WorkShop 8: ImageProcessing

Dr. Ekapol Chuangsuwanich

2110101 ComProg SEC 5

TODAY

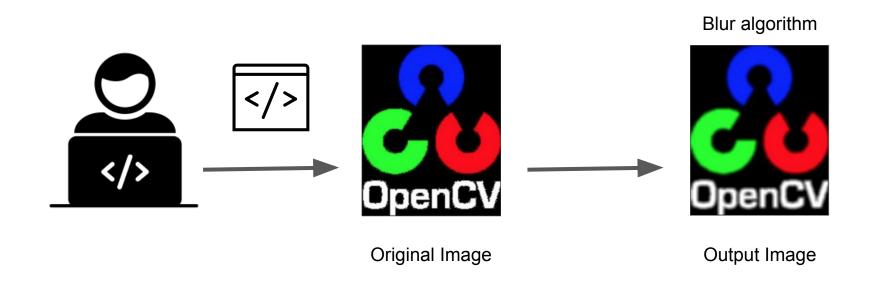
Our Topics

- Digital Image Processing
- Application
- Machine Vision
- Image Representation
- Image Data
- Picture Element (Pixel)
- Spatial Resolution
- Image Cropping

- Image Scaling
- Colors
- Greyscale
- Image negetive
- Sepia
- Convolution
- Workshop (Find distance)

Digital Image Processing

Digital image processing is the use of computer algorithm to perform image processing on digital images.



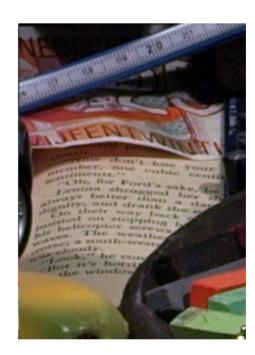
Digital Image Processing

Why do we need image processing?

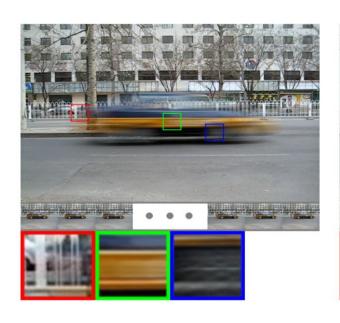
- To enhance pictorial information for human perception.
- To build autonomous vision machines for various applications.
- To make storage and transmission more efficient.

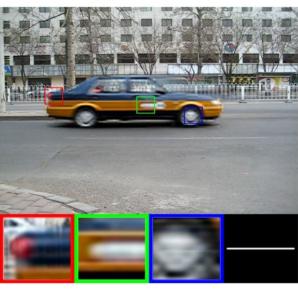
Image Enhancement





Motion Deblurring

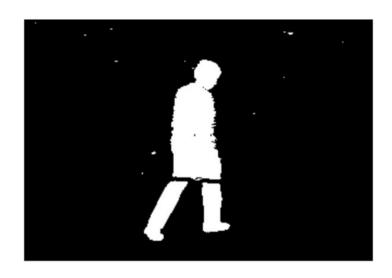


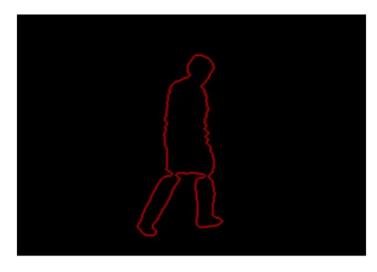


Contrast Enhancement

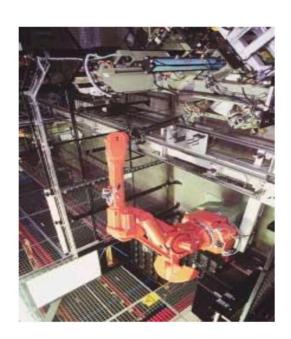


Boundary Detection





Vision-guided robots assemble wheel parts

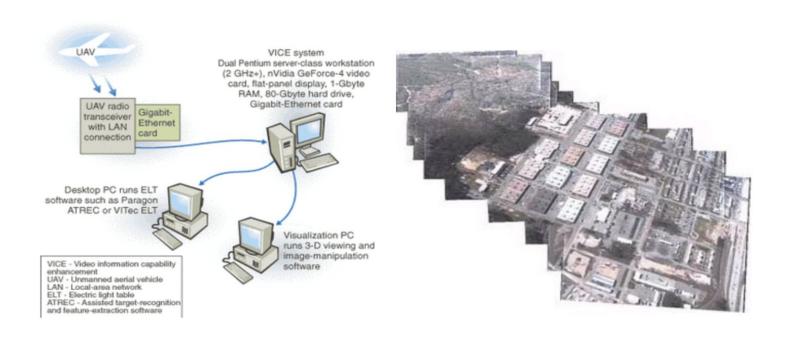


Vision system grades moving food products



Camera Buffer

Airborne imager tracks targets

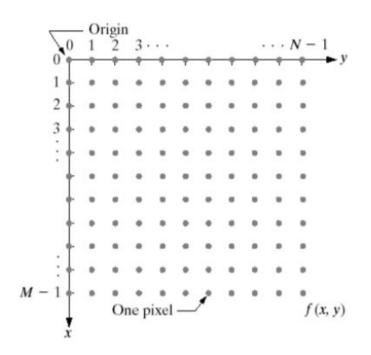


Smart Vehicles





Image Representation



นิยาม

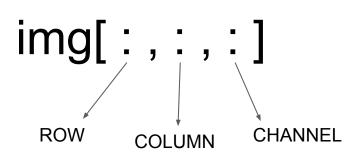
- "ภาพ" (Image) : ฟังก์ชันสองูมิตุิ f(x,y) โดยที่
 - o x และ y เป็นพิกัดเชิงพื้นที่ (spatial cooordinates)
 - ⊃ ขนาดข้องฟังก์ชัน f คือ "ความเข้มของจุดภาพ" (intensity) หรือ gray level ของจุด x,y นี้
- "ภาพดิจิทัล" (Digital Image) : x,y,f are finite and discrete

Image Data

หากต้องการนำข้อมูลประเภท "ภาพ" มาใช้ในการประมวลผล ข้อมูลภาพจะถูกเก็บอยู่ในรูปแบบของ numpy array



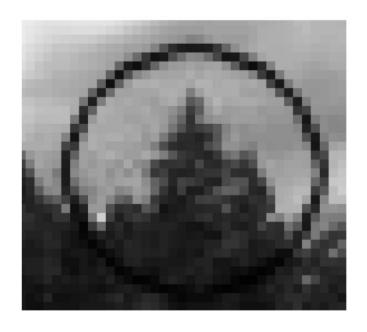




โดยทั่วไปค่าของสีในแต่ละ pixels จะถูกเก็บเป็นจำนวนเต็ม ที่มีค่าอยู่ระหว่าง 0 - 255

Picture Element (Pixel)





Spatial Resolution

A measure of the smallest discernible detail in an image

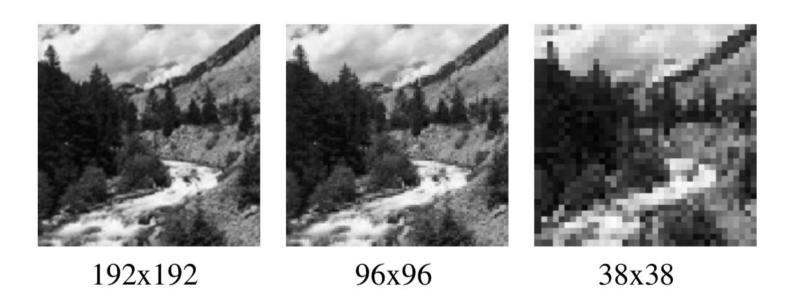


Image Cropping



บน ล่าง ซ้าย ขวา
img[10:230, 30:1200, :]

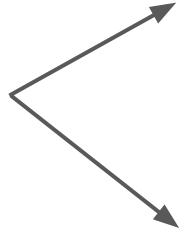
เราสามารถเลือก Crop ภาพได้ตามที่ต้องการ

โดยกำหนดจุดเริ่มต้นและสิ้นสุดของ Row และ Column

Image Scaling







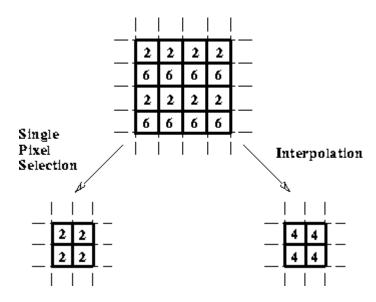
Scale Up 200%





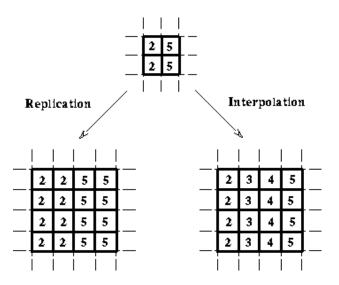
Scale down 50%

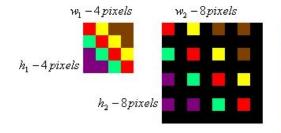
Scale-Down

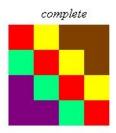


In workshop we will use Interpolation algorithm by convolve2d.

Scale-Up







In work shop we will use Replication

Colors

- Our vision and action are influenced by an abundance of geometry and color information.
 - Traffic light
 - Search for a car in the parking lot.
- In the past, color image processing was limited, it has gained importance in recent years.

Colors Perception

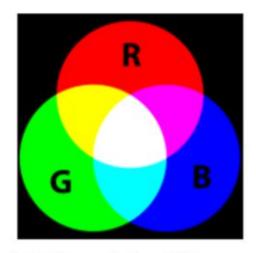
- Color perception depends on both
 - the physics of light
 - complex processing by the eye-brain to integrate stimulus' properties with experience



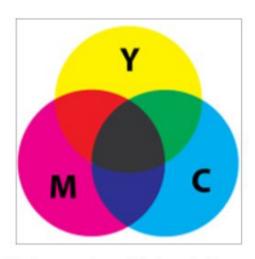


Pictures from Shapiro and Stockman's book

Colors Systems



Additive Color Mixture



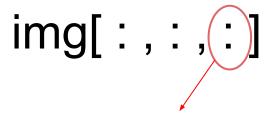
Subtractive Color Mixture

Colors Image

ภาพสีทั่วไปจะเกิดจากการผสมสีระหว่าง R(แดง) G(เขียว) และ B(น้ำเงิน)

ในค่าที่แตกต่างกันจนเกิดเป็นภาพ











- 0 หมายถึง สีแดง
- 1 หมายถึง สีเขียว
- 2 หมายถึง สีน้ำเงิน

Greyscale

นอกจากภาพสีแล้วก็ยังมีภาพขาวดำ ซึ่งมีลักษณะการเก็บข้อมูลคล้ายๆ ภาพสี กล่าวคือเป็น Numpy array เหมือนกัน เพียงแต่ Channel สีทีเพียงแค่ช่องเดียว เรียกว่าภาพ Greyscale



สำหรับค่าสีของภาพ Greyscale

0 คือ สีขาว

1 - 254 คือ สีเทาไล่ระดับตามความเข้ม

255 คือ สีดำ

เรามักจะเปลี่ยนเลข 0-255 (int) ให้กลายเป็น 0-1 (float) ก่อน คำนวณต่อ

Greyscale

การแปลงภาพสีให้เป็นภาพขาวดำด้วยวิธีการเฉลี่ยสี



เป็นการแปลงภาพสีที่มี 3 channel ให้เหลือเพียง 1 channel

$$Gray[i] = (R[i] + G[i] + B[i]) / 3$$

Greyscale

การแปลงภาพสีให้เป็นภาพขาวดำด้วย วิธีการคูณด้วยค่าคงที่เฉพาะตัว



การแปลงภาพสีเป็นภาพขาว-ดำด้วยวิธีการเฉลี่ยค่าสี เป็นวิธีที่อาจจะทำให้เกิดความคลาดเคลื่อนของสีที่แสดงผลได้ (อาจไม่มีเห็นความแตกต่างมากนัก)

วิธีที่ทำให้ได้ค่าสีที่ตรงคือการคูณด้วยค่าคงที่แล้วหาผลรวม



Image Negative

• ภาพลบ (negative image) ที่มีสเกลสีเทาอยู่ระหว่างค่า [0,L-1] หาได้โดยใช้ negative transformation function

$$s = L - 1 - r$$





Sepia



เป็นการ process ภาพให้ภาพธรรมดาของเรา ให้เป็นภาพสี Sepia ซึ่งทำให้อารมณ์ภาพดูเหมือนภาพเก่าๆ

R' = np.minimum(1.0, 0.393R + 0.769G + 0.189B)

G' = np.minimum(1.0, 0.349R + 0.686G + 0.168B)

B' = np.minimum(1.0, 0.272R + 0.534G + 0.131B)

Convoluted

การทำคอนโวลูชัน (convolution)

$$w(x, y) + f(x, y) = \sum_{s=-a}^{a} \sum_{t=-b}^{b} w(s, t) f(x-s, y-t)$$

• โดยที่ w(x,y) คือ ตัวพรางขนาด $m \ge n$ f(x,y) คือ ภาพนำเข้า a = (m-1)/2 และ b = (n-1)/2

Convoluted

ตัวพราง (Mask / Kernel)

- A mask is a set of pixel positions and corresponding values called weights.
- Each mask has an origin.

1	1	1
1	1	1
1	1	1

1	2	1
2	4	2
1	2	1

• Applying a mask on a $M \times N$ image (I) yields a $M \times N$ output image (J).

Convoluted

INPUTS

FILTERS ("MAGNIFYING GLASSES")

CONV 1

R - Red channel



Weights 1 Red to feature map 1

0	1	1
1	1	-1
1	-1	-1

From Red



$$= \frac{(0 \times 0) + (0 \times 1) + (2 \times 1) +}{(0 \times 1) + (2 \times 1) + (2 \times -1) +} = \frac{0 + 0 + 2 +}{0 + 2 + (-2) +} = \frac{2 +}{0 +}$$
$$\frac{(0 \times 1) + (2 \times -1) + (1 \times -1)}{(0 \times 1) + (2 \times -1) + (1 \times -1)} = \frac{0 + 0 + 2 +}{0 + 2 +} = \frac{2 +}{0 +}$$
9 multiplications for 1 layer

R - Red channel



Weights 1

Red to feature map 1

Α	В	С
D	Ε	F
G	н	T

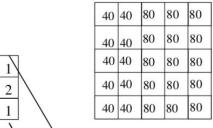
From Red





9 multiplications for 1 layer

Applying Masks to Images



80

40 40

40 40

80

T .	•	•
Inniif	image	•
mout	mage	

Apply mask to every	pixels,
e.g., at I(0,0)	

J(0,0) = 40*1 + 40*2 + 80*1
+ 40*2 + 40*4 + 80*2 + 40*1
+ 40*2 + 80*1 = 800

0 1280	113	800	
0 1280	112	800	
0 1280	112	800	
0 12	112	800	

Mask

Temporary image *J*

INPUTS

(Height x Width) x Depth (RGB)

(5 x 5) x 3

Stride = # of pixels to move glass Stride = 1

No padding

Start

R - Red channel

			1000	
0	0	2	0	2
0	2	2	1	1
0	2	1	2	1
0	2	1	1	0
2	0	2	0	0

G - Green channel

C	2	2	1	
1	1	1	0	B
C	0	0	0	
2	1	1	0	ì
2	2	1	0	

B - Blue channel

0	2	1	1	0
1	2	0	2	1
2	1	0	0	1
1	1	1	2	1
1	2	1	2	1

Applying Masks to Images with padding

40	40	80	80	80
40	40	80	80	80
40	40	80	80	80
40	40	80	80	80
40	40	80	80	80

1	2	1
2	4	2
1	2	1

Input image I

Mask

40	40	40	80	80	80	80
40	40	40	80	80	80	80
40	40	40	80	80	80	80
40	40	40	80	80	80	80
40	40	40	80	80	80	80
40	40	40	80	80	80	80
40	40	40	80	80	80	80

Create a virtual image by expand top&bottom rows and left&right columns

Padding can be any value depend on each task.

Virtual image

INPUTS (Height x Width) x Depth (RGB) (5 x 5) x 3 Stride = # of pixels to move glass Stride = 1 Zero padding

1. Start

R - Red channel

n neu chamier							
0	0	0	0	0	0	0	
0	0	0	2	0	2	0	
0	0	2	2	1	1	0	
0	0	2	1	2	1	0	
0	0	2	1	1	0	0	
0	2	0	2	0		0	
0	0	0	0	0	0	0	

G - Green channel

G - Green Channel							
0	0	0	0	0	0	(
0	0	2	2	1	0	(
0	1	1	1	0	0	(
0	0	0	0	0	1	(
0	2	1	1	0	0	(
0	2	2	1	0	2	(
0	0	0	0	0	0	(

B - Blue channel

B - Blue Channel							
0	0	0	0	0	0	0	
0	0	2	1	1	0	0	
0	1	2	0	2	1	0	
0	2	1	0	0	1	0	
0	1	1	1	2	1	0	
0	1	2	1	2	1	0	
0	0	0	0	0	0	0	

Normalization

40	40	80	80	80
40	40	80	80	80
40	40	80	80	80
40	40	80	80	80
40	40	80	80	80

1 2 1 2 4 2 1 2 1

Input image I

Mask

		11.00	14.	7.
640	800	1120	1280	1280
640	800	1120	1280	1280
640	800	1120	1280	1280
640	800	1120	1280	1280
640	800	1120	1280	1280
				_

Normalize the image J by dividing by sum of the weights (16) to obtain J'

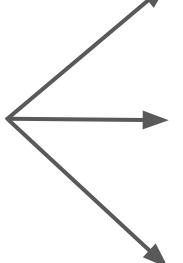
50	70	80	80
50	70	80	80
50	70	80	80
50	70	80	80
50	70	80	80
	50 50 50	50 70 50 70 50 70	50 70 80 50 70 80 50 70 80

Temporary image

Normalized Output image *J*'

Convoluted Output











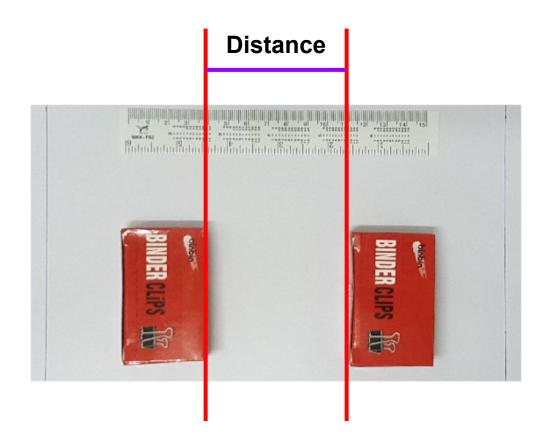
with kernel [[1/9, 1/9, 1/9], 1/9, 1/9, 1/9], [1/9, 1/9, 1/9]]

with kernel [[1, 1, 1], [1, -8, 1], [1, 1, 1]]

with kernel [[1, 1, 1], [1, -8, 1], [1, 1, 1]] with negative input

Workshop

Find Distance : การหาระยะห่างระหว่างกล่อง



Imshow

imshow เป็น function แสดงภาพ โดยถ้าใส่ numpy array: h x w x c (สูง กว้าง จำนวนสี)

ถ้า c = 1 imshow จะแสดงภาพเป็นขาวดำ

c = 3 จะแสดงภาพเป็นภาพสี

ค่าใน numpy ควรเป็น 0-1 ถ้าเป็น float

หรือ 0-255 ถ้าเป็น int

matplotlib.pyplot.imshow

matplotlib.pyplot.imshow(X, cmap=None, norm=None, *, aspect=None,
interpolation=None, alpha=None, vmin=None, vmax=None, origin=None,
extent=None, interpolation_stage=None, filternorm=True, filterrad=4.0,
resample=None, url=None, data=None, **kwargs) [source]

Display data as an image, i.e., on a 2D regular raster.

The input may either be actual RGB(A) data, or 2D scalar data, which will be rendered as a pseudocolor image. For displaying a grayscale image set up the colormapping using the parameters <code>cmap='gray'</code>, <code>vmin=0</code>, <code>vmax=255</code>.

The number of pixels used to render an image is set by the Axes size and the *dpi* of the figure. This can lead to aliasing artifacts when the image is resampled because the displayed image size will usually not match the size of *X* (see Image antialiasing). The resampling can be controlled via the *interpolation* parameter and/or rcParams ["image.interpolation"] (default: 'antialiased').

Parameters:

X : array-like or PIL image

The image data. Supported array shapes are:

- (M, N): an image with scalar data. The values are mapped to colors using normalization and a colormap. See parameters norm, cmap, vmin, vmax.
- (M, N, 3): an image with RGB values (0-1 float or 0-255 int).
- (M, N, 4): an image with RGBA values (0-1 float or 0-255 int), i.e. including transparency.

The first two dimensions (M, N) define the rows and columns of the image.

