Image Processing 실습 5.

2021. 04. 04.

실습 수업 소개

- 과목 홈페이지
 - 충남대학교 사이버 캠퍼스 (http://e-learn.cnu.ac.kr)
- TA 연락처
 - 신준호
 - wnsgh578@naver.com
- 튜터 연락처
 - 19 한승오
 - sh.h4ns@gmail.com
- 실습 중 질문사항
 - 실시간 수업중 질문 or 메일을 통한 질문
 - 메일로 질문할 때 [IP] 를 제목에 붙여주세요

실습 수업 소개

- 실습 출석
 - 사이버캠퍼스를 통해 Zoom 출석
 - Zoom 퇴장 전 채팅 기록[학번 이름] 남기고 퇴장
 - 위 두 기록을 통해 출석 체크 진행 예정

목 차

- 실습
 - Gaussian Image Pyramid
 - Laplacian Image Pyramid
 - Nearest Neighbor Interpolation
- 과제
 - Bilinear Interpolation

Image pyramid



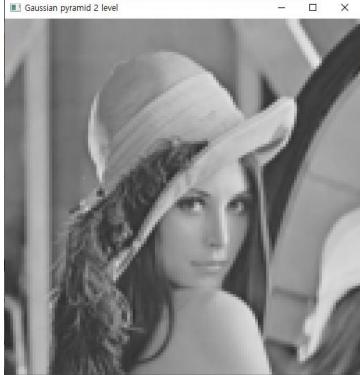
downsampling









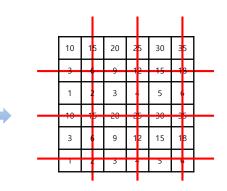


Gaussian filter size : 3x3 sigma = 1

upsampling

- Gaussian image pyramid downsampling
 - 이미지에 gaussian filter 적용
 - blur된 이미지에서 가로와 세로를 ½씩 줄임
 - 짝수 번째 행과 열을 지움

10	15	20	25	30	35
3	6	9	12	15	18
1	2	3	4	5	6
10	15	20	25	30	35
3	6	9	12	15	18
1	2	3	4	5	6



10	20	30	
1	3	5	
3	9	15	

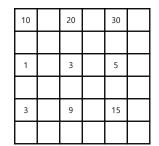


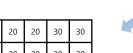




- Image pyramid upsampling: Nearest interpolation
 - 이미지에서 가로와 세로를 2(혹은 n)배 늘림
 - 픽셀값을 반복해서 빈 곳을 채움

10	20	30	
1	3	5	
3	9	15	

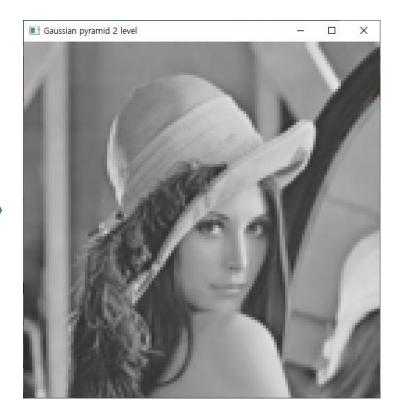




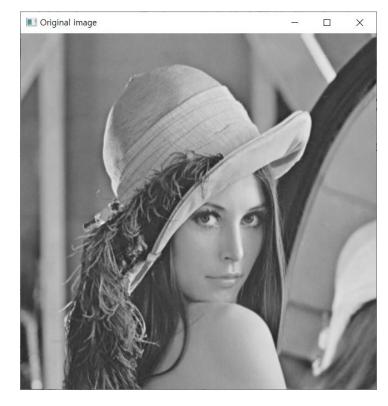
10	10	20	20	30	30
10	10	20	20	30	30
1	1	3	3	5	5
1	1	3	3	5	5
3	3	9	9	15	15
3	3	9	9	15	15







Gaussian image pyramid



Original image

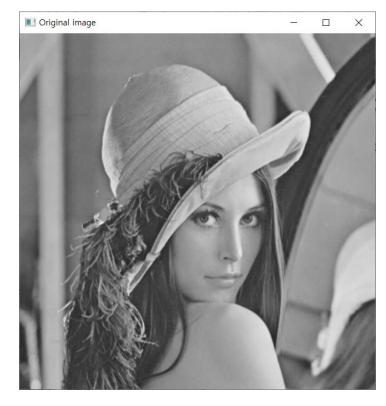


level 1



level 2

Naïve image pyramid



Original image

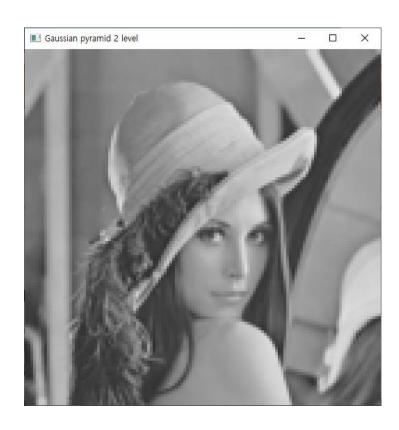


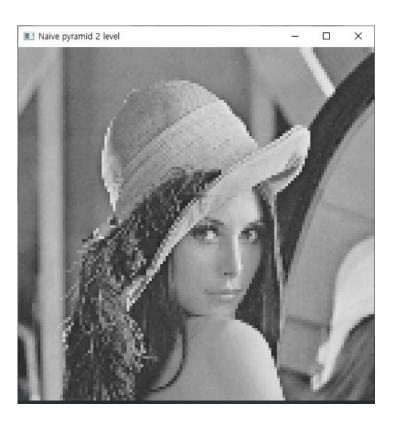
level 1



level 2

• 비교를 위해 Nearest neighbor interpolation으로 확대 후의 차이





• Downsample과 upsample을 진행한 후 차이 비교

```
__name__ == '__main__':
img = cv2.imread('Lenna.png', cv2.IMREAD_GRAYSCALE)
original_shape = img.shape
gaussian_pyramid = my_gaussian_pyramid(img, ratio=2, pyramid_len=2, filter_size=3, sigma=1)
naive_pyramid = my_naive_pyramid(img, ratio=2, pyramid_len=2)
cv2.imshow('Original image', img)
for level, g_img in enumerate(gaussian_pyramid[1:]):
    cv2.imshow('Gaussian pyramid {} level'.format(level + 1),
               q_imq)
for level, n_img in enumerate(naive_pyramid[1:]):
    cv2.imshow('Naive pyramid {} level'.format(level + 1),
               n_img)
cv2.waitKey(0)
cv2.destroyAllWindows()
```

Gaussian, Naïve pyramid

```
def my_gaussian_downsampling(src, ratio, mask):
    blurred_src = cv2.filter2D(src, -1, mask)
    downsampled_blurred_src = blurred_src[::ratio, ::ratio]
    return downsampled_blurred_src

def my_gaussian_pyramid(src, ratio, pyramid_len, filter_size, sigma):
    pyramid = [src]
    mask = cv2.getGaussianKernel(ksize=filter_size, sigma=sigma)
    mask = mask @ mask.T

for p in range(pyramid_len):
    pyramid.append(my_gaussian_downsampling(pyramid[-1], ratio, mask))

return pyramid[1:]
```

```
def my_naive_downsampling(src, ratio):
    return src[::ratio, ::ratio]

def my_naive_pyramid(src, ratio, pyramid_len):
    pyramid = [src]
    for p in range(pyramid_len):
        pyramid.append(my_naive_downsampling(pyramid[-1], ratio))

    return pyramid[1:]
```

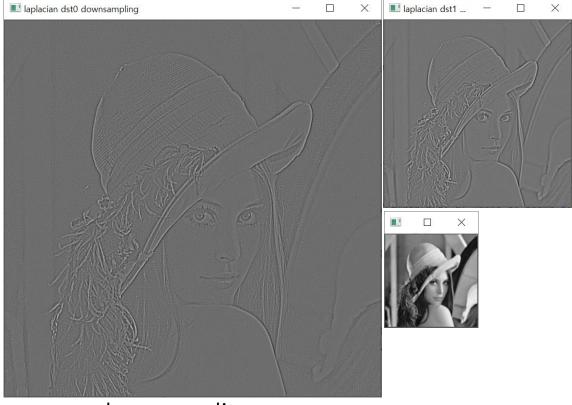
Laplacian image pyramid downsampling

- 원본 이미지에 gaussian filter 적용
- 원본 이미지 blur된 이미지 => residual 로 저장
- blur된 이미지에서 가로와 세로를 ½씩 줄임
- 짝수 번째 행과 열을 지움









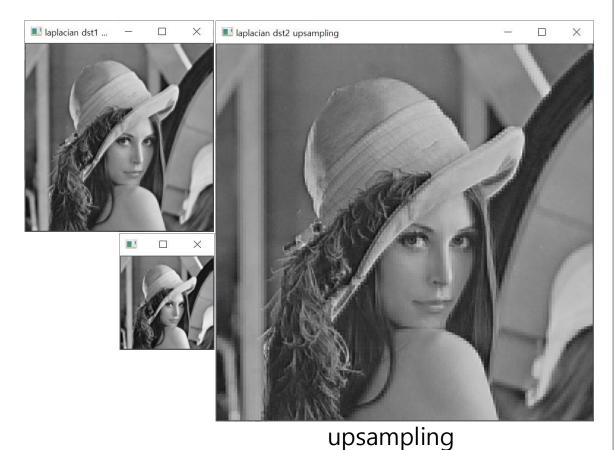
downsampling

- Laplacian image pyramid upsampling
 - 원본 이미지에서 가로와 세로를 2배 늘림
 - 픽셀값을 반복해서 빈 곳을 채움
 - residual을 이미지에 더함



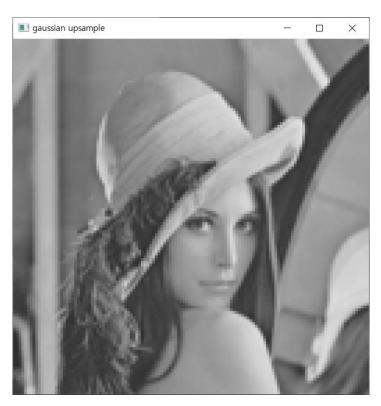




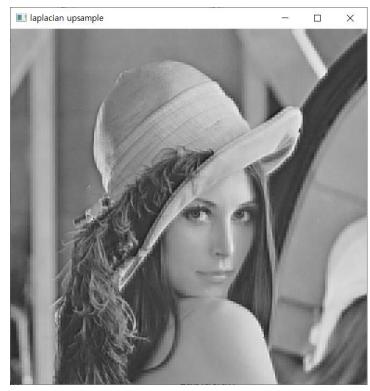








Gaussian



Laplacian

```
if __name__ == '__main__':
    img = cv2.imread('Lenna.png', cv2.IMREAD_GRAYSCALE).astype('int')
    original_shape = img.shape
    laplacian = my_laplacian_pyramid(img, ratio=2, pyramid_len=2, filter_size=3, sigma=1)
    laplacian_up = my_laplacian_upsample(laplacian, ratio=2)
    cv2.imshow('original image', img.astype('uint8'))
    cv2.imshow('laplacian upsample', laplacian_up.astype('uint8'))
    cv2.imshow('gaussian upsample', cv2.resize(laplacian[-1],
                    dsize=(0, 0), fx=2*2, fy=2*2, interpolation=cv2.INTER_NEAREST).astype('uint8'))
    cv2.waitKey(0)
    cv2.destroyAllWindows()
```

```
def my_laplacian_pyramid(src, ratio, pyramid_len, filter_size, sigma):
    laplacian = [src]

mask = cv2.getGaussianKernel(ksize=filter_size, sigma=sigma)
    mask = mask @ mask.T

for p in range(pyramid_len):
    last_img = laplacian.pop()

    filtered_last_img = cv2.filter2D(last_img.astype('uint8'), -1, mask).astype('int')
    residual_img = last_img - filtered_last_img

    laplacian.append(residual_img)
    laplacian.append(filtered_last_img[::ratio, ::ratio])

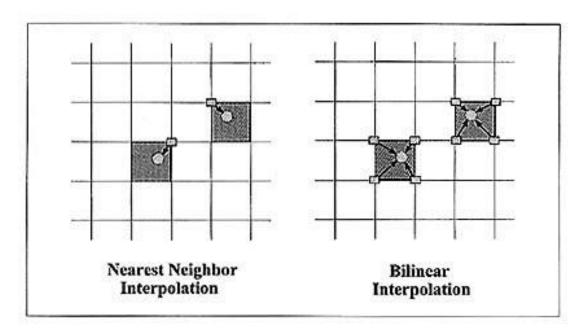
return laplacian
```

```
def my_laplacian_upsample(laplacian, ratio):
    img = laplacian[-1]

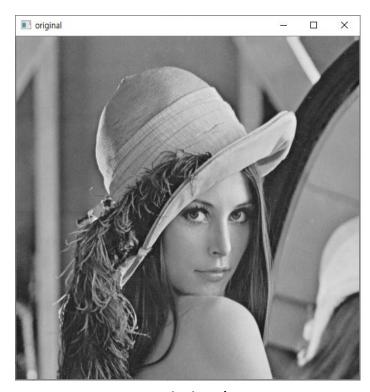
for l in laplacian[-2::-1]:
    img_up = cv2.resize(img, dsize=(0, 0), fx=ratio, fy=ratio, interpolation=cv2.INTER_NEAREST)
    img_up += l
    img = img_up

return img
```

- nearest-neighbor Interpolation
 - 이미지의 크기를 변경하거나 회전할 때 가장 가까운 지점의 픽셀값을 이용
- bilinear Interpolation
 - 값이 변할 때 선형적인 변화가 있을 것 이라는 가정 하에 픽셀값을 예측



nearest-neighbor Interpolation

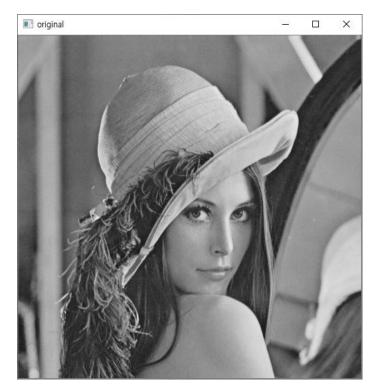


original



row, col 1/4로 줄임

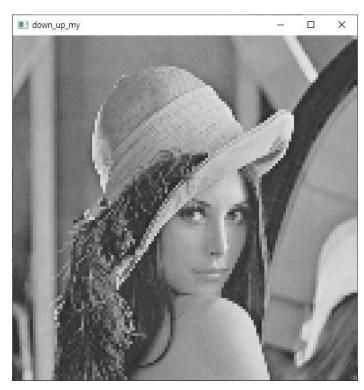
nearest-neighbor Interpolation



original



cv2.resize()



my_nearest_neighbor()

row, col 1/2로 줄인 후 다시 2배 늘림

nearest-neighbor Interpolation

```
_name__ == '__main__':
img = cv2.imread('Lenna.png', cv2.IMREAD_GRAYSCALE)
down_cv2_n = cv2.resize(img, dsize=(0,0), fx=0.5, fy=0.5, interpolation=cv2.INTER_NEAREST)
down_up_cv2_n = cv2.resize(down_cv2_n, dsize=(0, 0), fx=2.0, fy=2.0, interpolation=cv2.INTER_NEAREST)
down_my = my_resize_nearest_interpolation(img, scale=0.5)
down_up_my = my_resize_nearest_interpolation(down_my, scale=2.0)
cv2.imshow('original image', img)
cv2.imshow('down_cv2_n image', down_cv2_n)
cv2.imshow('down_up_cv2_n', down_up_cv2_n)
cv2.imshow('down_my', down_my)
cv2.imshow('down_up_my', down_up_my)
cv2.waitKey(0)
cv2.destroyAllWindows()
```

nearest-neighbor Interpolation

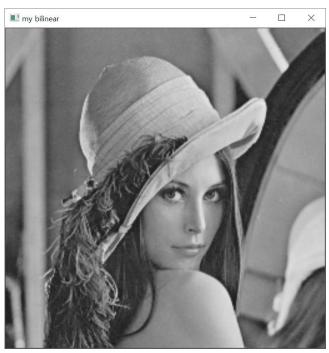
```
def my_resize_nearest_interpolation(src, scale):
   (h, w) = src.shape
   h_dst = int(h * scale + 0.5)
   w_dst = int(w * scale + 0.5)
   dst = np.zeros((h_dst, w_dst), np.uint8)
   for row in range(h_dst):
       for col in range(w_dst):
           r = min(int(row / scale + 0.5), h-1)
           c = min(int(col / scale + 0.5), w-1)
           dst[row, col] = src[r, c]
   return dst
```

과제(Bilinear Interpolation)

Bilinear Interpolation



original



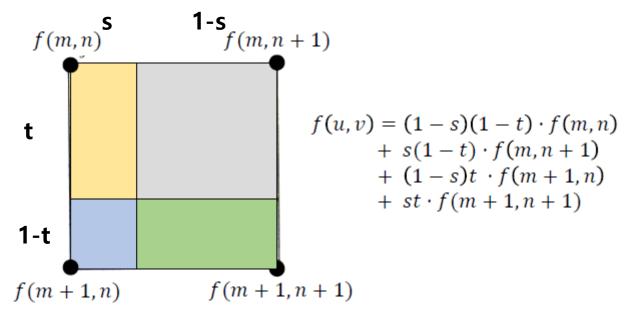
1/2 -> 원상복구



1/7 -> 원상복구

과제(Bilinear Interpolation)

Bilinear Interpolation



```
my_bilinear(src, scale):
(h, w) = src.shape
h_dst = int(h * scale + 0.5)
w_dst = int(w * scale + 0.5)
dst = np.zeros((h_dst, w_dst), np.uint8)
# TODO
# my_bilinear 완성
for row in range(h_dst):
   for col in range(w_dst):
      dst[row, col] = ???
return dst
```

과제

- my_bilinear 함수 작성
 - my_bilinear의 dst 행렬을 완성시켜 리턴
 - 보고서에 cv2의 bilinear와 결과에 큰 차이가 있는지 비교 및 설명

과제

• 제출 방법

- 코드 파일
 - 구현 결과가 포함된 python 파일(.py)
- 보고서
 - [IP]201900000_홍길동_2주차_과제.pdf
 - 보고서 양식 사용
 - PDF 파일 형식으로 제출(pdf가 아닌 다른 양식으로 제출시 감점)
- 제출 파일
 - [IP]201900000_홍길동_2주차_과제.zip
 - .py 파일과 pdf 보고서를 하나의 파일로 압축한 후, 양식에 맞는 이름으로 제출

출석체크

• Zoom 퇴장 전, [학번 이름]을 채팅창에 올린 후 퇴장해 주시기 바랍니다.

QnA