

# Blatt 8

28 December 2020 15:38

Felix Lehmann, Jan Manhillen, Leo Kyster Oerter

## Aufgabe 1 Harris Corner Detector

1	1	1	1	1
1	1	1	1	0
0	0	1	0	0
0	0	0	0	0
0	0	0	0	0

Leiten Sie für das zentrale Pixel  $\mathbf{p}$  des abgebildeten  $5 \times 5$ -Bildes den Wert der Antwortfunktion  $R$  ab. Gehen Sie bitte schrittweise vor:

1. Berechnen Sie zunächst  $\langle I_x^2 \rangle$ ,  $\langle I_y^2 \rangle$ ,  $\langle I_x I_y \rangle$  (s. Folie 10, Vorl. 8). Der Einfachheit halber soll die Gewichtsfunktion  $w(u, v)$  anstelle einer Gauß-Funktion alle Pixel innerhalb des in  $\mathbf{p}$  zentrierten  $3 \times 3$ -Umgebungsfensters mit dem Faktor 1 gewichten und alle Pixel außerhalb des Fensters mit dem Faktor 0 gewichten.

Fenster:

1	1	1
0	1	0
0	0	0

Zur Veranschaulichung der Rechnung:

A1	A2	A3
A4	A5	A6
A7	A8	A9

$$I_x \approx \frac{\partial I}{\partial x} = I * (-1, 0, 1), I_y \approx \frac{\partial I}{\partial y} = I * \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ -1 \end{pmatrix}$$

$$\begin{aligned} \langle I_x^2 \rangle &= \sum_{u,v} w(u, v) * I_x^2 \\ &= (A8) + (A9 - A7) + (-A8) + (A5) + (A6 - A4) + (-A5) + (A2) + (A3 - A1) + (-A2) \\ &= 0 + (0 - 0) + 0 + 1 + (0 - 0) + (-1) + 1 + (1 - 1) + (-1) \\ &= 1 - 1 + 1 - 1 = 0 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \langle I_y^2 \rangle &= \sum_{u,v} w(u, v) * I_y^2 \\ &= (A4) + (A5) + (A6) + (A1 - A7) + (A2 - A8) + (A3 - A9) + (-A4) + (-A5) + (-A6) \\ &= 0 + 1 + 0 + (1 - 0) + (1 - 0) + (1 - 0) + 0 + (-1) + 0 \\ &= 1 + 1 + 1 + 1 - 1 = 3 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \langle I_x I_y \rangle &= \sum_{u,v} w(u, v) * I_x I_y \\ &= (A8 * A4) + ((A9 - A7) * A5) + ((-A8) * A6) + (A5 * (A1 - A7)) + ((A6 - A4) * (A2 - A8)) + ((-A5) * (A3 - A9)) + \\ &\quad (A2 * (-A4)) + ((A3 - A1) * (-A5)) + ((-A2) * (-A6)) \\ &= (0 * 0) + ((0 - 0) * 1) + (0 * 0) + (1 * (1 - 0)) + ((0 - 0) * (1 - 0)) + (-1 * (1 - 0)) + (1 * 0) + ((1 - 1) * (-1)) + ((-1) * 0) \\ &= (1 * 1) + (-1 * 1) = 1 - 1 = 0 \end{aligned}$$

2. Notieren Sie daraus folgend die Harris-Matrix  $\mathbf{A}$ .

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} \langle I_x^2 \rangle & \langle I_x I_y \rangle \\ \langle I_x I_y \rangle & \langle I_y^2 \rangle \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 3 \end{pmatrix}$$

3. Berechnen Sie  $R = \det(\mathbf{A}) - \kappa \cdot \text{trace}^2(\mathbf{A})$  mit  $\kappa = 0,1$ .

$\kappa = 0,1$

$\det(\mathbf{A}) = \text{ad-bc}$  (laut den Folien)

also hier:  $\det(\mathbf{A}) = 0 \cdot 3 - 0 \cdot 0 = 0$

$\text{trace}(\mathbf{A}) = 0 + 3 = 3$

$R = 0 - 0,1 \cdot 3^2 = -0,9$

### Aufgabe 3 SIFT Keypoint Descriptor

10 45°	1 45°	./.	./.
./.	20 45°	1 90°	1 135°
1 270°	./.	20 90°	1 90°
./.	1 225°	1 45°	10 90°

Der Einfachheit halber soll das Sampling der Gradienten in dieser Aufgabe in einem  $4 \times 4$ -*Sample Array* (s. Abb.) um den *Keypoint* und ohne eine gewichtende Gauß-Funktion erfolgen. Das  $4 \times 4$ -*Sample Array* wird dann in  $2 \times 1 = 2$  Teilregionen (eine obere und eine untere Teilregion) unterteilt und die Orientierungen in 8 Orientierungen klassifiziert:  $0^\circ, 45^\circ, 90^\circ, 135^\circ, 180^\circ, 225^\circ, 270^\circ, 315^\circ$ . Jedes Feld im  $4 \times 4$ -*Sample Array* zeigt die Betragssumme (oben) sowie die gemittelte Orientierung (unten). Der Eintrag ”./.” bedeutet, dass keine signifikanten Gradienten gefunden wurden.

Leiten Sie den *SIFT Keypoint Descriptor* für dieses einfache Szenario ab. Schreiben Sie den Deskriptor auf, indem Sie mit der oberen Teilregion und mit  $0^\circ$  beginnen.

#### Obere Teilregion

$0^\circ$ : 0  
 $45^\circ$ : 31  
 $90^\circ$ : 1  
 $135^\circ$ : 1  
 $180^\circ$ : 0  
 $225^\circ$ : 0  
 $270^\circ$ : 0  
 $315^\circ$ : 0

#### Untere Teilregion

$0^\circ$ : 0  
 $45^\circ$ : 1  
 $90^\circ$ : 31  
 $135^\circ$ : 0  
 $180^\circ$ : 0  
 $225^\circ$ : 1  
 $270^\circ$ : 1  
 $315^\circ$ : 0