K. Buschbacher, B.Sc., F. Huber, B.Sc., T. Jakoby, B.Sc., A. Yushchenko Email: {steinhage, buschbac, jakobyt,}@cs.uni-bonn.de, {s6flhube,s6aryush}@uni-bonn.de

### Übungsblatt 8

Abgabe bis Sonntag, 03.01.2021, 12:00 Uhr in Gruppen von 3 Personen

### 1 Harris Corner Detector (2P)

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

- 1. Berechnen Sie zunächst  $\langle I_x^2 \rangle, \langle I_x^2 \rangle, \langle I_x I_y \rangle$  (s. Folie 10, Vorl. 8). Der Einfachheit halber soll die Gewichtsfunktion w(u,v) anstelle einer Gauß-Funktion alle Pixel innerhalb des in  $\boldsymbol{p}$  zentrierten  $3 \times 3$ -Umgebungsfensters mit dem Faktor 1 gewichten und alle Pixel außerhab des Fensters mit dem Faktor 0 gewichten.
- 2. Notieren Sie daraus folgend die Harris-Matrix  $\boldsymbol{A}$ .
- 3. Berechnen Sie  $R = det(\mathbf{A}) \kappa \cdot trace^2(\mathbf{A})$  mit  $\kappa = 0, 1$ .

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

## 2 ITB: Harris Corner Detector (3P)

Implementieren Sie den Harris Corner Detector in ImageToolBox. Sie können von Grauwertbildern als Eingabe ausgehen. Die Parameter  $\kappa$ ,  $\sigma$  sowie der Schwellwert t (s. Folie 19, Vorl. 8) sollen von den Benutzern eigegeben werden können. Das Ergebnisbild soll eine Kopie des Eingabebildes sein, aber an den detektierten Interest Points soll das Pixel sowie dessen 8-Nachbarschaft rot (RGB = (255,0,0)) gefärbt sein (ähnlich wie auf Folie 25, Vorl. 8).

Evaluieren Sie Ihre Implementierung an den beiden Bildern *Letter\_A.ppm* und *Alphabet.ppm*, die in eCampus zusammen mit diesem Übungsblatt hinterlegt sind.

Laden Sie mit Ihrem Code die beiden entsprechenden Ergebnisbilder hoch. Geben Sie die dabei jeweils beutzten Werte der Parameter  $\kappa, \sigma$  und t an.

### 3 SIFT Keypoint Descriptor (2P)

Bemerkung: Die Aufgabe ist eigentlich einfach, aber ihre Spezifikation erfordert leider etwas mehr Text.

Der SIFT Keypoint Descriptor wird abgeleitet, indem die Gradientenbeträge und -orientierungen jedes Pixels in einem  $16 \times 16$ -Sample Array um den Keypoint

K. Buschbacher, B.Sc., F. Huber, B.Sc., T. Jakoby, B.Sc., A. Yushchenko Email: {steinhage, buschbac, jakobyt,}@cs.uni-bonn.de, {s6flhube,s6aryush}@uni-bonn.de

erfasst und mit einer Gauß-Funktion gewichtet werden. Das  $16 \times 16$ -Sample Array wird dann in  $4 \times 4 = 16$  Teilregionen unterteilt und die Orientierungen in 8 Orientierungen klassifiziert:  $0^{\circ}$ ,  $45^{\circ}$ ,  $90^{\circ}$ ,  $135^{\circ}$ ,  $180^{\circ}$ ,  $225^{\circ}$ ,  $270^{\circ}$ ,  $315^{\circ}$ . Dies führt zu  $16 \cdot 8 = 128$  Deskriptorkomponenten (s. Folie 68, Vorl. 8).

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.

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

# 4 ITB: Kombination von Harris Corner Detector und SIFT Descriptor (5P)

Wenden Sie Ihre Implementierung des Harris Corner Detector auf die beiden Bilder Letter\_A.ppm und Alphabet.ppm an. Wenn Sie Aufgabe 2 nicht bearbeitet haben, benutzen Sie die in den beiden Bildern Letter\_A\_Harris.ppm und Alphabet\_Harris.ppm angezeigten Key Points. Beide Bilder sind in eCampus zusammen mit diesem Übungsblatt hinterlegt. Beachten Sie, dass sich diese Ergebnisse von denen Ihrer eigenen Implementierung aufgrund anderer Parameterwahlen unterscheiden können.

Implementieren Sie ein Filter in *ImageToolBox*, das die beiden Schritte 3 und 4 zur Erzeugung des *SIFT Keypoint Descriptor* (s. Folie 56, Vorl. 8) umsetzt, um jetzt SIFT-Deskriptoren für solche *Key Points* zu finden, die mit dem *Harris Corner Detector* abgeleitet wurden. Für beide Schritte kann ein einheitliches Sigma durch Benutzereingabe abgefragt und genutzt werden.

Anwendung: Implementieren Sie ein Filter, das in zwei Eingabebildern korrespondierende Key Points und deren 8-Nachbarschaft mit derselben Farbe markiert. Testen Sie mit den beiden Bildern Letter\_A.ppm und Alphabet.ppm an den Key Points, die in Letter\_A.Harris.ppm und Alphabet.Harris.ppm markiert sind - also die Wiedererkennung der Key Points des Buchstabens A im Alphabet. Zur Korrespondenzbestimmung nutzen Sie bitte die minimale Euklidische

 ${\it BA-INF}$ 131 - Intelligente Sehsysteme Wintersemester 2020/2021

Institut für Informatik 4 PD Dr. V. Steinhage

K. Buschbacher, B.Sc., F. Huber, B.Sc., T. Jakoby, B.Sc., A. Yushchenko Email: {steinhage, buschbac, jakobyt,}@cs.uni-bonn.de, {s6flhube,s6aryush}@uni-bonn.de

Distanz der SIFT-Deskriptoren der Key Points.