

# بینایی کامپیوتر

نيمسال دوم ۱۴۰۰-۱۴۰۱

مدرس: دكتر مصطفى كمالى

#### تمرین سری اول

نام و نامخانوادگی: نیما کلیدری شماره دانشجویی: ۹۸۱۰۸۱۲۴

### Harris Corner Detection and Matching -

در تابع اصلی کد پاسخ، تصاویر مورد نظر سوال را دریافت کرده و آنها را به همراه پارامتر های دیگر سوال به تابع q1 میدهیم. در این تابع ابتدا مشتقات هر دو تصویر را در دو راستای x و y به ترتیب با توابع x\_deretive\_get و y\_deretive\_get پ به روشی که در صورت سوال گفته شده (بدست آوردن مشتق در هر سه کانال رنگی و استفاده از حداکثر آنها) بدست میآوریم. در ادامه توان دوی این ماتریس ها و ضرب درایه به درایه آن ها را بدست میاوریم و در متغیر های مربوط قرار مىدهيم. سپس بنابر رابطه ى معمول گراديان دو تصوير را بدست مى آوريم و آنها را ذخيره ميكنيم.

در ادامه یک فیلتر گاوسی روی این دو ماتریس گرادیان به اندازه size و سیگمای sigma اعمال میکنیم. سپس دترمینان و تریس را بنابر رابطه ی گفته شده مربوط به روش هریس، بدست آورده و R1 و R2 را از آن استخراج کرده و ذخیره میکنیم. با استفاده از یک مقدار آستانه Threshhold ، کل مقادیر موجود در R ها را که از حدی کوچکترند برابر با • قرار میدهیم. سپس با استفاده از یک تابع دستی و یک مقدار همسایگی s، عمل non – maximum supression را برای این ماتریس انجام میدهیم که در هر تکه از نقاط کنار هم، تنها نقطه پررنگ تر باقی بماند. پس از اینکار نیز نتیجه را ذخیره میکنیم.

پس از ذخیره کردن کل ایندکس های ماتریس های بدست آمده، وارد مرحله ۲ حل سوال میشویم. در این مرحله در ابتدا یک همسایگی n\*n حول هر یک از نقاط باقی مانده میگیریم و هر یک از این همسایگی ها را، بعنوان یک بردار  $3n^2$  بعدی (که ۳ بدلیل ۳ کانال رنگی متفاوت تصویر است)، در دو لیست ۲\_vector\_properties ، ۱\_vector\_properties ذخیره میکنیم. سپس همانطور که گفته شده است، با طراحی دو حلقه تو در تو، هر کدام از این بردار ها را از تمام بردار های تصویر دیگر کم کرده و نرم آنها را بدست میاوریم (نرم  $(L_2)$ ).

عدد به دست آمده در حقیقت اختلاف کلی این دو قطعه است. سپس کمترین فاصله را تقسیم بر دومین کمترین فاصله کرده و اگر از مقدار آستانه astaneh کمتر بود، آن را ذخیره میکنیم. برای نقاط بدست آمده از تصویر اول به دوم و سپس دوم به اول اینکار را میکنیم و با استفاده از یک حلقه، تمام نقاطی رأ که هم از تصویر یک بر دو منطبق شده و هم از تصویر دو بر یک را جدا کرده و در انتها نیز با استفاده از ۴ عدد حلقه، تمام نقاطی را که با دو نقطه از تصویر دیگر متناظر شده اند را حذف میکنیم. در پایان نیز تمام نقاط بدست آمده را با استفاده از دایره نشان داده و در مرحله آخر، آنها را به هم متصل میکنیم.

موارد خواسته شده:

١. انحراف معيار: ٥

۲. اندازه فیلتر: ۲۰

۳. مقدار عدد 0.005 : k

۴. مقدار n : ۱۵۳

 $L_2$  : نوع تابع فاصله  $L_2$ 

 $4 imes 10^7$  . مقدار آستانه اول برای حذف نقاط کمرنگ:  $4 imes 10^7$ 

٧. مقدار آستانه دوم براى بدست آوردن نقاط متناظر مناسب: 0.971

#### پرسش ۲ - Perspective

در این سوال تصویر مورد نظر را دریافت کرده و به تابع q2 میبریم. بنابر نتیجه گیری نهایی تئوری دوربین pinhole ، داریم:

$$x = K[R|t]X$$

که K ماتریس کالیراسیون، R ماتریس دوران و t بردار انتقال است. ما برای ساده تر شدن، t را بصورت یک ماتریس یکه با ستون آخر t نوشته و در R ضرب میکنیم:

$$x = KRTX$$

که KRT را برابر با H درنظر میگیریم. از آنجا که دو زاویه برای دوربین داریم، پس دو H مختلف داریم که با X های ثابت، دو x متفاوت به ما میدهد. حال ما با داشتن دو تا H متفاوت و یکی از x ها، با توجه به X یکسان، میتوانیم x دیگر را بدست بیاوریم.

$$x_1 = H_1 X$$
,  $x_2 = H_2 X$   
 $H_1^{-1} x_1 = H_2^{-1} x_2$   
 $H_2 H_1^{-1} x_1 = x_2$ 

 $H_2$  سیس ما در پاسخ این سوال، به راحتی با استفاده از KRT کافیست H ها را ساخته، و سپس ضرب دو ماتریس  $H_1^{-1}$  و  $H_1^{-1}$  را در هم ضرب کرده و در تصویر اول اعمال میکنیم. (برای خارج نشدن تصویر از کادر، لازم است یک ماتریس شیفت عادی هم به کار ببریم، یعنی آن را ضرب میکنیم. این شیفت از مقدار بیرون زده ی تصویر از قاب (که منفی شده است) بدست میآید که به راحتی از اعمال نگاشت بر ۴ گوشه تصویر بدست میآید)؛ بدین ترتیب تصویر دوم بدست می آید، این همان تصویری است که اگر از دوربین جدید نگاه کنیم، آنرا میبینیم. پس با اعمال یک معکوس کلی در مرحله آخر و اعمال آن روی تصویر اصلی، سپس اعمال شیفت گفته شده، سپس با نصب قاب با اندازه مناسب (که از اختلاف سمت های مخالف تصویر پس از نگاشت ۴ گوشه تصویر بدست میآید) و استفاده از تابع آماده برای اعمال این نگاشت، تصویری را بدست میآوریم که اگر بر زمین نصب شود، از دوربین جدید، لوگوی دانشگاه را به شکل درستی میبینیم. پس این تصویر را ساخته و ذخیره میکنیم.

## پرسش ۳ \_هموگرافی

در کد پاسخ، ابتدا تصاویر مربوط را دریافت کرده و به تابع q3 میدهیم. در این تابع، ابتدا با استفاده از روش SIFT در کتابخانه Open-cv ، نقاط کلیدی و دسکریپتور های آن ها استخراج شده و رسم میشوند و ذخیره میشوند. سپس با استفاده از تابع BFMatcher و فاصله  $L_1$  و همچنین دسکریپتور های بدست آمده، نقاط متناظر را پیدا کرده و آنها را در matches قرار میدهیم. با مرتب سازی matches ، تنها ۱۰۰۰ تطابق برتر را در نظر میگیریم، (زیرا match های بسیار شده بسیار فراد میشوند.) با تبدیل این نقاط به آرایه، فقط نقاط را (بدون رسم خط)، نمایان کرده، و سپس با دادن matches به تابع زیاد هستند) با تبدیل این نقاط به آرایه، فقط نقاط را (بدون رسم خط)، نمایان کرده، و سپس با دادن drawMatches

در ادامه از بین نقاط بدست آمده، ۲۰ تا را بصورت تصادفی انتخاب کرده و نمایش میدهیم. حال کل نقاط مبدا و مقصد را از matches خوانده و به تابع findHomography و با استفاده از متد RANSAC میدهیم. ترشهولد رنسک را در اینجا ۴۰ ، حداکثر ایتریشن ۳۰ هزار (به علت تعداد بسیار بالای نقاط)، و درصد اطمینان نیز ۹۵ درصد است. این تابع پس از اجرا شدن، دو خروجی M و mask را به ما میدهد. M ، یعنی همان ماتریس هموگرافی، در نمونه ی اجرا شده در پاسخ با ۳ رقم اعشار، برابر است با:

$$M = \begin{bmatrix} 4.066 & 0.276 & -2626.157 \\ 0.052 & 2.378 & -1170.385 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

mask هم یک ماسک از نقاط متناظری که به تابع داده بودیم میباشد که مشخص میکند کدام نقاط این لایر هستند و کدام نقاط اوت لایر. با استفاده از یک حلقه روی نقاط بررسی شده و ماسک دریافت شده، خطوط و نقاط این لایر را در تصویر به رنگ قرمز نمایش میدهیم. (از آنجا که نقطه پرتی در این نمونه نداشتیم، تصویر ۱۸ همان دو تصویر اصلی در کنار هم هستند)در نقاط گوشه ی تصویر اول را به معکوس ماتریس به دست آمده میدهیم و نقاط به دست آمده را روی تصویر دوم به هم وصل میکنیم که یک چند ضلعی تشکیل شود. حال با اعمال نگاشت معکوس بدست آمده بر بروی تصویر اول توسط تابع warpPerspective ، تصویر مشابه قطعه مشخص شده در تصویر دوم (که با بدست آوردن نقاط چپ و راست و بالا و پایین، آن را به اندازه مناسب میبریم) بدست آمده که این دو را کنار هم قرار میدهیم و ذخیره میکنیم.

سپس نگاشت را بر روی نقاط گوشه ی تصویر دوم اعمال کرده و منفی ترینشان را هم عرضی و هم طولی بدست آورده و با استفاده از این دو عدد، یک نگاشت شیفت به سمت مثبت ساخته و با ضرب آن در نگاشت اصلی، نگاشتی را بدست می آوریم که کل تصویر دوم را تغییر میدهد و چیزی از بین نمیرود. پس از اعمال این نگاشت روی تصویر دوم، نتیجه تغییر یافته تصویر دوم را بدست آورده ، گوشه های خالی اطرافش را بریده و ذخیره میکنیم (در این نتیجه خط مشخص کننده بخش اول نداریم). سپس همین تصویر را در حالت خط دار کنار تصویر اول نمایش میدهیم و نتیجه ی مورد نظر آخر هم بدست میاوریم.

## پرسش ۴ - محاسبه هوموگرافی و پیاده سازی RANSAC

در کد پاسخ، ابتدا تصاویر مربوط را دریافت کرده و به تابع q4 میدهیم. در این تابع، ابتدا با استفاده از روش SIFT در کتابخانه Open-cv ، نقاط کلیدی و دسکریپتور های آن ها استخراج شده و رسم میشوند و ذخیره میشوند. سپس با استفاده از تابع BFMatcher و فاصله  $L_1$  و همچنین دسکریپتور های بدست آمده، نقاط متناظر را پیدا کرده و آنها را در matches قرار میدهیم. با مرتب سازی matches ، تنها ۱۰۰۰ تطابق برتر را در نظر میگیریم، (زیرا match های بسیار شده بسیار زیاد هستند) با تبدیل این نقاط به آرایه، فقط نقاط را (بدون رسم خط)، نمایان کرده، و سپس با دادن matches به تابع را میدهیم. در ادامه از بین نقاط بدست آمده، ۲۰ تا را بصورت تصادفی انتخاب کرده و نمایش میدهیم.

در ادامه، آرایه ای از کل نقاط موجود در match میسازیم که به دو دسته src و sta تقسیم میشوند. src لیست نقاط مبدا و dst لیست نقاط مقصد میباشند. سپس با استفاده از دو حلقه تو در تو، الگوریتم RANSAC را پیاده میکنیم. در اینجا تعداد Itration های ما ۸ هزار، ترشهولد ۶۰ و درصد اطمینان ۷۰ درصد را درنظر میگیریم. حال بعد از ساختن یک آرایه دو بعدی به نام stack با مقادیر اولیه صفر، وارد حلقه اول میشویم. در این حلقه ۴ ایندکس رندوم انتخاب کرده و با دادن این لیست ۴ تایی تصادفی از نقاط به آرایه های نقاط مبدا و مقصد، ۴ نقطه مبدا و ۴ نقطه مقصد تصادفی بدست میآوریم. اکنون اگر این دو لیست از نقاط به همراه تعداد آن ها را به تابع matrix make بدهیم، به ما یک ماتریس هموگرافی برمیگرداند. این تابع ، با استفاده از ساختن A و b و حل آن، h را بدست میآوریم. (این ماتریس ها از راه DLT برای ۴ نقطه بدست میآید؛ در حقیقت ۴ معادله ۲ معادله ۲ معادله ۸ مجهول را با هم ترکیب کرده ایم.)

$$A = \begin{bmatrix} x_1 & y_1 & 1 & 0 & 0 & 0 & -x_1'x_1 & -x_1'y_1 \\ 0 & 0 & 0 & x_1 & y_1 & 1 & -y_1'x_1 & -y_1'y_1 \\ x_2 & y_2 & 1 & 0 & 0 & 0 & -x_2'x_2 & -x_2'y_2 \\ 0 & 0 & 0 & x_2 & y_2 & 1 & -y_2'x_2 & -y_2'y_2 \\ x_3 & y_3 & 1 & 0 & 0 & 0 & -x_3'x_3 & -x_3'y_3 \\ 0 & 0 & 0 & x_3 & y_3 & 1 & -y_3'x_3 & -y_3'y_3 \\ x_4 & y_4 & 1 & 0 & 0 & 0 & -x_4'x_4 & -x_4'y_4 \\ 0 & 0 & 0 & x_4 & y_4 & 1 & -y_4'x_4 & -y_4'y_4 \end{bmatrix}$$

 $b^{T} = \begin{bmatrix} x'_{1} & y'_{1} & x'_{2} & y'_{2}2 & x'_{3} & y'_{3} & x'_{4} & y'_{4} \end{bmatrix}$  $Ah = b, h^{T} = \begin{bmatrix} h_{1} & h_{2} & h_{3} & h_{4} & h_{5} & h_{6} & h_{7} & h_{8} \end{bmatrix}$ 

که با تغییر شکل آن، ماتریس هموگرافی از تصویر ۲ به ۱ میشود:

$$H = \begin{bmatrix} h_1 & h_2 & h_3 \\ h_4 & h_5 & h_6 \\ h_7 & h_8 & 1 \end{bmatrix}$$

امکان دارد نقاط انتخاب شده یک نگاشت واحد به ما ندهند که در اینصورت با استفاده از try و except ، بجای H ، ماتریس یکه خروجی میدهیم. (که به باگ بیشتری در ادامه نخوریم و این ایتریشن را نادیده بگیریم.)

بعد از خروجی دادن این ماتریس، با عوض کردن جای  $\cot$  و  $\cot$  معکوس آنرا نیز حساب میکنیم. سپس وارد حلقه ای میشویم که نگاشت بدست آمده را روی نقاط مقصد و وارون آن را روی نقاط مبدا اعمال میکند و فاصله ی خود آن نقاط با نگاشت یافته ی متناظرشان را حساب و جمع میکند. اگر این مجموع بزرگتر از ترشهولد بود، مقدار ستون i ام و سطر j ام از استک را ۱ میگذارد. در پایان این حلقه، اگر درصد نقاط از ضریب اطمینانن بیشتر بودند، حلقه اولی را پایان میدهیم. در غیر اینصورت، تا پایان حلقه صبر میکنیم و ستونی که بیشترین ۱ را داشت را ذخیره میکند. این ستون همان مقدار i میکنیم.

حال کل نقاط مناسب بدست آمده را جدا میکنیم و با استفاده از تابع homography\_make ، ماتریس هموگرافی اصلی پاسخ سوال را بدست میآوریم. این تابع نیز با روش تجزیه svd ، پاسخ مسئله بهینه سازی

$$||Hx'-x||$$

را بدست می آورد. پاسخ مسئله بنابر مطالب تدریس شده، به این صورت است که ماتریس A را بصورت مقابل میسازیم:

$$A = \begin{bmatrix} x_1 & y_1 & 1 & 0 & 0 & 0 & -x'_1x_1 & -x'_1y_1 & -x'_1 \\ 0 & 0 & 0 & x_1 & y_1 & 1 & -y'_1x_1 & -y'_1y_1 & -x'_1 \\ & & & \vdots & & & & \\ x_n & y_n & 1 & 0 & 0 & 0 & -x'_nx_n & -x'_ny_n & -x'_n \\ 0 & 0 & 0 & x_n & y_n & 1 & -y'_nx_n & -y'_ny_n & -x'_n \end{bmatrix} = U\Sigma V$$

که باید  $2||Ah-0||^2$  را حداقل کنیم. برای اینکار تجزیه svd را انجام داده و ستون آخر ماتریس d ، نه تا درایه دارد که این ۹ تا، بعنوان یک ماتریس آپ تو اسکیل برای d حساب می شوند. این ماتریس را تغییر شکل داده و خروجی میدهیم.

$$H = \begin{bmatrix} h_1 & h_2 & h_3 \\ h_4 & h_5 & h_6 \\ h_7 & h_8 & h_9 \end{bmatrix}$$

پس از خروجی دادن تابع، با تقسیم همه درایه ها بر  $H_{22}$  ، نگاشت اصلی بدست می آید که آن را هم وارونه میکنیم تا نگاشت تصویر اول به دوم بدست بیاید. ماتریس تصویر دوم به اول بدست آمده بصورت زیر میباشد:

$$M = \begin{bmatrix} 3.313 & 0.312 & -2187.426 \\ 0.029 & 2.063 & -996.490 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

mask کدام نقاط این لایر هستند و کدام نقاط اوت لایر. با استفاده از یک حلقه روی نقاط بررسی شده و ماسک دریافت شده، کدام نقاط این لایر هستند و کدام نقاط اوت لایر. با استفاده از یک حلقه روی نقاط بررسی شده و ماسک دریافت شده، خطوط و نقاط این لایر را در تصور به رنگ قرمز نمایش میدهیم. (از آنجا که نقطه پرتی در این نمونه نداشتیم، تصویر ۲۷ همان دو تصویر اصلی در کنار هم هستند) در نقاط گوشه ی تصویر اول را به معکوس ماتریس به دست آمده میدهیم و نقاط به دست آمده را روی تصویر دوم به هم وصل میکنیم که یک چند ضلعی تشکیل شود. حال با اعمال نگاشت معکوس بدست آمده بر بروی تصویر اول توسط تابع warp Perspective ، تصویر مشابه قطعه مشخص شده در تصویر دوم (که با بدست آوردن نقاط چپ و راست و بالا و پایین، آن را به اندازه مناسب میبریم) بدست آمده که این دو را کنار هم قرار میدهیم و ذخیره میکنیم.

سپس نگاشت را بر روی نقاط گوشه ی تصویر دوم اعمال کرده و منفی ترینشان را هم عرضی و هم طولی بدست آورده و با استفاده از این دو عدد، یک نگاشت شیفت به سمت مثبت ساخته و با ضرب آن در نگاشت اصلی، نگاشتی را بدست می آوریم که کل تصویر دوم را تغییر میدهد و چیزی از بین نمیرود. پس از اعمال این نگاشت روی تصویر دوم، نتیجه تغییر یافته تصویر دوم را بدست آورده ، گوشه های خالی اطرافش را بریده و ذخیره میکنیم (در این نتیجه خط مشخص کننده بخش اول نداریم). سپس همین تصویر را در حالت خط دار کنار تصویر اول نمایش میدهیم و نتیجه ی مورد نظر آخر هم بدست میاوریم.