

Aufgabe U19 (Kanten in Multi-Merkmalbildern)

Ein Bild sei nicht durch eine skalare Grauwertfunktion gegeben, sondern durch eine vektorwertige Funktion

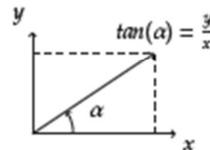
$$\vec{m} = (x, y) = \begin{pmatrix} m_1(x, y) \\ m_2(x, y) \\ \vdots \\ m_M(x, y) \end{pmatrix}$$

(z.B. Multispektralbild). Es sei hier der Fall zweier kontinuierlicher Variablen x, y angenommen. Man bestimme zu einem gegebenen Punkt (x_0, y_0) diejenige Richtung α (Winkel zur X-Achse), in der sich \vec{m} am stärksten ändert (als Maß der Änderung soll der Betrag der Richtungsableitung dienen):

- a) allgemein,
 b) für $\vec{m}(x, y) = (2xy; 1; 1)^T, (x_0; y_0) = (1; 2)$.

Lösung U19

- a) normalisierter Richtungsvektor \vec{n} mit Richtung α in der xy-Ebene:



$$\vec{n} = \begin{pmatrix} \cos(\alpha) \\ \sin(\alpha) \end{pmatrix}$$

Richtungsableitung von \vec{m} bzgl. \vec{n} :

$$\frac{\partial \vec{m}}{\partial \vec{n}} = \begin{pmatrix} \cos(\alpha) \cdot \frac{\partial m_1}{\partial x} + \sin(\alpha) \cdot \frac{\partial m_1}{\partial y} \\ \cos(\alpha) \cdot \frac{\partial m_2}{\partial x} + \sin(\alpha) \cdot \frac{\partial m_2}{\partial y} \\ \vdots \\ \cos(\alpha) \cdot \frac{\partial m_M}{\partial x} + \sin(\alpha) \cdot \frac{\partial m_M}{\partial y} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{\partial m_1}{\partial x} & \frac{\partial m_1}{\partial y} \\ \frac{\partial m_2}{\partial x} & \frac{\partial m_2}{\partial y} \\ \vdots & \vdots \\ \frac{\partial m_M}{\partial x} & \frac{\partial m_M}{\partial y} \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} \cos(\alpha) \\ \sin(\alpha) \end{pmatrix} = J \cdot \vec{n}$$

J Jakobimatrix (Funktionalmatrix von $\vec{m}(x, y)$) $\langle a, b \rangle =$ Skalarprodukt

$$\left\| \frac{\partial \vec{m}}{\partial \vec{n}} \right\| = \|J \cdot \vec{n}\|^2 = \langle J \cdot \vec{n}, J \cdot \vec{n} \rangle = (J \cdot \vec{n})^T \cdot (J \cdot \vec{n}) = \vec{n}^T \cdot J^T \cdot J \cdot \vec{n} = \vec{n}^T \cdot M \cdot \vec{n}$$

mit

$$M = J^T \cdot J = \begin{pmatrix} m_{1x} & m_{2x} & \dots & m_{Mx} \\ m_{1y} & m_{2y} & \dots & m_{My} \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} m_{1x} & m_{1y} \\ \vdots & \vdots \\ m_{Mx} & m_{My} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \sum_{i=1}^M m_{ix}^2 & \sum_{i=1}^M m_{ix} m_{iy} \\ \sum_{i=1}^M m_{ix} m_{iy} & \sum_{i=1}^M m_{iy}^2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} A & B \\ B & C \end{pmatrix}$$

M ist symmetrisch

$$\left\| \frac{\partial \vec{m}}{\partial \vec{n}} \right\|^2 = (\cos(\alpha) \quad \sin(\alpha)) \cdot \begin{pmatrix} A & B \\ B & C \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} \cos(\alpha) \\ \sin(\alpha) \end{pmatrix} = A \cos^2(\alpha) + 2B \cos(\alpha) \sin(\alpha) + C \sin^2(\alpha)$$

$$f(\alpha) := \left\| \frac{\partial \vec{m}}{\partial \vec{n}} \right\|^2 = \vec{n}^T \cdot M \cdot \vec{n} \rightarrow \text{MAX}$$

Extremwertproblem unter Nebenbedingung $\|\vec{n}\|^2 = \vec{n}^T \cdot \vec{n} = 1$, äquivalent zu Extremwertproblem ohne Nebenbedingung:

$$R(\vec{x}) := \frac{\vec{x}^T M \vec{x}}{\vec{x}^T \vec{x}} \rightarrow \text{Max (wegen } R(\vec{x}) = R(c \cdot \vec{x}) \text{ für } c \neq 0)$$

$R(\vec{x})$ heißt Rayleigh-Quotient.

Aus der Lin. Algebra: Die Extremwerte von R sind die Eigenwerte von M , die Eigenvektoren von M lösen die Extremwertanfrage.

Eigenwerte (EW) von M :

$$\det(M - \lambda I) = \begin{vmatrix} A - \lambda & B \\ B & C - \lambda \end{vmatrix} = (A - \lambda)(C - \lambda) - B^2 = \lambda^2 - (A + C)\lambda + AC - B^2 = 0$$

$$\rightarrow \lambda_{1,2} = \frac{A+C}{2} \pm \sqrt{\left(\frac{A-C}{2}\right)^2 + B^2}$$

b) Zahlenbeispiel

$$\vec{n} = \begin{pmatrix} 2xy \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix} \quad J = \begin{pmatrix} \frac{\partial m_1}{\partial x} & \frac{\partial m_1}{\partial y} \\ \frac{\partial m_2}{\partial x} & \frac{\partial m_2}{\partial y} \\ \frac{\partial m_3}{\partial x} & \frac{\partial m_3}{\partial y} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2y & 2x \\ 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$$

$$M = \begin{pmatrix} 2y & 0 & 0 \\ 2x & 0 & 0 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} 2y & 2x \\ 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 4y^2 & 4xy \\ 4xy & 4x^2 \end{pmatrix}$$

$$\text{an der Stelle } x_0 = 1, y_0 = 2 : M = \begin{pmatrix} 16 & 8 \\ 8 & 4 \end{pmatrix}$$

$$\text{EW: } \lambda_{1,2} = \frac{20}{2} \pm \sqrt{\left(\frac{12}{2}\right)^2 + 64} = 10 \pm \sqrt{100} = 10 \pm 10 \rightarrow \lambda_1 = 20, \lambda_2 = 0$$

$$\text{Eigenvektoren zu } \lambda_2 : \begin{pmatrix} -1 \\ 2 \end{pmatrix} \in \text{Kern}(M) : \begin{pmatrix} 16 & 8 \\ 8 & 4 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} -1 \\ 2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$

$$\text{zu } \lambda_1 : \text{ muss orthogonal zu } \begin{pmatrix} -1 \\ 2 \end{pmatrix} \text{ sein, also } \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \end{pmatrix}. \text{ Probe: } \begin{pmatrix} 16 & 8 \\ 8 & 4 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 40 \\ 20 \end{pmatrix} = 20 \cdot \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \end{pmatrix}$$

Normiert:

$$\vec{n}_1 = \begin{pmatrix} \frac{2}{\sqrt{5}} \\ \frac{1}{\sqrt{5}} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \cos(\alpha) \\ \sin(\alpha) \end{pmatrix} \quad \alpha_1 = \arctan(2), \quad \vec{n}_2 = \begin{pmatrix} \frac{-1}{\sqrt{5}} \\ \frac{2}{\sqrt{5}} \end{pmatrix} = \alpha_2 = \arctan(-1/2)$$

$$(M - \lambda I)\vec{x}_\lambda = 0 \quad \|\vec{n}\|^2 = (2, 1) \cdot \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \end{pmatrix} = 4 + 1 = 5$$

Wo ist das Max. der Richtungsableitung? \rightarrow bei \vec{n}_1 (Wert 20)

Probe:

$$\left\| \frac{\partial \tilde{m}}{\partial \alpha_1} \right\|^2 = 16 \cos^2(\alpha_1) + 2 \cdot 8 \cdot \cos(\alpha_1) \sin(\alpha_1) + 4 \sin^2(\alpha_1) = \frac{16 \cdot 4}{5} + \frac{32}{5} + \frac{4}{5} = \frac{100}{5} = 20$$

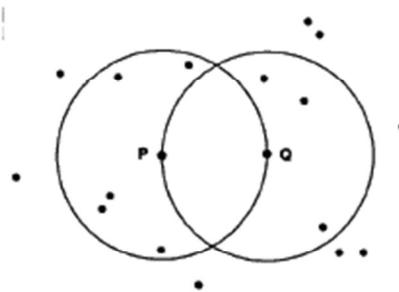
$$\left\| \frac{\partial \tilde{m}}{\partial \alpha_2} \right\|^2 = \frac{16}{5} + 2 \cdot 8 \cdot \frac{-2}{5} + 4 \cdot \frac{4}{5} = 0$$

Aufgabe U20 (punktbasierte Segmentierung)

Es sei eine Menge von Punkten in der Ebene gegeben: $P = \{p_1, p_2, p_3, \dots, p_N\}$. Ein auf P definierter Graph ist ein in die Ebene eingebetteter Graph mit Knotenmenge P , dessen Kanten Geradenstücken entsprechen, die je 2 Punkte aus P verbinden. Ein minimaler aufspannender Baum (minimal spanning tree, MST) ist ein auf P definierter Graph mit minimaler (euklidischer) Kantenlängensumme. Der relative Nachbarschaftsgraph (relative neighbourhood graph, RNG) ist ein auf P def. Graph, der genau dann eine Kante zwischen p und q hat, wenn p und q relative Nachbarn bzgl. P sind, d.h. für die euklidischen Abstände d gilt:

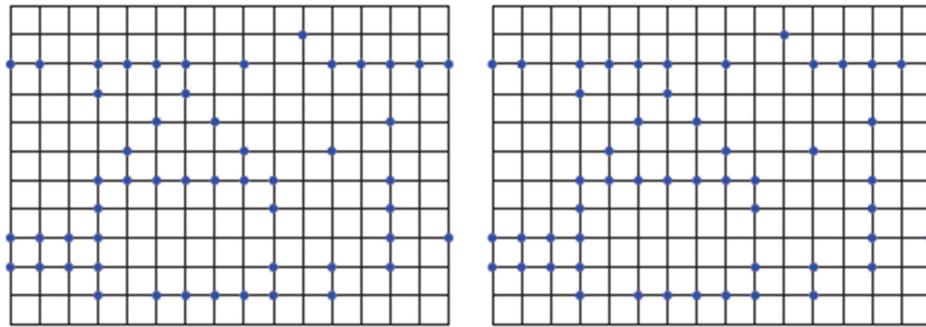
$$\forall r \in P : d(r, p) > d(p, q) \text{ oder } d(r, q) > d(p, q),$$

d.h. kein Punkt r liegt innerhalb des von p und q definierten Kreiswzweiecks.



- "Greedy-Algorithmus" zur Bestimmung eines MST:
 1. Verbinde ein Punktepaar aus P mit kürzestem Abstand.
 2. Sei T die Menge der schon verbundenen Punkte. Suche einen Punkt p aus $P \setminus T$ und einen Punkt q aus T , so dass der Abstand unter allen solchen Punktepaaren am kürzesten ist, und verbinde p mit q .
 3. Wiederhole (2), bis keine isolierten Punkte mehr übrig sind.
 - Algorithmus zur Bestimmung des RNG:

Prüfe für jede mögliche Kante pq , ob sie Kante des RNG ist. (Verfahren wird deutlich effizienter, wenn durch a-priori-Wissen fest steht, dass Kanten, deren Längen oberhalb eines bestimmten Schwellenwertes liegen, nicht zum RNG gehören.)
- a) Man zeige, dass der Greedy-Algorithmus tatsächlich einen MST erzeugt.
- b) Man wende den Algorithmus an, um den MST und den RNG des folgenden Punktmusters zu bestimmen.



Anmerkung: Es gilt $P \subseteq MST \subseteq RNG \subseteq DT$, dabei ist DT die Delaunay-Triangulierung von P (siehe Skript zur Computergrafik, Kapitel 8c).

Lösung U20

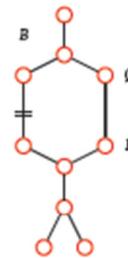
a) Greedy-Algorithmus:

- Greedy-Prinzip: "Lokales Optimum führt zu globalen Optimum"
- Greedy-Algorithmen sind meist schnell, lösen viele Probleme aber nicht optimal.

1) Sei B ein MST

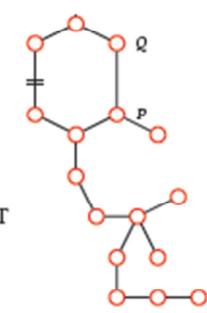
Sei pq Punktepaar mit kürzesten Abstand.
Annahme: pq gehört nicht zu einem MST.

Verbinde pq in B , es entsteht ein Kreis
entferne eine andere Kante aus dem Kreis
→ neuer Graph ist MST, Widerspruch!



2) T sei schon mit dem Algorithmus erzeugt und Subgraph eines MST B .
 pq sei Punktepaar gemäß Schritt 2.
Annahme: pq gehört zu einem MST.

Wie in 1):
verbinde pq in B , entferne andere Verbindungskante zwischen T und $B \setminus T$
aus B
→ entstehender Baum ist MST n. enthält pq , Widerspruch!
Mit Induktion über $|T|$ folgt die Behauptung.



b)

- siehe dazu **Algorithmus von Prim**
- Schrittweise Erweiterung der bereits konstruierten Teilknotenmenge

Lösung nicht eindeutig!

