Mathematische Bildverarbeitung Vorlesungsskript



Institut für Mathematik Vorlesung von Prof. Dr. Marko Lindner In LATEX gesetzt durch Jonas Sattler

Fehlermeldungen an fabian.gabel@tuhh.de

Wintersemester 2018/19

Inhaltsverzeichnis

1	Übe	rblick	2
	1.1	Techniken der Bildverarbeitung	2
	1.2	Unser Fokus	2
	1.3	Verwandte Vorlesungen	2
	1.4	Literatur	2
2	Was	s ist ein Bild?	3
	2.1	Definition	3
	2.2	Umwandlung	3
	2.3	Beispiel Rotation	4
3	Restauration (Inpainting)		5
	3.1	Frequenzraum-Ansatz	5
	3.2	PDE-Transport-Diffusions-Ansatz	6
	3.3	Variationsansatz	8

1 Überblick

1.1 Techniken der Bildverarbeitung

- Kontrastverbesserung
- Entrauschen
- Kantendetektion
- Schärfen
- Inpainting
- Segmentierung (Einzelne Objekte detektieren)
- Registrierung (Bilder des selben Objektes in Einklang bringen)

1.2 Unser Fokus

• Mathematische Beschreibung

1.3 Verwandte Vorlesungen

- 3D Computervision
- Digitale Bildanalyse
- Mustererkennung und Datenkompression
- Medical imaging

1.4 Literatur

- Bredies, Lorenz : Mathematische Bildverarbeitung
- Aubert, Kornprobst : Mathematical Problems in Image Processing
- Modersitzki : Numerical Methods for Image Registration
- Alt : Lineare Funktionalanalysis

2 Was ist ein Bild?

2.1 Definition

Digitale/diskrete Sicht

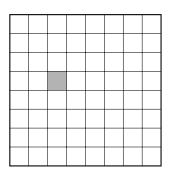


Abbildung 1: Diskretes Bild Darstellung als Matrix.

Werkzeuge: Lineare Algebra Vorteile: Endlicher Speicher

Nachteile: Probleme bei zoomen und drehen

Kontinuierlich/analoge Sicht

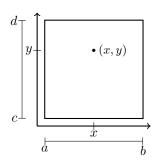


Abbildung 2: Kontinuierliches Bild Darstelllung als Funktion in zwei Veränderlichen

Werkzeuge: Analysis

Vorteile: Mehr Freiheit (z.b. Kante=Linie entlang

einer Unstetigkeit)

Nachteile: Unendlicher Speicher

Definition. Ein <u>Bild</u> ist eine Funktion $u:\Omega\to F$, wobei $\Omega\subset\mathbb{Z}^d$ (im diskreten Fall) oder $\Omega\subset\mathbb{R}^d$ (im kontinuierlichen Fall).

d=2: Typisches 2D Bild

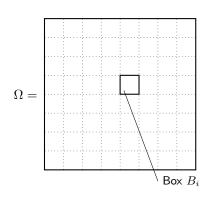
d=3: 3D-Bild bzw. "Körper" <u>oder</u> Video: 2D Ort + Zeit

F ist der Farbraum, Beispiele:

- F = [0, 1] oder $F = \{0, 1, ..., 255\}$, Graustufen
- $F = \{0, 1\}$ schwarz/weiß
- $F = [0, 1]^3$ oder $F = \{0, 1, ..., 255\}^3$ Farbbilder

2.2 Umwandlung

Kontinuierlich \rightarrow Diskret:

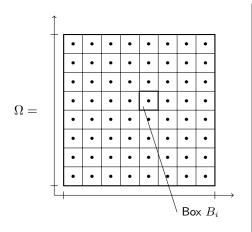


- ullet Ω in Gitter zerlegen
- Jede Box durch nur einen Farbwert approximieren
- Etwa durch den Funktionswert im Mittelpunkt der Box
- oder durch den Mittelwert in der Box:

$$\frac{1}{|B_i|} \cdot \int_{B_i} u(x) dx$$

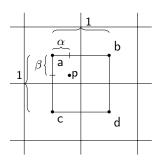
2.3 Beispiel Rotation Was ist ein Bild?

$Diskret \rightarrow Kontinuierlich:$



- 1. Idee: Jeder Punkt der Box B_i erhält den Funktionswert von B_i als Farbwert
 - ⇒ Nearest neighbour Interpolation .
- 2. Idee: Mittelpunkt von Box B_i erhält den Wert von Pixel B_i sonst wird interpoliert.

Grauwert g := Gewichtetes Mittel aus Grauwerten a, b, c, d.



$$g = (1-\alpha)(1-\beta)a + \alpha(1-\beta)b + (1-\alpha)\beta c + \alpha\beta d$$
 Dieses wird **Bilineare Interpolation** genannt.

2.3 Beispiel Rotation



1. Fall, kontinuierliches Bild

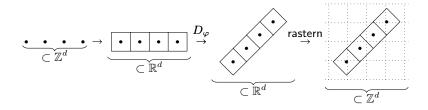
Sei u das alte Bild und v das neue Bild, dann ist die Drehung gegeben durch eine **Drehmatrix**:

$$D_{\varphi} \in \mathbb{R}^{d \times d}, D_{\varphi} = \begin{pmatrix} \cos(\varphi) & -\sin(\varphi) \\ \sin(\varphi) & \cos(\varphi) \end{pmatrix}$$

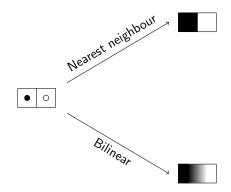
Damit folgt, dass $D(u) = D_{\varphi}\Omega$ und $v(x) = u(\underbrace{D_{\varphi}^{-1}x}) = u(D_{-\varphi}x)$. $(D(u) \text{ ist die } \underline{\textbf{Domain}} \text{ von } u)$

2. Fall, diskretes Bild

Dieses ist problematisch, denn i.A. $x \in \mathbb{Z}^d$, aber $D_{\varphi} x \notin \mathbb{Z}^d$.



Weiterhin ist $v(x)=u(D_{\varphi}^{-1}x)$, wobei der konkrete Wert durch Interpolation bestimmt wird.



3 Restauration (Inpainting)

Problem: Lücken im Bild, etwa

- 1. Kratzer
- 2. Scannerzeile kaputt
- 3. Defekt in der Kamera
- 4. Bewusst entferntes Objekt

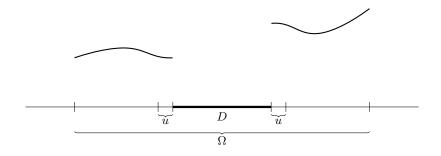
sollen sinnvoll und unauffällig geschlossen werden.

Sei $f:\Omega \to F$ unser Bild jedoch mit Defekt, d.h. fehlenden Funktionswerten in $D\subset \Omega$.

- 1. Fall: Jeder Punkt aus D hat Nachbarn in $\Omega \backslash D$. \Rightarrow Lücken mittels Interpolation aus benachbarten Werten in $\Omega \backslash D$ schließen.
- 2. Fall: D hat innere Punkte. Diesen Fall werden wir im folgenden näher betrachten.

3.1 Frequenzraum-Ansatz

Zur Illustration in 1D:



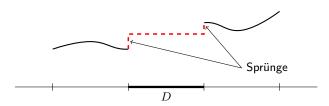
Betrachte Umgebung $U\subset \Omega\backslash D$ und errechne den Mittelwert

$$m := \frac{1}{|U|} \int_U f(x) \, \mathrm{d}x$$

 $\quad \text{von } f \text{ auf } U.$

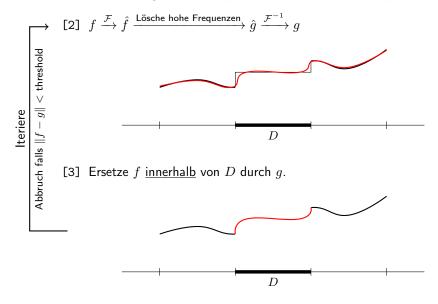
Algorithmus:

[1] Initialisiere f auf D mittels konstanter Funktion m:

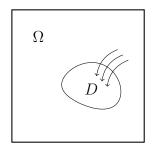


 \Rightarrow Sprünge am Rand von D.

Idee: Sprünge $\widehat{=}$ hochfrequente Anteile \Rightarrow wende Tiefpassfilter an.



3.2 PDE-Transport-Diffusions-Ansatz



Idee: Informationen aus $\Omega \backslash D$ nach D "hineinragen".

Referenzen: • Weichert 1998

• Bornemann & März 2007

Skalierung der Diffusion: Betrachte die Diffusionsgleichung

$$\frac{\partial u}{\partial t} = \operatorname{div}\left(M\nabla u\right)$$

mit dem Diffusionstensor

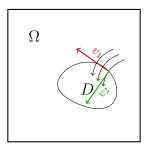
$$M = \begin{pmatrix} | & | \\ v_1 & v_2 \\ | & | \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \lambda_1 & \\ & \lambda_2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} - & v_1^T & - \\ - & v_2^T & - \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^{2 \times 2},$$

wobei $v_1 \perp v_2$ die Eigenvektoren des sogenannten doppelt geglätteten Strukturtensors

$$J = \mathbf{G}_{\rho} * \left[\underbrace{\left(\begin{array}{c} \nabla(\mathbf{G}_{\sigma} * u) \\ \\ \end{array} \right)}_{2 \times 1} \cdot \underbrace{\left(\begin{array}{c} - \nabla^{T}(\mathbf{G}_{\sigma} * u) \\ \\ 1 \times 2 \end{array} \right)}_{1 \times 2} \right]$$

sind. Hierbei bezeichnet ist *-Symbol komponentenweise zu verstehen. Die Faltungskerne G_{σ} und G_{ρ} sind Gauß-Kerne für die innere bzw. äußere Glättung.

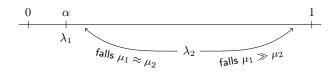
 $\Rightarrow v_1$ Richtung mit maximalem Kontrast mit EW μ_1 $v_2 \text{ Richtung mit minimalem Kontrast mit EW } \mu_2 \text{, genannt } \underline{\text{Kohärenzrichtung}} \text{ .}$ Hierbei ist $\mu_1 \geq \mu_2$.



Fälle:

$$\mu_1\gg\mu_2\approx 0$$
 Lokal keine Struktur.
$$\mu_1\approx\mu_2\gg 0$$
 Kanten.

Die Werte λ_1 und λ_2 werden wie folgt gewählt:



wobei $\alpha \in (0,1)$ festgehalten wird.

$$\lambda_1 := \alpha, \ \lambda_2 := \alpha + (1 - \alpha)(1 - g(\mu_1 - \mu_2)),$$

wobei g wie bei Perona Malik gewählt wird, also:

$$g(s) = \frac{1}{1 + \frac{s^2}{\kappa^2}}$$

Dieses wird Kohärenz verstärkende Diffusion genannt.

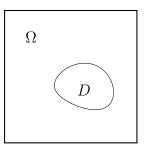
3.3 Variationsansatz

 $\operatorname{\mathsf{geg}}$.: f $\operatorname{\mathsf{auf}} \Omega \backslash D$

ges.: u auf Ω

Wunsch 1: u = f auf $\Omega \backslash D$

Wunsch 2: $\|\nabla u\|$ klein auf Ω



Daraus folgt

$$J(u) \coloneqq \left\| \nabla u \right\|_2^2 \to \min \quad \text{auf} \quad \coloneqq \{ u \in \mathrm{W}^{1,2}(\Omega) : u|_{\Omega \backslash D} = f \}$$

Angenommen, $u\in U$ minimiere J, dann folgt für beliebige $v\in \mathrm{W}^{1,2}(\Omega)$ mit $v|_{\Omega\setminus D}=0$, d.h. $v\in \mathrm{H}^1_0(D)$, dass

$$\begin{split} 0 &= \lim_{t \to 0} \frac{J(u+tv) - J(u)}{t} = \lim_{t \to 0} \frac{1}{t} \int_{\Omega} ||\underbrace{\nabla(u+tv)(x)}_{\nabla u(x) + t\nabla v(x)}||^2 - ||\nabla u(x)||^2 \; \mathrm{d}x \\ &= \lim_{t \to 0} \frac{1}{t} \int_{\Omega} \left\langle \nabla u(x) + t\nabla v(x), \nabla u(x) + t\nabla v(x) \right\rangle - \left\langle \nabla u(x), \nabla u(x) \right\rangle \; \mathrm{d}x \\ &= \lim_{t \to 0} \frac{1}{t} \int_{\Omega} t^2 \left||\nabla v(x)||^2 + 2t \left\langle \nabla u(x), \nabla v(x) \right\rangle \; \mathrm{d}x = \lim_{t \to 0} \int_{\Omega} t \left||\nabla v(x)||^2 + 2 \left\langle \nabla u(x), \nabla v(x) \right\rangle \; \mathrm{d}x \\ &= 2 \int_{D} \left\langle \nabla u(x), \nabla v(x) \right\rangle \; \mathrm{d}x \overset{\mathsf{Greensche}}{=} \overset{\mathsf{Formel}}{=} 2 \underbrace{\left(\int_{\delta D} \frac{\partial u}{\partial n} \underbrace{v(x)}_{0} \; \mathrm{d}s(x) - \int_{D} \Delta u(x) v(x) \, \mathrm{d}x \right)}_{=} \\ &= 2 \int_{D} \Delta u(x) v(x) \, \mathrm{d}x. \end{split}$$

Daraus folgt mit dem Fundamentallemma der Variationsrechnung $\Delta u=0$ in D. Insbesondere ist u die harmonische Fortsetzung von f nach D (harmonisches Impainting). Als harmonische Funktion unterliegt u auf D dem Maximumsprinzip und dem Mittelwertprinzip (s. \ref{star}). Es gibt also keine scharfen Kanten in D, anders als z.B. bei kohärenzverstärkender Diffusion.