

Computer Vision: Stereo

D. Schlesinger – TUD/INF/KI/IS

- Geometrisches Stereo vs. andere Methoden
- Geometrische Grundlagen
- Einfache diskrete Verfahren
- Diskrete Energieminimierung
- Statistische Modelle
- Optische Flüsse

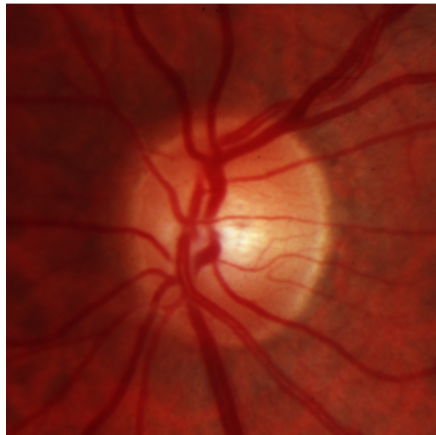
Geometrisches Stereo vs. andere Methoden



Shape from Texture

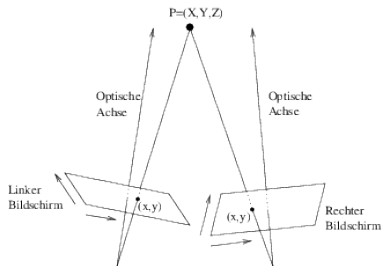


Shape from Shading



Stereo

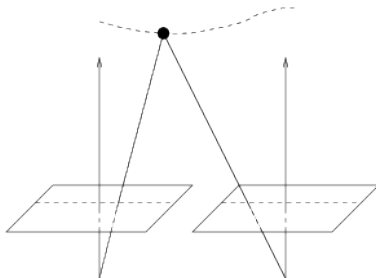
(Zur Erinnerung)



Allgemeine Situation:

$$x_l F x_r = 0$$

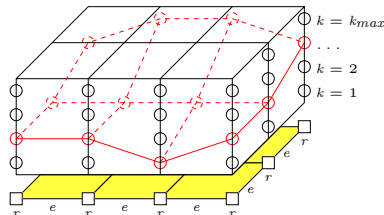
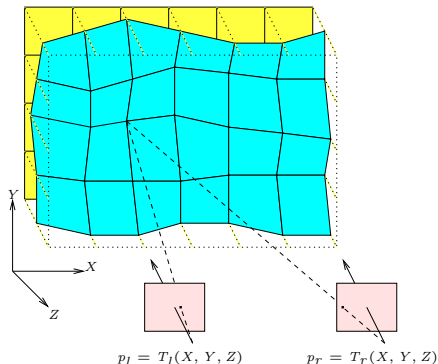
(Bedingungen der Epipolargeometrie)



Paralleles (rektifiziertes) Stereo:

Die Menge der Korrespondenzpaare ist (x_l, x_r, y) , d.h. $\in \mathbb{R}^3$

Tiefenkarte (diskret)



Definitionsbereich ist ein Graph $V = (R, E)$, $r \in R$ ein „Pixel“, $R \subset \mathbb{Z}^2$

Wertebereich ist eine (diskrete) Menge K der Label (Tiefenwerte)

Tiefenkarte ist eine Abbildung $y : R \rightarrow K$,

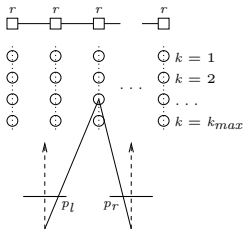
d.h. jeder Position $r \in R$ wird ein Tiefenwert $k \in K$ zugeordnet.

Jedes Paar (r, k) repräsentiert einen Punkt $(X, Y, Z) \in \mathbb{R}^3$

→ wird auf das entsprechende Korrespondenzpaar $(p_l \in \mathbb{R}^2, p_r \in \mathbb{R}^2)$ abgebildet

Quadratische Differenz der Farbwerte:

$$A(p_l, p_r) = (I_l(p_l) - I_r(p_r))^2$$



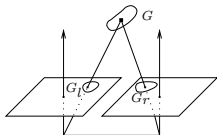
Rauschen unterdrücken:

$$A(p_l, p_r) = \sum_{\Delta p \in F} [I_l(p_l + \Delta p) - I_r(p_r + \Delta p)]^2$$

Farbtransformationen erlauben:

$$A(p_l, p_r) = \min_{C_v} \sum_{\Delta p \in F} [I_l(p_l + \Delta p) + C_v - I_r(p_r + \Delta p)]^2$$

$$A(p_l, p_r) = \min_{C_v, C_s} \sum_{\Delta p \in F} [I_l(p_l + \Delta p) \cdot C_s + C_v - I_r(p_r + \Delta p)]^2$$



Geometrische Transformationen erlauben:

$$A(p_l, p_r) = \min_{C_v, C_s, Tr} \sum_{\Delta p \in F} [I_l(p_l + \Delta p) \cdot C_s + C_v - I_r(Tr(p_r + \Delta p))]^2$$

Block Matching

Gar kein a-priori Modell – unabhängige Entscheidungen für alle r :

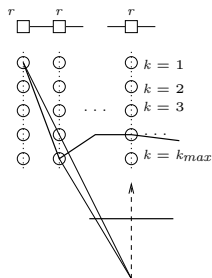
$$y(r) = \arg \min_k A(r, k) \quad \forall r$$



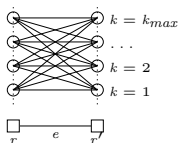
- sehr einfach
- sehr schnell (durch Integralbild)
- kann für die Schätzung „undichter“ Tiefenkarten verwendet werden
- als eine Initialisierung für komplizierter Verfahren oft gut geeignet

Zeilenweise Ansätze

Bestimmte Kombinationen der Label in den (horizontal) benachbarten Knoten sind gar nicht möglich:



Eine Funktion definieren, die alle Labelpaare bewertet:



Für jede Zeile des Definitionsbereiches

$$y^* = \arg \min_y \left[\sum_{i=1}^n q_i(y_i) + \sum_{i=2}^n g(y_{i-1}, y_i) \right]$$

→ Dynamische Programmierung

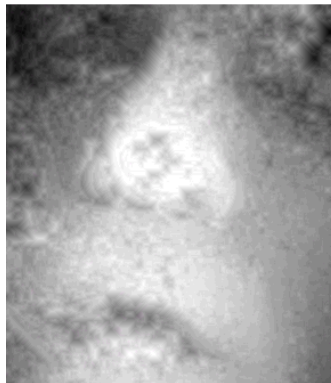
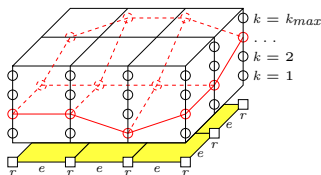


[Gimel'farb, sehr lange her]

Energieminimierung

Es gibt Funktionen g für die Bewertung der Labelpaare sowohl in der horizontalen als auch in der vertikalen Richtung

$$y^* = \arg \min_y \left[\sum_{r \in R} q_r(y_r) + \sum_{rr' \in E} g(y_r, y_{r'}) \right]$$



$$g(k, k') = \begin{cases} 0 & \text{wenn } |k - k'| \leq \delta \\ \infty & \text{sonst} \end{cases}$$

$$g(k, k') = c \cdot (k - k')^2$$

$$g(k, k') = \begin{cases} 0 & \text{wenn } k = k' \\ a > 0 & \text{sonst} \end{cases}$$

[Boykov, Kolmogorov, Veksler, Zabih, um 2001]

Die a-posteriori Wahrscheinlichkeitsverteilung der Labellings (Tiefenkarten):

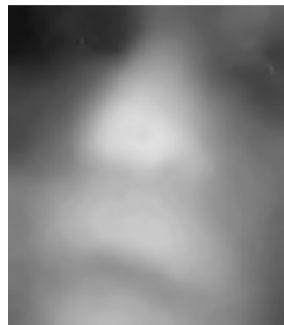
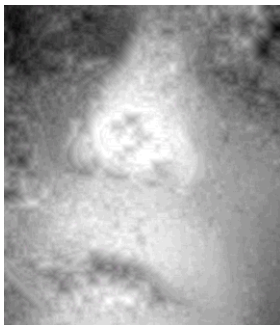
$$p(y) \sim \exp \left[\sum_r q_r(y_r) + \sum_{rr'} g(y_r, y_{r'}) \right]$$

Maximum a-posteriori Entscheidung:

$$y^* = \arg \min_y \left[\sum_r q_r(y_r) + \sum_{rr'} g(y_r, y_{r'}) \right]$$

Minimum mean square error:

$$y_r^* = \sum_k k \cdot p(y_r = k) \quad \forall r$$



[Schlesinger, 2003]

Idee [Slesareva, Bruhn, Weickert, 2005]: der Optische Fluss $d(x)$ so einzuschränken, dass er die Bedingungen der (bekannten) Epipolargeometrie $x^T \cdot F \cdot (x + d(x))$ erfüllt.

Energiefunktional:

$$E(p) = E_D(p) + \beta E_S(p) \rightarrow \min_p$$

$$E_D(p) = \int_{\Omega} \Psi_D \left(|g_r(x + d(p)) - g_l(x)|^2 + \alpha |\nabla g_r(x + d(p)) - \nabla g_l(x)|^2 \right) dx dy$$

$$E_S(p) = \int_{\Omega} \Psi_S \left(|\nabla p|^2 \right) dx dy$$

x – Position im linken Bild, q_l, g_r – Bilder, d – Flussfeld,
 p – die Komponente des Flussfeldes entlang den entsprechenden Epipolarlinien,
 $p(x)$ ist (im Gegensatz zu $d(x)$) eine eindimensionale Größe.

Einsetzen, ableiten, mit Standardmethoden lösen ...

Erweiterung: die Fundamentalmatrix F ist unbekannt, man schätze sie auch
[Valgaerts, Bruhn, Mainberger, Weickert, 2010]