

دانشکده مهندسی کامپیوتر

تمرین سری ۹ بینایی کامپیوتر

نام درس مبانی بینایی کامپیوتر

> **نام دانشجو** زهرا انوریان

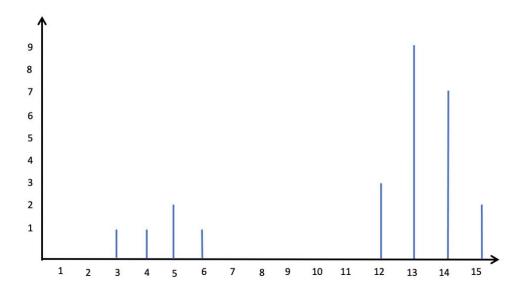
نام استاد درس دکتر محمدی

پاییز ۱۳۹۹

سوالات

۱. برا توجه به تصویر زیر ابتدا هیستوگرام را به دست آورده سپس به سوالهای زیر پاسخ دهید (سطوح رنگ از ۰ تا ۱۵ است) (۲۰ نمره).

پاسخ: نمودار هیستوگرام بدست آمده:



	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11	12	13	14	15
n_k	0	0	0	1	1	2	1	0	0	0	0	0	3	9	6	2

الف) میانگین، میانه، مد و واریانس شدت روشنایی را به دست آورید.

باسخ:

میانگین:

mean =
$$3 + 4 + (5 * 2) + 6 + (3 * 12) + (9 * 13)$$

+ $(6 * 14) + (2 * 15) = 290 = > \frac{290}{25} = 11.6$
 ≈ 12

میانه:

$$median = \frac{25}{2} = 12.5 \cong 13 => 13th \ number \ is \ 13$$

مد:

mode = 13

واريانس:

variance =
$$(3-10)^2 + (4-10)^2 + 2*(5-10)^2 + (6-10)^2 + 3*(12-10)^2$$

+ $9*(13-10)^2 + 6*(14-10)^2 + 2*(15-10)^2$
= $49 + 36 + 50 + 16 + 12 + 18 + 96 + 50 = \frac{327}{25} = 13.8$

ب) اگر تصویر به دو گروه شدت روشنایی بزرگتر یا مساوی با ۱۲ و کمتر از ۱۲ تقسیم شود، مقادیر میانگین، میانه، مد و واریانس شدت روشنایی را برای هر گروه به دست آورید.

پاسخ: گروه۱ (۱۲ کمتر)

مىانگىن:

$$mean = \frac{23}{5} = 4.6 \cong 5$$

مىانە:

 $median = \frac{5}{2} = 2.5 \cong 3 \implies 3th \ number \ is \ 5$

مد:

mode = 5

واريانس:

variance =
$$(3 - 4.6)^2 + (4 - 4.6)^2 + 2 * (5 - 4.6)^2 + (6 - 4.6)^2$$

= $2.56 + 0.36 + 0.32 + 1.96 = \frac{5.2}{5} = 1.04$

گروه۲ (۱۲ و بیشتر)

ميانكيز

$$mean = 36 + 117 + 84 + 30 = \frac{267}{20} = 13.35 \cong 13$$

میانه:

 $median = \frac{20}{2} = 10 = > 10th \ number \ is \ 13$

مد:

mode = 13

واريانس:

$$variance = 3 * (12 - 13.35)^{2} + 9 * (13 - 13.35)^{2} + 6 * (14 - 13.35)^{2} + 2 * (15 - 13.35)^{2}$$
$$= 5.4675 + 1.1025 + 2.535 + 5.445 = \frac{14.55}{20} = 0.7275$$

ج) سطح آستانه بهینه را برای این تصویر به دست آورید و بگویید مقدار تابع هزینه برای چند مقدار باید محاسبه شود.

$$\begin{split} k &= 4 => \ w_1 = \frac{1}{25} = 0.04 \ , \ w_2 = \frac{24}{25} = 0.96 \\ \sigma_1^2 &= (3-3)^2 = 0 \\ \sigma_2^2 &= (4-11.95)^2 + 2*(5-11.95)^2 + (6-11.95)^2 + 3*(12-11.95)^2 \\ &\quad + 9*(13-11.95)^2 + 6*(14-11.95)^2 + 2*(15-11.95)^2 \\ &= 63.2025 + 96.605 + 35.4025 + 0.0075 + 9.9225 + 25.215 + 18.605 \\ &= \frac{248.96}{24} = 10.37 \\ \sigma_w^2 &= w_1\sigma_1^2 + w_2\sigma_2^2 = 0.04*0 + 0.96*10.37 = 9.9552 \end{split}$$

$$k = 5 \Rightarrow w_1 = \frac{2}{25} = 0.08 \quad , \quad w_2 = \frac{23}{25} = 0.92$$

$$\sigma_1^2 = (3 - 3.5)^2 + (4 - 3.5)^2 = 0.25 + 0.25 = \frac{0.5}{2} = 0.25$$

$$\sigma_2^2 = 2 * (5 - 12.30)^2 + (6 - 12.30)^2 + 3 * (12 - 12.30)^2 + 9 * (13 - 12.30)^2 + 6 * (14 - 12.30)^2 + 2 * (15 - 12.30)^2$$

$$= 106.58 + 39.69 + 0.27 + 4.41 + 17.34 + 14.58 = \frac{182.87}{23} = 7.95$$

$$\sigma_w^2 = w_1 \sigma_1^2 + w_2 \sigma_2^2 = 0.08 * 0.25 + 0.92 * 7.95 = 7.354$$

$$k = 6 = > w_1 = \frac{4}{25} = 0.16$$
 , $w_2 = \frac{21}{25} = 0.84$

$$\sigma_1^2 = (3 - 4.25)^2 + (4 - 4.25)^2 + 2 * (5 - 4.25)^2 = 1.5625 + 0.0625 + 1.125 = \frac{2.75}{4}$$

= 0.6875

$$\sigma_2^2 = (6 - 13)^2 + 3 * (12 - 13)^2 + 9 * (13 - 13)^2 + 6 * (14 - 13)^2 + 2 * (15 - 13)^2$$
$$= 49 + 3 + 6 + 8 = \frac{66}{21} = 3.14$$

$$\sigma_w^2 = w_1 \sigma_1^2 + w_2 \sigma_2^2 = 0.16 * 2.75 + 0.84 * 3.14 = 3.0776$$

$$k = 12 = > w_1 = \frac{5}{25} = 0.2$$
 , $w_2 = \frac{20}{25} = 0.8$

$$\sigma_1^2 = 1.04$$

$$\sigma_2^2 = 0.7275$$

$$\sigma_w^2 = w_1 \sigma_1^2 + w_2 \sigma_2^2 = 0.2 * 1.04 + 0.8 * 0.7275 = 0.208 + 0.582 = 0.79$$

$$\begin{array}{c} k=13 => w_1 = \frac{8}{25} = 0.32 \quad , \quad w_2 = \frac{17}{25} = 0.68 \\ \sigma_1^2 = (3-7.375)^2 + (4-7.375)^2 + 2*(5-7.375)^2 + (6-7.375)^2 \\ &= 19.140 + 11.390 + 4.75 + 1.890 = \frac{37.17}{8} = 4.64 \\ \sigma_2^2 = 9*(13-13.58)^2 + 6*(14-13.58)^2 + 2*(15-13.58)^2 \\ &= 3.0276 + 1.0584 + 4.0328 = \frac{8.1188}{17} = 0.4775 \\ \sigma_w^2 = w_1\sigma_1^2 + w_2\sigma_2^2 = 0.32*4.64 + 0.68*0.4775 = 1.8095 \\ k = 14 => w_1 = \frac{17}{25} = 0.68 \quad , \quad w_2 = \frac{8}{25} = 0.32 \\ \sigma_1^2 = (3-10.35)^2 + (4-10.35)^2 + 2*(5-10.35)^2 + (6-10.35)^2 \\ &+ 3*(12-10.35)^2 + 9*(13-10.35)^2 \\ &= 54.0225 + 40.3225 + 57.245 + 18.9225 + 8.1675 + 63.2025 \\ &= \frac{241.8825}{17} = 14.228 \\ \sigma_2^2 = 6*(14-14.25)^2 + 2*(15-14.25)^2 = 0.375 + 1.125 = \frac{1.5}{8} = 0.1875 \\ \sigma_w^2 = w_1\sigma_1^2 + w_2\sigma_2^2 = 0.68*14.228 + 0.32*0.1875 = 9.73504 \\ k = 15 => w_1 = \frac{23}{25} = 0.92 \quad , \quad w_2 = \frac{2}{25} = 0.08 \\ \sigma_1^2 = (3-11.30)^2 + (4-11.30)^2 + 2*(5-11.30)^2 + (6-11.30)^2 \\ &+ 3*(12-11.30)^2 + 9*(13-11.30)^2 + 6*(14-11.30)^2 \\ &= 68.89 + 53.29 + 79.38 + 28.09 + 1.47 + 26.01 + 43.74 \\ &= \frac{300.87}{23} 13.0813 \\ \sigma_2^2 = 2*(15-15)^2 = 0 \\ \sigma_w^2 = w_1\sigma_1^2 + w_2\sigma_2^2 = 0.92*0 + 0.08*13.0813 = 1.0465 \\ \end{array}$$

درنهایت کمترین واریانس بدست آمده در بین تمام واریانسها را انتخاب کرده و آن k مناسبترین آستانه میباشد. پس k=12 مناسبترین آستانه برای باینری کردن تصویر زیر میباشد. برای بدست آوردن آن نیز در این تصویر باید برای γ مقدار آستانه، تابع هزینه محاسبه شود.

١٣	۶	١٢	۴	٣
----	---	----	---	---

۱۳	١٣	14	۱۵	14
14	۵	١٣	۱۵	14
۵	17	۱۳	١٣	١٣
14	17	١٣	14	١٣

راهنمایی: توابع findHomography و warpAffine را بررسی کنید (۳۰ نمره).

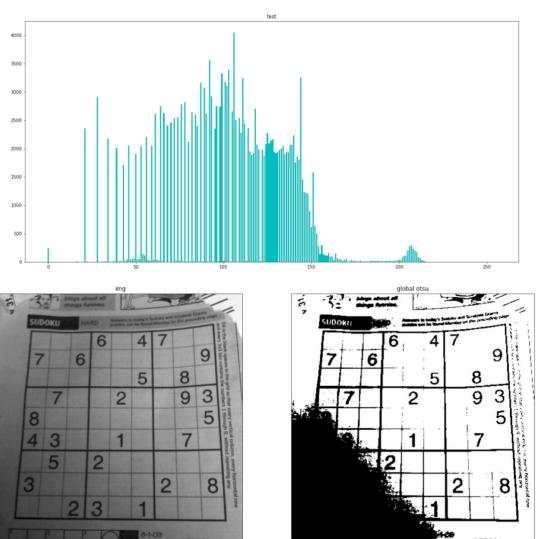
پاسخ: ابتدا به صورت دستی چهار گوشه ی داخلی قاب و تصویر گل را بدست می آوریم و با استفاده از تابع wapAffine تصویر تابع findHomography تصویر تبدیل را بدست می آوریم و سپس با استفاده از تابع تصویر تصویر تصویر تصویر تصویر شده ی گل در جایگاه قاب را بدست می آوریم و در نهایت تصویر بدست آمده را بر روی تصویر background قرار می دهیم.



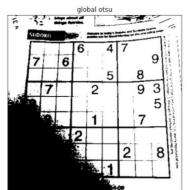
۳. 🗯 بخشهای زیر را پیادهسازی کنید (۳۰ نمره).

الف) الگوریتم otsu را بدون استفاده از توابع OpenCV پیاده سازی کنید و بر روی تصویر q2.png اعمال کنید.

پاسخ: برای پیادهسازی الگوریتم otsu ابتدا باید هیستوگرام تصویر را محاسبه کنیم و سپس یک آستانهای را برای گروهبندی هیستوگرام به جهت باینری کردن عکس انتخاب می کنیم و حال برای ارزیابی مناسب بودن آستانه ی انتخاب شده، واریانس دو گروه را بدست می آوریم و سپس واریانس کل را با استفاده از فرمول زیر بدست می آوریم که هرچه مقدار واریانس بدست آمده کمتر باشد یعنی شدت تغییرات کمتری داریم پس با استفاده از آستانه ی انتخاب شده به درستی دو گروه را می توان بدست آورد و تصویر را باینری کرد.

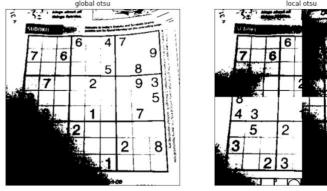


ب) تصویر q2.png را به چهار بخش تقسیم کنید و الگوریتم otsu را به شکل جدا برای هر بخش اجرا کنید. پاسخ: ابتدا تصویر را به چهار قسمت تقسیم می کنیم و سپس الگوریتم otsu توضیح داده شده را برای هر قسمت اجرا می کنیم..



8





ج) با استفاده از تابع AdaptiveThreshold آستانه گذاری وفقی را روی تصویر q2.png انجام دهید و کاربرد پارامترهای تابع را توضیح دهید. همچنین خروجی خود را با خروجی OpenCV مقایسه کنید.

پاسخ: با استفاده از تابع adaptiveThreshold تصویر را باینری می کنیم. این تابع دارای پارامترهای زیر مى باشد.

dst = cv2.adaptiveThreshold(src, maxValue, adaptiveMethod, thresholdType, blockSize, C) src : تصویر ورودی

maxValue: بیشترین مقداری می توانند پیکسلها داشته باشند.

adaptiveMethod: تعيين الگوريتم آستانه گذاري وفقي ميانگين گيري يا فيلتر گوسي (البته لازم به ذكر است که این دو الگوریتم با احتصاب پیکسل مرکزی انجام میشوند اگر میخواهیم نقطهی مرکزی در محاسبات لحاظ نشود و فقط همسایگی آن درنظر گرفته شود و یا میخواهیم از الگوریتم دیگری (میانه) استفاده کنیم باید تابع آن را خود پیادهسازی کنیم.)

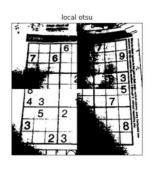
thresholdType: نوع آستانه گذاری را مشخص می کند که به صورت باینری یا معکوس آن می تواند باشد. blockSize: ابعاد فیلتری که می خواهیم روی پیکسل مورد نظر برای انجام الگوریتم آستانه گذاری وفقی استفاده

كنيم را مشخص مي كند.

C: عدد ثابتی که از میانگین کسر می شود تا خطا را کم کند. (لزوما هم مثبت نمی باشد)



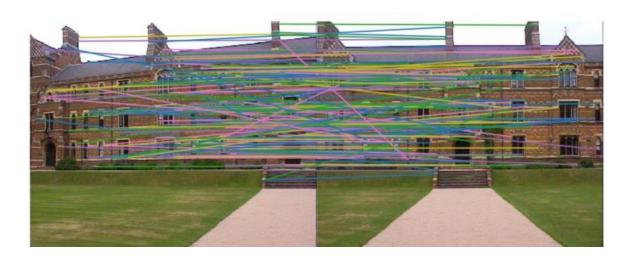






۴. شدر تمرینهای گذشته با normalized cross-correlation آشنا شده اید. در این تمرین شما ابتدا نقاط کلیدی را به کمک harris detector استخراج کرده (میتوانید از توابع آماده درون OpenCV استفاده کنید) و با استفاده از همسایگی نقاط کلیدی یک توصیفگر ساده برای این نقاط در نظر گرفته و استخراج کنید. در مرحله بعد از شاخص normalized cross-correlation برای انطباق توصیفگرها استفاده کنید. سپس با استفاده از روش گفته شده، نقاط کلیدی متناظر را در دو تصویر building1.jpg و building1.jpg و تقاط ضعف را به دست آورده و با یک خط آنها را به هم متصل کنید. در نهایت ویژگیهای این روش و نقاط ضعف و قوت آن را بیان کنید. یک نمونه خروجی در تصویر زیر آمده است. شما میتوانید خروجی بهتری را بدست آورید (۴۰ نمره).

پاسخ: ابتدا با استفاده از تابع cornerHarris نقاط کلیدی تصاویر را پیدا می کنیم. حال باید برای هر نقطه یک توصیفگر تعریف کنیم تا بتوان با مقایسه ی دو به دوی توصیفگر نقاط، تناظر درست را پیدا کنیم و با یک خط آنها را به یکدیگر متصل کنیم. یک پنجره ی 5x5 حول نقطه ی کلیدی توصیفگر در نظر گرفته شده می باشد و سپس با استفاده از فرمول زیر NCC را میان توصیفگرها بدست می آوریم و سپس نقطه ای تصویر NCC را که ماکسیم مقدار NCC را دارد، به عنوان نقطه ی متناظر تصویر NCC انتخاب می کنیم و سپس خطی میان آنها با رنگهای رندوم می کشیم تا این نگاشت بهتر دیده شود.



• موفق باشید.