

Image Processing

실습 4주차

신 동 현

Department of Computer Science and Engineering
Chungnam National University, Korea



실습 소개

- 과목 홈페이지
 - 충남대학교 사이버 캠퍼스 (<http://e-learn.cnu.ac.kr>)
- TA 연락처
 - 공대 5호관 531호 컴퓨터비전 연구실
 - 과제 질문은 [IP]를 제목에 붙여 메일로 주세요.
 - 00반
 - 안준혁
 - ajh99345@gmail.com
 - 01반
 - 신동헌
 - doghon85@naver.com

목차

- 2주차 과제 리뷰
- 실습
 - Image filtering
 - Average filter
 - Padding
 - Filter 총합에 따른 밝기
 - Sharpening filter
- 과제
 - Filtering 구현
 - Gaussian filter 분석

2주차 과제

- myVideo_bgr2gray.py
 - 컬러 비디오를 흑백 비디오로 변환하여 저장하는 과제

```
def calc_bgr2gray(src):  
    h, w, c = src.shape  
    dst = np.zeros((h, w))  
  
    # B * 0.0721 + G * 0.7154 + R * 0.2125  
    for row in tqdm(range(h)):  
        for col in range(w):  
            dst[row, col] = src[row, col, 0] * 0.0721 + src[row, col, 1] * 0.7154 + src[row, col, 2] * 0.2125  
  
    dst = (dst+0.5).astype(np.uint8)  
    return dst
```

```
if cap.isOpened(): # 객체 초기화 정상  
    fps = 30.0 # FPS, 초당 프레임 수  
    fourcc = cv2.VideoWriter_fourcc(*'DIVX') # 인코딩 포맷 문자  
    h, w = int(cap.get(cv2.CAP_PROP_FRAME_HEIGHT)), int(cap.get(cv2.CAP_PROP_FRAME_WIDTH))  
  
    # 영상 저장을 위한 객체 생성  
    out = cv2.VideoWriter('./record_gray.avi', fourcc, fps, (w, h), isColor=False)
```

Image filtering

- Image filtering

- 이미지의 각 지점에서 지역적인 영역을 상정하고, 그 영역내에 있는 픽셀 값들과 kernel(혹은 fliter)값들의 **내적 연산(dot product)** 또는 **가중합(weighted sum)**
- **이미지 픽셀의 값을 변화시킬 때 주변 이웃한 픽셀들의 값도 고려**
- 이미지로부터 중요한 정보(질감, 엣지 등)를 추출 가능

0	0	0	0	0
15	16	0	0	0
10	11	12	13	14
5	6	7	8	9
0	1	2	3	4

×

1/9	1/9	1/9
1/9	1/9	1/9
1/9	1/9	1/9

=

3	3	2	0	0
6	7	6	4	3
7	9	8	7	5
4	6	7	8	6
1	2	3	4	3

Image filtering

• Image filtering 원리

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

output
kernel
input

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

$0 \times 1/9 +$
 $0 \times 1/9 +$
 $\dots +$
 $15 \times 1/9 +$
 $16 \times 1/9 = 3$
 (마지막 filtering이
 반올림)

3	3	2	0	0
6	7	6	4	3
7	9	8	7	5
4	6	7	8	6
1	2	3	4	3

Image filtering

- Filtering 실습

- cv2.filter2D(src, ddepth, kernel)

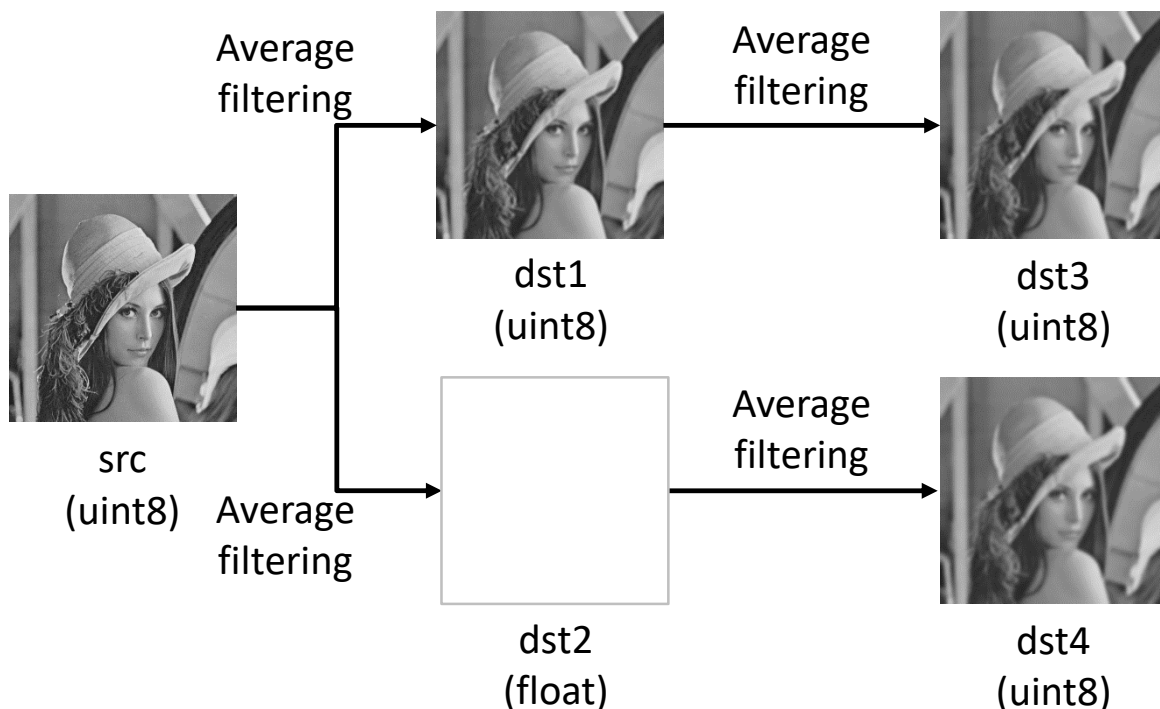
- src: 이미지
 - ddepth: 출력 영상의 데이터 타입을 지정
-1 이면 입력과 동일
cv2.CV_32F이면 float32 형태로 출력
 - kernel: filtering에 사용될 kernel

```
if __name__ == '__main__':  
    src = cv2.imread( filename: 'Lena.png', cv2.IMREAD_GRAYSCALE)  
    kernel = np.ones((7, 7))  
    kernel = kernel / np.sum(kernel)  
    print(np.sum(kernel))  
  
    dst1 = cv2.filter2D(src, -1, kernel)  
  
    cv2.imshow( winname: 'original', src)  
    cv2.imshow( winname: 'dst1', dst1)  
  
    cv2.waitKey()  
    cv2.destroyAllWindows()
```

Image filtering

• Filtering 중 데이터 타입의 중요성

- dst1: 데이터 타입을 uint8로 유지
- dst2: 데이터 타입을 적절하게 변환



Filtering 과정에서 데이터 타입을 잘 명시하지 않으면 값의 차이가 발생

```
if __name__ == '__main__':
    src = cv2.imread('Lena.png', cv2.IMREAD_GRAYSCALE)
    kernel = np.ones((7, 7))
    kernel = kernel / np.sum(kernel)
    print(np.sum(kernel))

    dst1 = cv2.filter2D(src, -1, kernel)
    dst2 = cv2.filter2D(src, cv2.CV_32F, kernel)

    dst3 = cv2.filter2D(dst1, -1, kernel)
    dst4 = cv2.filter2D(dst2, -1, kernel)

    dst4 = np.clip(dst4+0.5, a_min: 0, a_max: 255).astype(np.uint8)

    print('dst3:', dst3[0, 30], dst3[0, 42], dst3[0, 52])
    print('dst4:', dst4[0, 30], dst4[0, 42], dst4[0, 52])

    cv2.imshow('original', src)
    cv2.imshow('dst1', dst1)
    cv2.imshow('dst2', dst2)
    cv2.imshow('dst3', dst3)
    cv2.imshow('dst4', dst4)

    cv2.waitKey()
    cv2.destroyAllWindows()
dst3: 154 168 166
dst4: 155 167 165
```

출력 결과

Average filter

- **Average filtering**
 - 이미지를 부드럽게 해주는 효과
 - 잡음을 제거하는데 사용



Original



Noisy image



3×3
average filter



9×9
average filter



15×15
average filter

Average filter

• Average filtering 실습

– cv2.filter2D(src, ddepth, kernel, borderType)

- src: 이미지
- ddepth: 출력 영상 데이터 타입을 지정
-1 이면 입력과 동일
cv2.CV_32F이면 float32 형태로 출력
- kernel: filtering에 사용될 kernel
- **borderType**: 이미지 가장자리 픽셀 확장 방식

1/9	1/9	1/9
1/9	1/9	1/9
1/9	1/9	1/9

3 × 3 kernel

```

a a a b c d d d
a a a b c d d d
a a a b c d d d
e e e f g h h h
i i i j k l l l
m m m n o p p p
m m m n o p p p
m m m n o p p p
cv2.BORDER_REPLICATE

```

```

x x x x x x x x
x x x x x x x x
x x x x x x x x
x x a b c d x x
x x e f g h x x
x x i j k l x x
x x m n o p x x
x x x x x x x x
x x x x x x x x
x x x x x x x x
cv2.BORDER_CONSTANT

```

borderType 종류

```

if __name__ == '__main__':
    src = cv2.imread('Lena.png', cv2.IMREAD_GRAYSCALE)
    kernel = np.ones((3, 3))
    kernel = kernel / np.sum(kernel)
    print(np.sum(kernel))
    dst1 = cv2.filter2D(src, -1, kernel)
    dst2 = cv2.filter2D(src, -1, kernel, borderType=cv2.BORDER_REPLICATE)
    dst3 = cv2.filter2D(src, -1, kernel, borderType=cv2.BORDER_CONSTANT)

    cv2.imshow('original', src)
    cv2.imshow('dst1', dst1)
    cv2.imshow('dst2', dst2)
    cv2.imshow('dst3', dst3)

    cv2.waitKey()
    cv2.destroyAllWindows()

```

Average filter

- Average filtering noise 제거 실습
 - Filter 크기에 따른 noise 제거 확인



3×3
average filter



9×9
average filter



15×15
average filter

```
if __name__ == '__main__':
    src = cv2.imread( filename: 'Lena_noise.png', cv2.IMREAD_GRAYSCALE)

    kernel1 = np.ones((3, 3))
    kernel1 = kernel1 / np.sum(kernel1)
    dst1 = cv2.filter2D(src, -1, kernel1,
                        borderType=cv2.BORDER_CONSTANT)

    kernel2 = np.ones((9, 9))
    kernel2 = kernel2 / np.sum(kernel2)
    dst2 = cv2.filter2D(src, -1, kernel2,
                        borderType=cv2.BORDER_CONSTANT)

    kernel3 = np.ones((15, 15))
    kernel3 = kernel3 / np.sum(kernel3)
    dst3 = cv2.filter2D(src, -1, kernel3,
                        borderType=cv2.BORDER_CONSTANT)

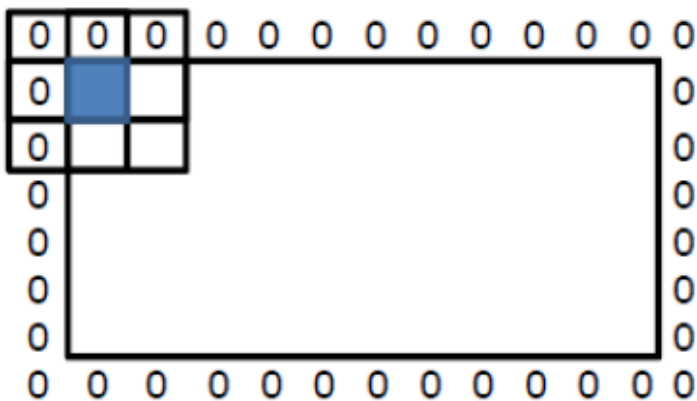
    cv2.imshow( winname: 'original', src)
    cv2.imshow( winname: 'dst1', dst1)
    cv2.imshow( winname: 'dst2', dst2)
    cv2.imshow( winname: 'dst3', dst3)

    cv2.waitKey()
    cv2.destroyAllWindows()
```

Padding

- Zero padding

- 실제 이미지에 없는 가장자리 부분을 0으로 채움



Zero padding 이미지

Padding

- Repetition padding

- 실제 이미지에 없는 가장자리 부분을 가장자리의 값으로 채움

2	2	3	4	5	4	3	2	1	2	3	4	4
2	2	3	4	5	4	3	2	1	2	3	4	4
3	3										3	3
4	4										4	4
5	5										5	5
6	6										6	6
7	7	6	5	4	3	2	1	2	3	4	5	5
7	7	6	5	4	3	2	1	2	3	4	5	5

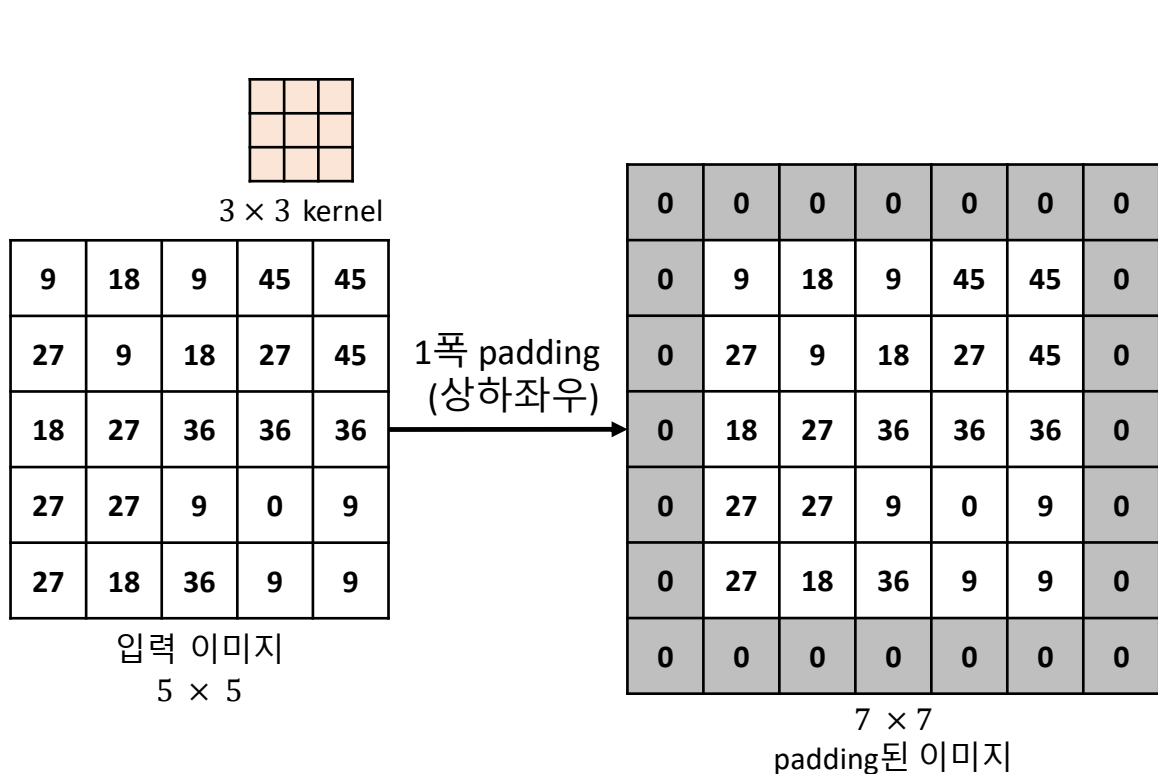


Repetition padding 이미지

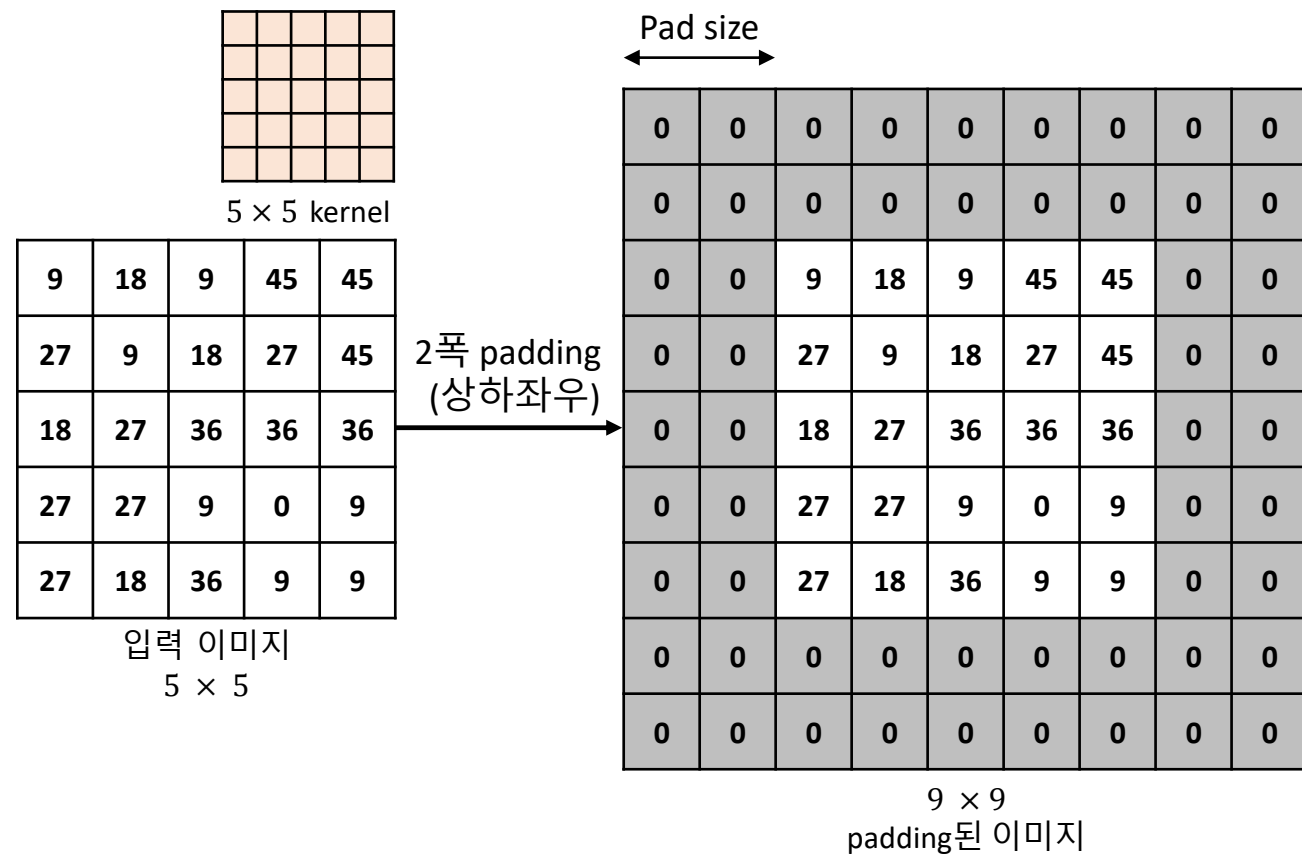
Padding

• Padding size 설정

- Padding은 filter의 $(\text{높이}-1)/2$ 만큼 상하에, $(\text{너비}-1)/2$ 만큼 좌우에 진행



3 × 3 filter 사용할 때

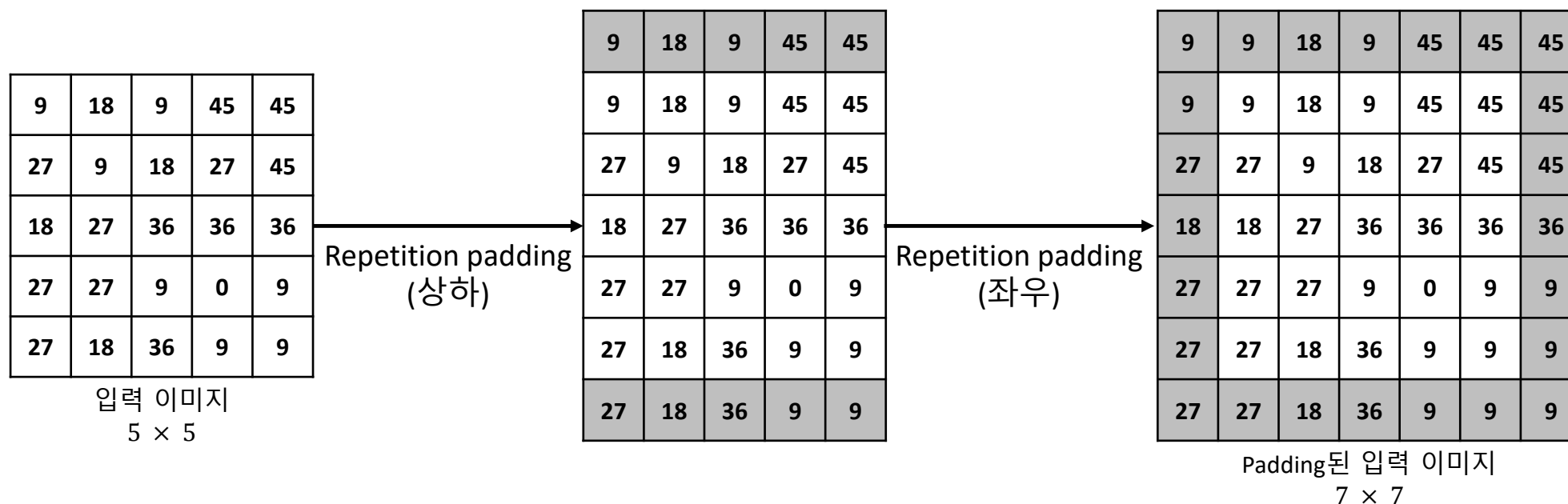


5 × 5 filter 사용할 때

Padding

• Padding 과정 (Repetition)

- (5, 5) 형태의 이미지에 상하좌우 1픽셀만큼 repetition padding 진행
- 상하좌우 순서로 padding 진행



Padding

• Padding 실습

```
if __name__ == '__main__':
    src = cv2.imread('Lena.png', cv2.IMREAD_GRAYSCALE)

    my_zero_pad_img = my_padding(src, (20, 20))
    my_repetition_pad_img = my_padding(src, (20, 20), pad_type='repetition')

    cv2.imshow('original', src)
    cv2.imshow('my zero pad img', my_zero_pad_img)
    cv2.imshow('my repetition pad img', my_repetition_pad_img)

    cv2.waitKey()
    cv2.destroyAllWindows()
```

```
import cv2
import numpy as np

def my_padding(src, pad_shape, pad_type = 'zero'):

    # default - zero padding으로 셋팅
    (h, w) = src.shape
    (p_h, p_w) = pad_shape
    pad_img = np.zeros((h + 2 * p_h, w + 2 * p_w), dtype=np.uint8)
    pad_img[p_h:h + p_h, p_w:w + p_w] = src

    if pad_type == 'repetition':
        print('repetition padding')
        #up
        pad_img[:p_h, p_w:p_w + w] = src[0,:]

        #down
        pad_img[p_h + h:, p_w:p_w + w] = src[h-1,:]

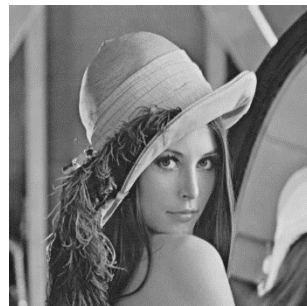
        #left
        pad_img[:, :p_w] = pad_img[:, p_w:p_w + 1]

        #right
        pad_img[:, p_w + w:] = pad_img[:, p_w + w - 1: p_w + w]

    else:
        # else is zero padding
        print('zero padding')
    return pad_img
```

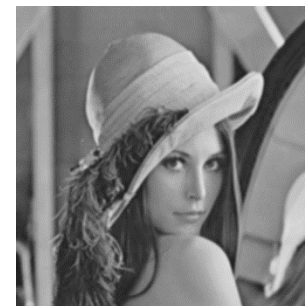

Filter 총합에 따른 밝기

• Filter 총합에 따른 결과 이미지 분석

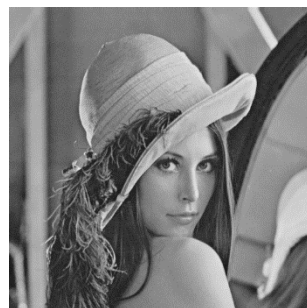


Original

$$\frac{1}{25} \cdot \begin{array}{|c|c|c|c|c|} \hline \text{총합 1} & & & & \\ \hline 1 & 1 & 1 & 1 & 1 \\ \hline 1 & 1 & 1 & 1 & 1 \\ \hline 1 & 1 & 1 & 1 & 1 \\ \hline 1 & 1 & 1 & 1 & 1 \\ \hline 1 & 1 & 1 & 1 & 1 \\ \hline \end{array}$$

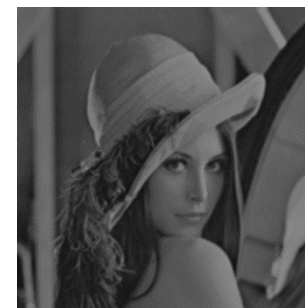


Filtering 결과 이미지

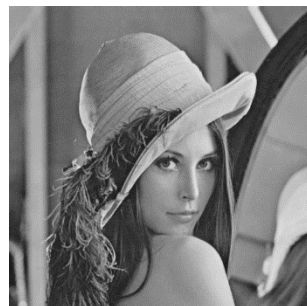


Original

$$\frac{1}{35} \cdot \begin{array}{|c|c|c|c|c|} \hline \text{총합 1 미만} & & & & \\ \hline 1 & 1 & 1 & 1 & 1 \\ \hline 1 & 1 & 1 & 1 & 1 \\ \hline 1 & 1 & 1 & 1 & 1 \\ \hline 1 & 1 & 1 & 1 & 1 \\ \hline 1 & 1 & 1 & 1 & 1 \\ \hline \end{array}$$



Filtering 결과 이미지



Original

$$\frac{1}{15} \cdot \begin{array}{|c|c|c|c|c|} \hline \text{총합 1 초과} & & & & \\ \hline 1 & 1 & 1 & 1 & 1 \\ \hline 1 & 1 & 1 & 1 & 1 \\ \hline 1 & 1 & 1 & 1 & 1 \\ \hline 1 & 1 & 1 & 1 & 1 \\ \hline 1 & 1 & 1 & 1 & 1 \\ \hline \end{array}$$



Filtering 결과 이미지

Filter 총합에 따른 밝기

- 실습

```
if __name__ == '__main__':  
    src = cv2.imread(filename: 'Lena.png', cv2.IMREAD_GRAYSCALE)  
    kernel1 = np.ones((5, 5))  
    kernel1 = kernel1 / 25  
    print(np.sum(kernel1))  
    dst1 = cv2.filter2D(src, -1, kernel1,  
                        borderType=cv2.BORDER_REPLICATE)  
  
    kernel2 = np.ones((5, 5))  
    kernel2 = kernel2 / 40  
    print(np.sum(kernel2))  
    dst2 = cv2.filter2D(src, -1, kernel2,  
                        borderType=cv2.BORDER_REPLICATE)
```

```
kernel3 = np.ones((5, 5))  
kernel3 = kernel3 / 10  
print(np.sum(kernel3))  
dst3 = cv2.filter2D(src, -1, kernel3,  
                    borderType=cv2.BORDER_REPLICATE)  
  
cv2.imshow(winname: 'original', src)  
cv2.imshow(winname: 'dst1', dst1)  
cv2.imshow(winname: 'dst2', dst2)  
cv2.imshow(winname: 'dst3', dst3)  
  
cv2.waitKey()  
cv2.destroyAllWindows()
```

Sharpening filter

- **Sharpening filter**
 - 이미지를 선명하게 해주는 효과
 - Noisy한 이미지는 Noise 강화



Original



3×3 sharpening filter



Noisy image



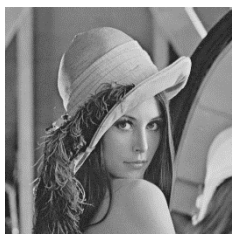
3×3 sharpening filter

Sharpening filter

• Sharpening filter 실습

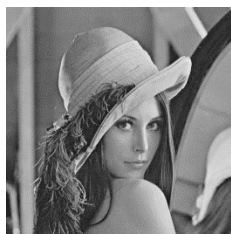
– Sharpening filter = kernel 1 – kernel 2

Case 1



$$\begin{array}{|c|c|c|} \hline 0 & 0 & 0 \\ \hline 0 & 2 & 0 \\ \hline 0 & 0 & 0 \\ \hline \end{array}$$

kernel 1



$$\begin{array}{|c|c|c|} \hline 1/9 & 1/9 & 1/9 \\ \hline 1/9 & 1/9 & 1/9 \\ \hline 1/9 & 1/9 & 1/9 \\ \hline \end{array}$$

kernel 2

```
if __name__ == '__main__':
    src = cv2.imread( filename: 'Lena.png', cv2.IMREAD_GRAYSCALE)

    #####
    # sharpening filter case 1 구현 #
    #####

    dst3 = (np.clip(dst3 + 0.5, a_min: 0, a_max: 255)).astype(np.uint8)

    cv2.imshow( winname: 'original', src)
    cv2.imshow( winname: 'dst3', dst3)
    cv2.waitKey()
    cv2.destroyAllWindows()
```

Case 2

$$\begin{array}{|c|c|c|} \hline 0 & 0 & 0 \\ \hline 0 & 2 & 0 \\ \hline 0 & 0 & 0 \\ \hline \end{array}$$

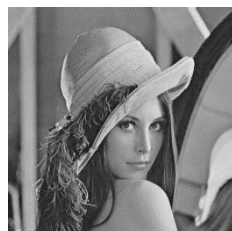
kernel 1

–

$$\begin{array}{|c|c|c|} \hline 1/9 & 1/9 & 1/9 \\ \hline 1/9 & 1/9 & 1/9 \\ \hline 1/9 & 1/9 & 1/9 \\ \hline \end{array}$$

kernel 2

=



$$\begin{array}{|c|c|c|} \hline -1/9 & -1/9 & -1/9 \\ \hline -1/9 & 17/9 & -1/9 \\ \hline -1/9 & -1/9 & -1/9 \\ \hline \end{array}$$

Sharpening filter

```
if __name__ == '__main__':
    src = cv2.imread( filename: 'Lena.png', cv2.IMREAD_GRAYSCALE)

    #####
    # sharpening filter case 2 구현 #
    #####

    print(f'sharpening_filter 총합: {np.sum(sharpening_filter)}')

    cv2.imshow( winname: 'original', src)
    cv2.imshow( winname: 'dst4', dst4)
    cv2.waitKey()
    cv2.destroyAllWindows()
```

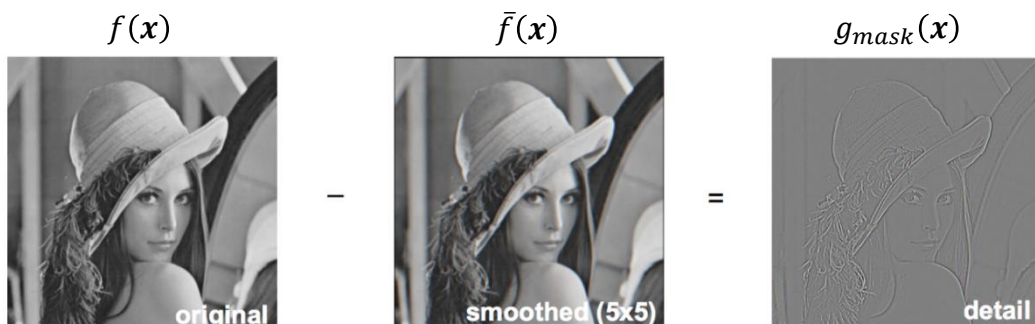

Sharpening filter

• Sharpening filter 작동 원리

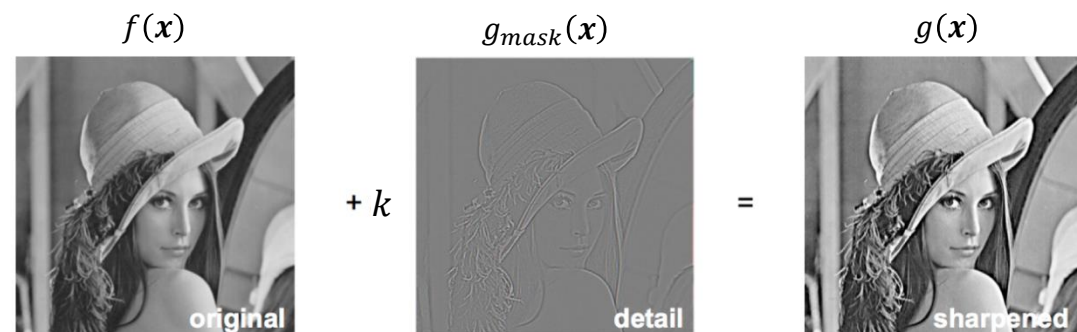
– Unsharp masking

- $f(x)$: original 이미지, $\bar{f}(x)$: smoothed original 이미지, $g(x)$: sharpening 이미지
- $g_{mask}(x) = f(x) - \bar{f}(x)$
- $g(x) = f(x) + k \cdot g_{mask}(x)$
 $= (k + 1)f(x) - k\bar{f}(x)$

1. Original – Smoothed = Details



2. Original + Details = Sharpened



Sharpening filter

• Sharpening filter 작동 원리

– Unsharp masking

- $f(x)$: original 이미지, $\bar{f}(x)$: smoothed original 이미지, $g(x)$: sharpening 이미지
- $g_{mask}(x) = f(x) - \bar{f}(x)$
- $g(x) = f(x) + k \cdot g_{mask}(x)$
 $= (k + 1)f(x) - k\bar{f}(x)$

1. Original – Smoothed = Details

$f(x)$ $\bar{f}(x)$ $g_{mask}(x)$

original smoothed (5x5) detail

$$\begin{bmatrix} \bullet & 0 & \bullet & 0 & \bullet \\ \bullet & 0 & 1 & \bullet & 0 \\ \bullet & 0 & 0 & \bullet & 0 \end{bmatrix} - \frac{1}{9} \begin{bmatrix} \bullet & 1 & \bullet & 1 & \bullet \\ \bullet & 1 & \bullet & 1 & \bullet \\ \bullet & 1 & \bullet & 1 & \bullet \end{bmatrix} = \text{detail}$$

2. Original + Details = Sharpened

$f(x)$ $g_{mask}(x)$ $g(x)$

original detail sharpened

$$\begin{bmatrix} \bullet & 0 & \bullet & 0 & \bullet \\ \bullet & 0 & 1 & \bullet & 0 \\ \bullet & 0 & 0 & \bullet & 0 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} \bullet & 0 & \bullet & 0 & \bullet \\ \bullet & 0 & 1 & \bullet & 0 \\ \bullet & 0 & 0 & \bullet & 0 \end{bmatrix} - \frac{1}{9} \begin{bmatrix} \bullet & 1 & \bullet & 1 & \bullet \\ \bullet & 1 & \bullet & 1 & \bullet \\ \bullet & 1 & \bullet & 1 & \bullet \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \bullet & 0 & \bullet & 0 & \bullet \\ \bullet & 0 & 2 & \bullet & 0 \\ \bullet & 0 & 0 & \bullet & 0 \end{bmatrix} - \frac{1}{9} \begin{bmatrix} \bullet & 1 & \bullet & 1 & \bullet \\ \bullet & 1 & \bullet & 1 & \bullet \\ \bullet & 1 & \bullet & 1 & \bullet \end{bmatrix}$$

< $k = 1$ 일때 예시>

과제 1 my_filtering.py

• 입력과 출력의 크기가 동일한 my_filtering.py 완성

– my_filtering(src, kernel, pad_type)

- src: 입력 이미지
- kernel: filtering에 사용되는 kernel
 - Kernel은 (홀수, 홀수) 형태만 들어온다고 가정
- pad_type: padding의 타입 지정
- 출력: filtering된 결과 이미지
- 짝수를 제외한 임의의 kernel의 size가 들어와도 filtering 되어야 함

– 보고서에 포함될 내용

- Average filtering된 결과 이미지

– 사용 금지 함수 (아래 함수 제외하고 모두 사용 가능)

- cv2.filtre2D()

$$g(x, y) = \sum_{s=-k}^k \sum_{t=-k}^k \underbrace{w(s, t)}_{\text{kernel}} \underbrace{f(x + s, y + t)}_{\text{input}}$$

과제 1 my_filtering.py

- Filtering 과정

0	0	0	0	0	0	0
0	9	18	9	45	45	0
0	27	9	18	27	45	0
0	18	27	36	36	36	0
0	27	27	9	0	9	0
0	27	18	36	9	9	0
0	0	0	0	0	0	0

Padding 입력 이미지
7 × 7

	7					

결과 이미지

과제 1 my_filtering.py

• Filtering 과정

0	0	0	0	0	0	0
0	9	18	9	45	45	0
0	27	9	18	27	45	0
0	18	27	36	36	36	0
0	27	27	9	0	9	0
0	27	18	36	9	9	0
0	0	0	0	0	0	0

Padding 입력 이미지
7 × 7

	7	10				

결과 이미지

과제 1 my_filtering.py

• Filtering 과정

0	0	0	0	0	0	0
0	9	18	9	45	45	0
0	27	9	18	27	45	0
0	18	27	36	36	36	0
0	27	27	9	0	9	0
0	27	18	36	9	9	0
0	0	0	0	0	0	0

Padding 입력 이미지
7 × 7

	7	10	14	21	18	
	12	19	25	33	26	
	15	22	21	24	16	
	16	25	22	20	11	
	11	16	11	8	3	

결과 이미지

과제 1 my_filtering.py

• Filtering 과정

0	0	0	0	0	0	0
0	9	18	9	45	45	0
0	27	9	18	27	45	0
0	18	27	36	36	36	0
0	27	27	9	0	9	0
0	27	18	36	9	9	0
0	0	0	0	0	0	0

Padding 입력 이미지
7 × 7

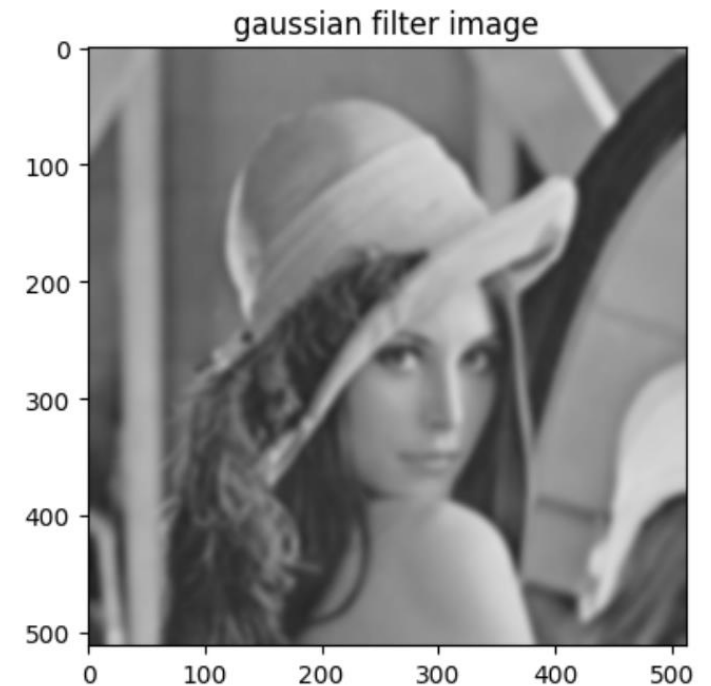
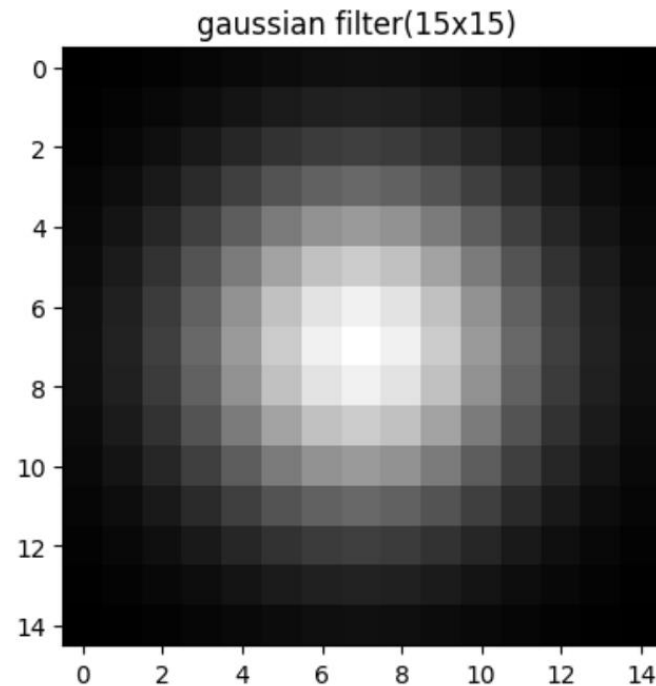
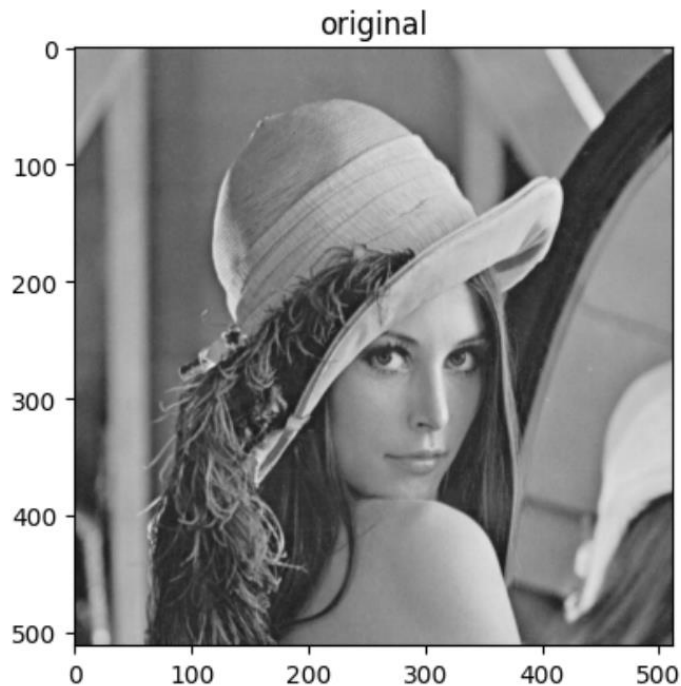
7	10	14	21	18
12	19	25	33	26
15	22	21	24	16
16	25	22	20	11
11	16	11	8	3

결과 이미지

Gaussian filter

- **2D Gaussian filter**

- 잡음을 줄이고, 이미지를 부드럽게 만드는데 사용
- 중심에서 멀어질수록 값이 감소하는 Gaussian 함수를 통해 생성



Gaussian filter

• 2D Gaussian filter

$$G_{\sigma}(x, y) = \frac{1}{2\pi\sigma^2} e^{-\frac{(x^2+y^2)}{2\sigma^2}}$$

- 임의의 $m \times n$ 가우시안 필터 생성시 $k = (n - 1)/2$
- $x : -k \sim k$ 범위의 kernel에서 x좌표(열)
- $y : -k \sim k$ 범위의 kernel에서 y좌표(행)
- σ (sigma) : Gaussian 분포의 표준편차

(-2, -2)	(-1, -2)	(0, -2)	(1, -2)	(2, -2)
(-2, -1)	(-1, -1)	(0, -1)	(1, -1)	(2, -1)
(-2, 0)	(-1, 0)	(0, 0)	(1, 0)	(2, 0)
(-2, 1)	(-1, 1)	(0, 1)	(1, 1)	(2, 1)
(-2, 2)	(-1, 2)	(0, 2)	(1, 2)	(2, 2)

5 × 5 Gaussian filter의 (x, y)

$\frac{1}{sum}$.

$\frac{1}{2\pi} e^{-\frac{4+4}{2}}$	$\frac{1}{2\pi} e^{-\frac{1+4}{2}}$	$\frac{1}{2\pi} e^{-\frac{0+4}{2}}$	$\frac{1}{2\pi} e^{-\frac{1+4}{2}}$	$\frac{1}{2\pi} e^{-\frac{4+4}{2}}$
$\frac{1}{2\pi} e^{-\frac{4+1}{2}}$	$\frac{1}{2\pi} e^{-\frac{1+1}{2}}$	$\frac{1}{2\pi} e^{-\frac{0+1}{2}}$	$\frac{1}{2\pi} e^{-\frac{1+1}{2}}$	$\frac{1}{2\pi} e^{-\frac{4+1}{2}}$
$\frac{1}{2\pi} e^{-\frac{4+0}{2}}$	$\frac{1}{2\pi} e^{-\frac{1+0}{2}}$	$\frac{1}{2\pi} e^0$	$\frac{1}{2\pi} e^{-\frac{1+0}{2}}$	$\frac{1}{2\pi} e^{-\frac{4+0}{2}}$
$\frac{1}{2\pi} e^{-\frac{4+1}{2}}$	$\frac{1}{2\pi} e^{-\frac{1+1}{2}}$	$\frac{1}{2\pi} e^{-\frac{0+1}{2}}$	$\frac{1}{2\pi} e^{-\frac{1+1}{2}}$	$\frac{1}{2\pi} e^{-\frac{4+1}{2}}$
$\frac{1}{2\pi} e^{-\frac{4+4}{2}}$	$\frac{1}{2\pi} e^{-\frac{1+4}{2}}$	$\frac{1}{2\pi} e^{-\frac{0+4}{2}}$	$\frac{1}{2\pi} e^{-\frac{1+4}{2}}$	$\frac{1}{2\pi} e^{-\frac{4+4}{2}}$

5 × 5 Gaussian filter, $\sigma = 1$

과제 2 my_gaussian.py

- **my_gaussian 2D 구현**

- my_get_Gaussian2D_kernel(ksize, sigma)

- ksize: Gaussian filter의 크기
 - sigma: Gaussian filter 의 표준편차
 - 출력: (ksize, ksize)인 Gaussian filter

- 보고서에 포함될 내용

- 구현한 my_get_Gaussian2D_kernel() 함수 설명

- 사용 금지 함수 (아래 함수 제외하고 모두 사용 가능)

- cv2.getGaussianKernel()
 - cv2.filter2D()

과제 2 my_gaussian.py

- σ 에 따른 최적의 kernel 크기 선정
 - print_kernel(kernel)
 - kernel: 출력하고 싶은 kernel
 - save_kernel_img(kernel, ksize, sigma) – 참고용
 - kernel: 시각화 하고 싶은 kernel
 - ksize: kernel의 크기
 - sigma: gaussian filter에 사용된 sigma
 - kernel_scaled는 0 ~ 1로 정규화(min-max scaling)된 kernel을 의미
 - 함수의 결과로 kernel의 시각화 된 이미지 저장
 - 보고서에 포함될 내용
 - $\sigma = 0.5, 2, 3$
 - 위 σ 별 최적의 kernel 크기를 선정하고, 그에 대한 근거 작성
 - Gaussian filter 영상이 아닌 값을 보고 근거 작성

과제 2 보조 자료

- $\sigma = 1$ 일때, 최적의 filter size 5인 경우 값 출력
 - 가장자리의 값이 0이 아닌, 0에 가장 근접할 때가 최적의 filter size를 가짐

```
kernel_size = 5
sigma = 1
gaus2D = my_get_Gaussian2D_kernel(kernel_size, sigma)
```

```
def print_kernel(kernel):
    k_h, k_w = kernel.shape
```

```
    for row in range(k_h):
        for col in range(k_w):
            print(round(kernel[row, col], 4), end="\t")
        print()
```

kernel을 순회하는 반복문

row를 소수점 넷째 자리까지 출력

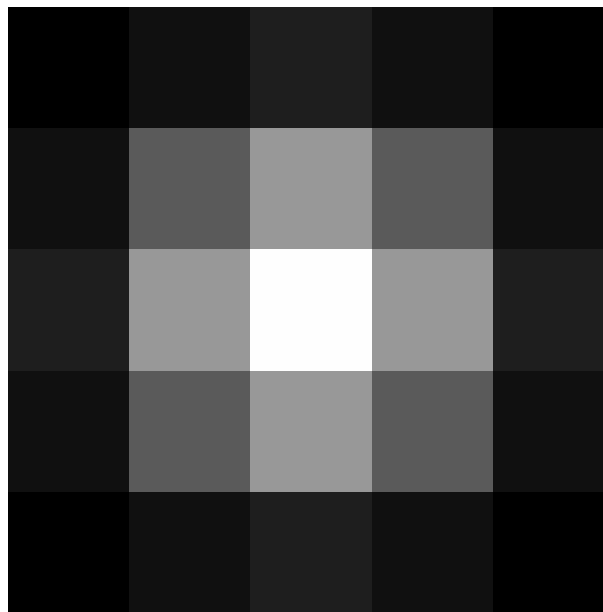
```
0.003    0.0133   0.0219   0.0133   0.003
0.0133   0.0596   0.0983   0.0596   0.0133
0.0219   0.0983   0.1621   0.0983   0.0219
0.0133   0.0596   0.0983   0.0596   0.0133
0.003    0.0133   0.0219   0.0133   0.003
```


과제 2 보조 자료

- $\sigma = 1$ 일때, 최적의 filter size 5인 경우 영상 출력
 - 영상은 값을 보는 것 보다 부정확하므로 참고로 사용
 - 저장된 영상은 매우 작으므로 확대해서 사용

```
def save_kernel_img(kernel, ksize, sigma):
    kernel_scaled = (kernel - np.min(kernel)) / ((np.max(kernel) - np.min(kernel)) + 1e-10)
    kernel_scaled = (kernel_scaled * 255).astype(np.uint8) # float -> uint8
    cv2.imwrite( filename: f'gaussian_img_{ksize}_{sigma}.png', kernel_scaled)
```

0 ~ 1 정규화
kernel 크기, sigma 명시해서
Gaussian filter 저장



과제

• 보고서

– 내용

- 학과, 학번, 이름
- 구현 코드: 구현한 코드에 대한 간단한 설명
- 이미지: **언급한 이미지 모두 첨부**
- 느낀 점: 구현 결과를 보고 느낀 점, 혹은 어려운 점 등
- 과제 난이도: 개인적으로 느낀 난이도 및 이유(과제가 쉽다, 어렵다 등)

– .pdf 파일로 제출(이외의 파일 형식일 경우 감점)

– 보고서 명

- [IP]20xxxxxxx_이름_x주차_과제.pdf

과제

• 과제 안내

– 채점 기준

- 구현을 못하거나 잘못 구현한 경우
- 보고서 내용이 빠진 경우
- 다른 사람의 코드 copy 적발시 보여준 사람, copy한 사람 둘 다 0점
- **내장 함수 사용시 감점(내장 함수를 사용해도 된다고 한 것 제외)**

– 제출 파일

- 아래의 파일을 압축해서 [IP]20XXXXXXX_이름_x주차_과제.zip 으로 제출
 - .py 파일 (과제에 해당하는 모든 .py파일)
 - .pdf 보고서 파일

– 제출 기한

- 2024년 4월 11일 23시 59분까지

Q & A