## پروژههای درس پردازش تصویر

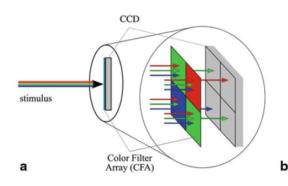
مهدى جليلي

۱۲ خرداد ۱۴۰۲

گروه الف

قسمت اول

برای هر تصویری که دوربین عکاسی توسط لنز میگیرد، یک لایهی بایر (Bayer) در حافظهی دستگاه ذخیره می شود. یکی از روشهای ساخت تصویر رنگی (RGB) از تصویر موزاییکی یا بایری استفاده از درونیابی دوخطی است:



G <sub>1,1</sub>	R <sub>1,2</sub>	G <sub>1,3</sub>	R <sub>1,4</sub>	$G_{1,5}$	R <sub>1,6</sub>
B <sub>2,1</sub>	G <sub>2,2</sub>	B <sub>2,3</sub>	G <sub>2,4</sub>	B <sub>2,5</sub>	G <sub>2,6</sub>
G <sub>3,1</sub>	R <sub>3,2</sub>	G <sub>3,3</sub>	R <sub>3,4</sub>	G <sub>3,5</sub>	R <sub>3,6</sub>
B <sub>4,1</sub>	G <sub>4,2</sub>	B <sub>4,3</sub>	$G_{4,4}$	B <sub>4,5</sub>	G <sub>4,6</sub>
G <sub>5,1</sub>	R <sub>5,2</sub>	G <sub>5,3</sub>	R <sub>5,4</sub>	G <sub>5,5</sub>	R <sub>5,6</sub>
B <sub>6,1</sub>	G <sub>6,2</sub>	B <sub>6,3</sub>	G <sub>6,4</sub>	B <sub>6,5</sub>	G <sub>6,6</sub>

برای بدست آوردن شدت رنگ متناظر کانال با توجه به نوع کانال مرکزی می توان محاسبات زیر را داشت:

• مركز كانال قرمز:

if 
$$R_{n,n}$$
 center : $\Rightarrow G_{n,n} = \frac{1}{4}(G_{n,n-1} + G_{n,n+1} + G_{n-1,n} + G_{n+1,n})$   

$$B_{n,n} = \frac{1}{4}(B_{n-1,n-1} + B_{n+1,n+1} + B_{n-1,n+1} + B_{n+1,n-1}).$$

• مرکز کانال آبی:

if 
$$B_{n,n}$$
 center : $\Rightarrow G_{n,n} = \frac{1}{4}(G_{n,n-1} + G_{n,n+1} + G_{n-1,n} + G_{n+1,n})$   

$$R_{n,n} = \frac{1}{4}(R_{n-1,n-1} + R_{n+1,n+1} + R_{n-1,n+1} + R_{n+1,n-1}).$$

• مرکز کانال سبز: با توجه به تعاریف بالا همسایه های پیکسل سبز را میانگین بگیرید.

تصویر بایری را که برای پروژه انتخاب شده را ابتدا آنالیز کنید و به صورت مناسب نمایش دهید. سپس تصویر را به حالت رنگی تبدیل کرده و نمایش دهید. سپس نتیجه حاصل را با تصویر رنگی واقعی مقایسه کنید و توضیح دهید چه پدیدههایی در تصویر تبدیل شده موجود است. برای افزایش عملکرد تبدیل تصویر بایری به رنگی چه روشی پیشنهاد میکنید. در نهایت تابعی برای تبدیل تصاویر رنگی به تصاویر بایری ارائه دهید (با مثال).

قسمت دوم

در نویز زدایی تصاویر مشخصهی مقدار PSNR عملکرد نویز زدایی را نشان میدهد:

$$PSNR = 10 \log_{10} \left(\frac{Max^2}{MSE}\right),$$
 
$$MSE = \frac{1}{M \times N} \sum_{i=1}^{N} \sum_{j=1}^{M} (Y(i, j) - X(i, j))^2$$

که در آن X تصویر اصلی بدون نویز Y تصویر فیلتر شده و Max ماکزیمم شدت ممکن برای تصویر است.

یک تصویر نویزی بسازید با دو نوع نویز نمک و فلفل و گاوسی و سپس توسط فیلترهای میانگین و گاوسی به صورت زیر نویز زدایی انجام دهید.

$$Y(i,j) = \frac{\sum\limits_{k,l} I(k,l) w(i,j,k,l)}{\sum\limits_{k,l} w(i,j,k,l)}$$

که در آن I تصویر مورد نظر و w تابع وزن میباشد که برای میانگین و گاوسی به صورت زیر تعریف می شود:

$$w(i,j,k,l) = \frac{1}{N^2} \text{ Mean}, \quad w(i,j,k,l) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{(k-i)^2+(l-j)^2}{2\sigma^2}} \text{ Gaussian}$$

که در آنها N اندازه فیلتری است که قرار است اعمال شود. یک فیلتر جدید بسازید که تابع وزن آن به صورت زیر باشد:

$$w(i, j, k, l) = e^{-\frac{(k-i)^2 + (l-j)^2}{2\sigma_c^2} - \frac{\|I(i, j) - I(k, l)\|^2}{2\sigma_s^2}}$$

تصاویر نویزی را با این فیلترها فیلتر کرده و تفاوتها و فواید روشها را توضیح دهید و برای نشان دادن خطای روشها از مشخصه PSNR استفاده نمایید.

قسمت سوم

همبستگی\_متقاطع بین یک تصویر مانند f و یک نمونه g به صورت زیر محاسبه میشود:

$$(g**f)[m,n] = \sum_{i=-\infty}^{\infty} \sum_{j=-\infty}^{\infty} g[i,j] \cdot f[m+i,n+j]$$

فرض کنید شما در یک فروشگاه مواد غذایی کارمند هستید. یکی از وظایف شما این است که به صورت دوره ای قفسه ها را بررسی کنید و هر زمان که اقلام فروخته شده ای وجود دارد، آنها را ذخیره کنید. شما از این کار پرزحمت خسته شدید و تصمیم گرفتید یک سیستم بینایی کامپیوتری بسازید که اقلام موجود در قفسه را ردیابی کند. با استفاده از همبستگی\_متقاطع این فرایند را انجام دهید.

تابعی بسازید که عکس یک قفسه را که پر از محصول است خوانده و نمونه محصول را تشخیص داده و روی آن علامت بزند.

راهنمایی: (

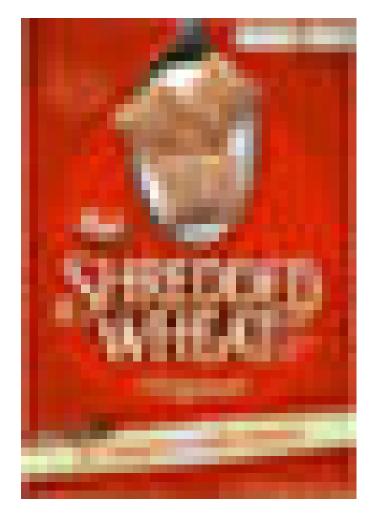
,numpy.unravel\_index
,numpy.fliplr

numpy.flipud

(



شكل ١: قفسه



شكل ٢: نمونه