2 \leq 2\pi \|f\|_{L^2(\Omega)}^2$, somit auch stetig.
- 3. \mathcal{R} hat einen adjungierten Operator $\mathcal{R}^*: L^2(Z) \to L^2(\Omega)$

$$\mathcal{R}^* g(x) = \int_0^\pi g(x^T \omega(\theta), \theta) d\theta.$$
 (4)

4. \mathcal{R} ist kompakt, somit ist auch \mathcal{R}^* kompakt (nach Satz von Schauder).



Im Folgenden betrachten wir die Radon-Transformation als $\mathcal{R}: L^2(\Omega) \to L^2(Z)$.

Die Radon Transformation ist:

- 1. Linear, also $\mathcal{R}(\alpha f + \beta g) = \alpha \mathcal{R}f + \beta \mathcal{R}sg$.
- 2. \mathcal{R} ist beschränkt $\|\mathcal{R}f(s,\theta)\|_{L^2(Z)}^2 \leq 2\pi \|f\|_{L^2(\Omega)}^2$, somit auch stetig.
- 3. \mathcal{R} hat einen adjungierten Operator $\mathcal{R}^*: L^2(Z) \to L^2(\Omega)$

$$\mathcal{R}^* g(x) = \int_0^\pi g(x^T \omega(\theta), \theta) d\theta.$$
 (4)

4. \mathcal{R} ist kompakt, somit ist auch \mathcal{R}^* kompakt (nach Satz von Schauder).



$$\mathcal{R}f = \sum_{j=1}^{\infty} \sigma_j \langle f, v_j \rangle_{L^2(\Omega)} u_j. \tag{5}$$

Hier bezeichnen

- $\{v_i\}_{i\in\mathbb{N}}\in L^2(\Omega)$ das Orthonormalsystem (ONS) von $\mathrm{Kern}(\mathcal{R})^{\perp}$.
- $\sigma_j := \sqrt{\lambda_j}$, wobei $\{\lambda_j\}_{j \in \mathbb{N}}$ eine positive absteigende Folge der Eigenwerten von \mathcal{RR}^* , die entweder abbricht oder gegen Null geht
- $u_i := \sigma^{-1} \mathcal{R} v_i$, sodass $\{u_i\} \in L^2(Z)$ das ONS von $\overline{\mathsf{Bild}(\mathcal{R})}$ ist.



$$\mathcal{R}f = \sum_{j=1}^{\infty} \sigma_j \langle f, v_j \rangle_{L^2(\Omega)} u_j. \tag{5}$$

Hier bezeichnen:

- $\{v_i\}_{i\in\mathbb{N}}\in L^2(\Omega)$ das Orthonormalsystem (ONS) von $\operatorname{Kern}(\mathcal{R})^{\perp}$.
- $\sigma_j := \sqrt{\lambda_j}$, wobei $\{\lambda_j\}_{j \in \mathbb{N}}$ eine positive absteigende Folge der Eigenwerten von \mathcal{RR}^* , die entweder abbricht oder gegen Null geht
- $u_i := \sigma^{-1} \mathcal{R} v_i$, sodass $\{u_i\} \in L^2(Z)$ das ONS von $\overline{\mathsf{Bild}(\mathcal{R})}$ ist.



$$\mathcal{R}f = \sum_{j=1}^{\infty} \sigma_j \langle f, v_j \rangle_{L^2(\Omega)} u_j. \tag{5}$$

Hier bezeichnen:

- $\{v_j\}_{j\in\mathbb{N}}\in L^2(\Omega)$ das Orthonormalsystem (ONS) von $\mathrm{Kern}(\mathcal{R})^{\perp}.$
- $\sigma_j := \sqrt{\lambda_j}$, wobei $\{\lambda_j\}_{j \in \mathbb{N}}$ eine positive absteigende Folge der Eigenwerten von \mathcal{RR}^* , die entweder abbricht oder gegen Null geht.
- $u_i := \sigma^{-1} \mathcal{R} v_i$, sodass $\{u_i\} \in L^2(Z)$ das ONS von $\overline{\mathsf{Bild}(\mathcal{R})}$ ist.



$$\mathcal{R}f = \sum_{j=1}^{\infty} \sigma_j \langle f, v_j \rangle_{L^2(\Omega)} u_j. \tag{5}$$

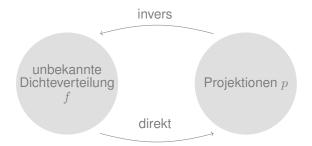
Hier bezeichnen:

- $\{v_j\}_{j\in\mathbb{N}}\in L^2(\Omega)$ das Orthonormalsystem (ONS) von $\mathrm{Kern}(\mathcal{R})^{\perp}$.
- $\sigma_j := \sqrt{\lambda_j}$, wobei $\{\lambda_j\}_{j\in\mathbb{N}}$ eine positive absteigende Folge der Eigenwerten von \mathcal{RR}^* , die entweder abbricht oder gegen Null geht.
- $u_i := \sigma^{-1} \mathcal{R} v_i$, sodass $\{u_i\} \in L^2(Z)$ das ONS von $\overline{\mathsf{Bild}(\mathcal{R})}$ ist.





Übertragung auf das Rekonstruktionsproblem aus den CT-Bilddaten



Das heißt, man sucht nach einer zu \mathcal{R} inversen Abbildung, sodass aus den Projektionsdaten die unbekannte Dichteverteilung f berechnet werden kann.



Mögliche Invertierung des Operators \mathcal{R} kann aus der Gleichung 4 hergeleitet werden:

$$\mathcal{R}^+ g = \sum_{j=1}^{\infty} \sigma_j^{-1} \langle g, u_j \rangle_{L^2(Z)} v_j. \tag{6}$$

Problem:

$$\sigma_j^{-1} \xrightarrow[j \to \infty]{} \infty$$

Was zu einer Oszillation in der Lösung führen kann

Ziel:

Die Oszillation zu dämpfen, was im allgemeinen als **Regularisierung** bezeichnet wird.



Mögliche Invertierung des Operators \mathcal{R} kann aus der Gleichung 4 hergeleitet werden:

$$\mathcal{R}^+ g = \sum_{j=1}^{\infty} \sigma_j^{-1} \langle g, u_j \rangle_{L^2(Z)} v_j. \tag{6}$$

Problem:

$$\sigma_j^{-1} \xrightarrow[j \to \infty]{} \infty$$

Was zu einer Oszillation in der Lösung führen kann.

Ziel

Die Oszillation zu dämpfen, was im allgemeinen als **Regularisierung** bezeichnet wird.

Mögliche Invertierung des Operators \mathcal{R} kann aus der Gleichung 4 hergeleitet werden:

$$\mathcal{R}^+ g = \sum_{j=1}^{\infty} \sigma_j^{-1} \langle g, u_j \rangle_{L^2(Z)} v_j. \tag{6}$$

Problem:

$$\sigma_j^{-1} \xrightarrow[j \to \infty]{} \infty$$

Was zu einer Oszillation in der Lösung führen kann.

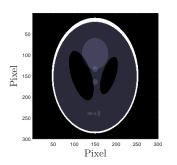
Ziel:

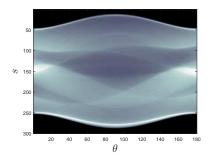
Die Oszillation zu dämpfen, was im allgemeinen als **Regularisierung** bezeichnet wird.



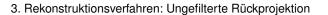


Bedingung: die Rekonstruktionsverfahren werden für parallele Strahlengeometrie betrachtet.





$$\mathcal{R}f(s,\theta) := \int_{-\gamma(s)}^{\gamma(s)} f(L(s,\theta,t)) dt$$
 (7)

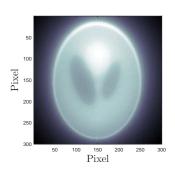


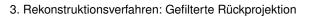


Die ungefilterte Rückprojektion ist genau der adjungierte Operator zu ${\mathcal R}$

$$\mathcal{R}^* g(x) = \int_0^\pi g(x^T \omega(\theta), \theta) d\theta$$

$$\mathcal{R}^* g(x_0) = f(x) * h(x) = f(x) * \frac{1}{|x - x_0|}$$
(8)



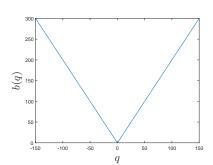


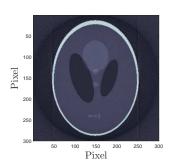


Die Regularisierung erfolgt durch verschiedene Filterfunktionen $h_{\xi}(q)$.

$$f(x) = \int_{0}^{\pi} \left(\int_{-1}^{1} \left(P(q, \theta) h_{\xi}(q) \right) e^{2\pi i q x^{T} \omega(\theta)} \, \mathrm{d}q \right) \mathrm{d}\theta \tag{9}$$

Wobei hier $P(q, \theta)$ die Fouriertransformierte der Projektion ist.







Hier fasst man den Operator $\mathcal R$ als eine lineare Abbildung

$$\mathcal{R}f = Af = p \tag{10}$$

auf. Die Anzahl der Zeilen von A ist gleich der Anzahl der Projektionen und die Anzahl der Spalten gleicht der Zahl der Diskretisierungsstellen zum Quadrat.

So lässt sich (10) in ein Gleichungssystem umschreiben

$$a_{11}f_1 + \dots + a_{1m}f_m = p_1$$

$$\vdots$$

$$a_{j1}f_1 + \dots + a_{jm}f_m = p_j$$

$$\vdots$$

$$a_{n1}f_1 + \dots + a_{nm}f_m = p_n.$$

$$(11)$$



Hier fasst man den Operator $\mathcal R$ als eine lineare Abbildung

$$\mathcal{R}f = Af = p \tag{10}$$

auf. Die Anzahl der Zeilen von A ist gleich der Anzahl der Projektionen und die Anzahl der Spalten gleicht der Zahl der Diskretisierungsstellen zum Quadrat.

So lässt sich (10) in ein Gleichungssystem umschreiben

$$a_{11}f_1 + \dots + a_{1m}f_m = p_1$$

$$\vdots$$

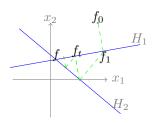
$$a_{j1}f_1 + \dots + a_{jm}f_m = p_j$$

$$\vdots$$

$$a_{n1}f_1 + \dots + a_{nm}f_m = p_n.$$
(11)

3. Rekonstruktionsverfahren: Iterative Rekonstruktion





Definition (Randomisierter Kaczmarz-Algorithmus)

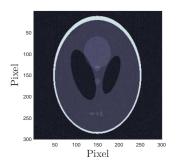
Sei Af=p ein konsistentes, lineares Gleichungssystem. Sei $f_0\in\mathbb{R}^m$ ein beliebiger Startwert. Für t=0,1,2,... ist der Randomisierte Kaczmarz-Algorithmus definiert als

$$f_{t+1} = f_t + \frac{p_j - \langle a_j, f_t \rangle}{\|a_j\|_2^2} a_j, \tag{12}$$

wobei a_j die j-te Zeile von A ist und p_j die dazugehörige Projektion. j wird zufällig ausgewählt.



Die Regularisierung erfolgt durch die Anzahl der Iterationen, hier mit 3 Iterationen.



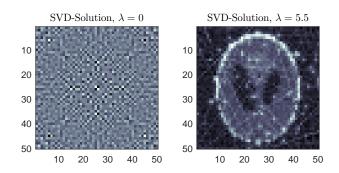


$$\mathcal{R}f = Af = (U\Sigma V^*)f = p \tag{13}$$

Invertierung von (13) führt zum Ergebnis

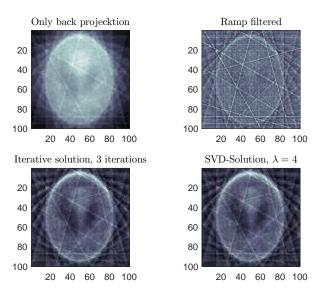
$$f = (V\Sigma^+ U^*)p \tag{14}$$

Rechenergebnisse mit der Tikhonov-Regilarisierung $[\Sigma^+]_{ii}=rac{\sigma_j}{\lambda^2+\sigma_j^2}.$











Vielen Dank für Ihre Aufmerksamkeit. Für Fragen und Anregungen stehe ich Ihnen gerne zur Verfügung.