[Intel] 엣지 AI SW 아카데미

절차지향 프로그래밍

OpenCV 없이 Python으로 구현한 GrayScale Image Processing

이지원

프로젝트 개요

• 구현 목적

- ✓ OpenCV 없이 Python으로 구현한 GrayScale Image Processing
- ✓ 개발 기간: 2024.3.20~3.22 (C언어 버전 포팅)

• 개발 환경

- ✓ OS: Windows 11, Rocky9
- ✓ Tool : PyCharm 2023.3.4
- ✓ Language : Python

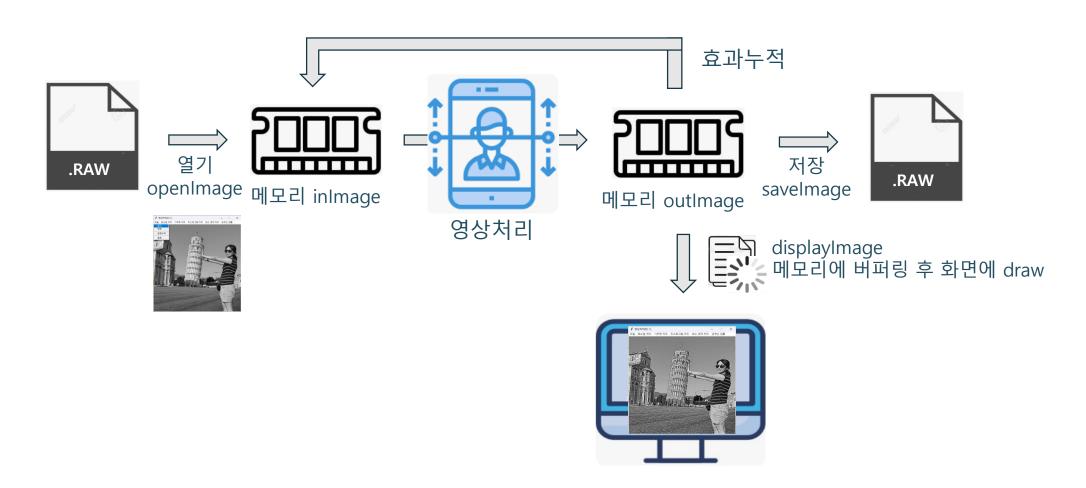
• 주요 기능

- ✓ 화소점 처리
- ✓ 기하학 처리
- ✓ 히스토그램 처리
- ✓ 화소 영역 처리
- ✓ 경계선 검출

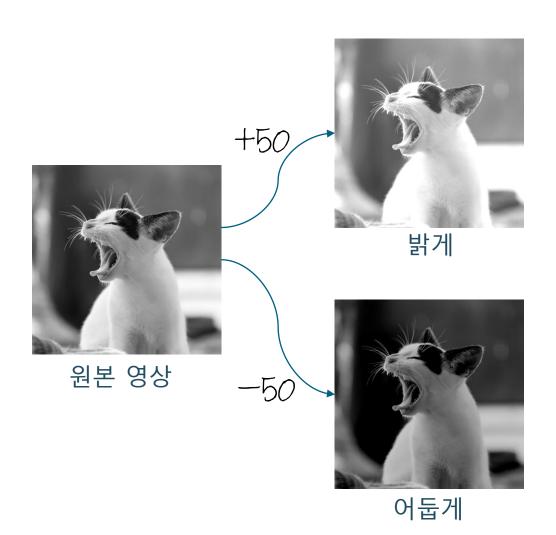




프로그램 구조



1. 화소점 처리 ► 산술연산



✓ 화소점 처리란?

화소 점의 원래 값을 기준으로 화소 값을 변경하는 기술

1. 덧셈 연산

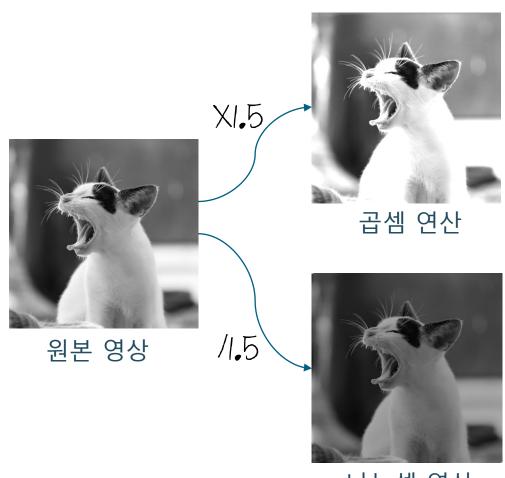
→ 이미지를 밝게

2. 뺄셈 연산

→ 이미지를 어둡게

px = inImage[i][k] + value

1. 화소점 처리 ▶ 산술연산



나눗셈 연산

3. 곱셈 연산

```
→ 이미지를 밝게
px = int(inImage[i][k] * val)
```

4. 나눗셈 연산

```
→ 이미지를 어둡게

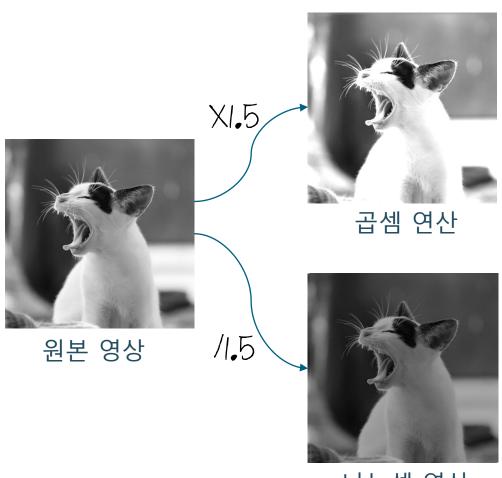
px = int(inImage[i][k] / val)

if (px > 255) :
    outImage[i][k] = 255

elif(px < 0) : 예외처리
    outImage[i][k] = 0

else :
    outImage[i][k] = px
```

1. 화소점 처리 ▶ 산술연산



나눗셈 연산

3. 곱셈 연산

```
→ 이미지를 밝게
px = int(inImage[i][k] * val)
```

4. 나눗셈 연산

```
→ 이미지를 어둡게

px = int(inImage[i][k] / val)

if (px > 255) :
    outImage[i][k] = 255

elif(px < 0) : 예외처리
    outImage[i][k] = 0

else :
    outImage[i][k] = px
```

1. 화소점 처리 ► 논리연산



원본 영상



AND 128



OR 128



XOR 128



NOT (반전)

5. AND 연산

px = inImage[i][k] & val

6. OR 연산

px = inImage[i][k] | val

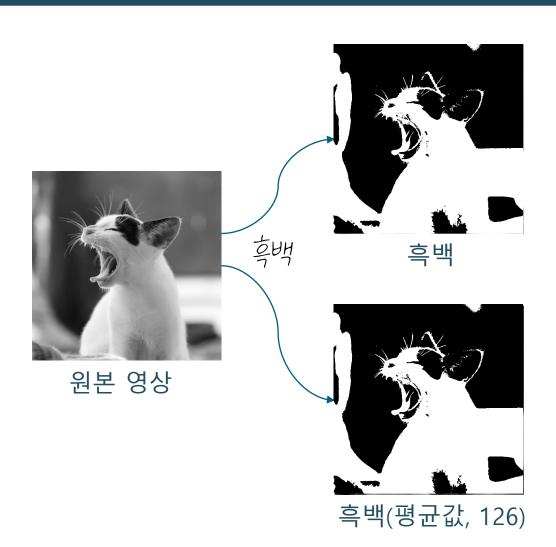
7. XOR 연산

→ 입력이 다를 때만 1로 px = inImage[i][k] ^ val

8. NOT 연산 (반전)

→ 검정색은 흰색으로, 흰색은 검정색으로 outImage[i][k] = 255 - inImage[i][k]

1. 화소점 처리 ▶ 흑백 (이진화)



✓ 경계 값을 이용해 값이 두 개만 있는 영상으로 변환

Output(q) =
$$\begin{cases} 255 & Input(p) \ge T \\ 0 & Input(p) < T \end{cases}$$

9. 흑백

10. 흑백(평균값)

1. 화소점 처리 ▶ 흑백 (이진화)



원본 영상



흑백(중앙값, 113)

11. 흑백(중앙값)

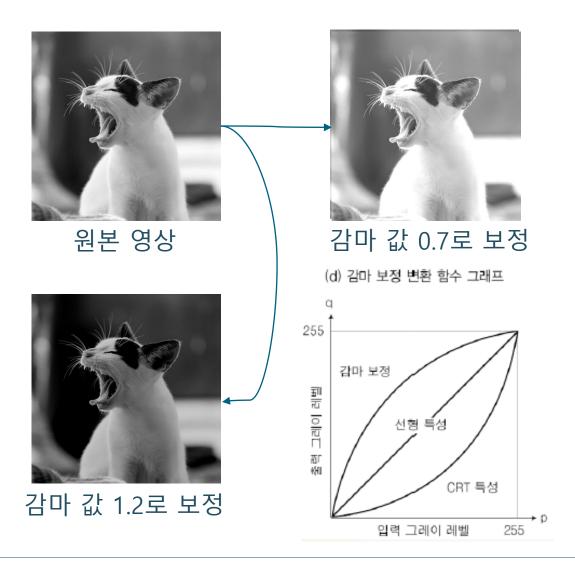
```
→ T= 중앙값

for i in range(inH):
    for k in range(inW):
        array.append(inImage[i][k])
array.sort()

if (inImage[i][k] < median):
    outImage[i][k] = 0

else:
    outImage[i][k] = 255
```

1. 화소점 처리 ▶ 감마보정



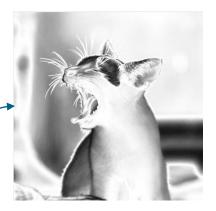
12. 감마보정

- ✓ 인간의 시각이 비선형적이기 때문에 비선형 전 달 함수를 거쳐 빛의 강도에 변화를 주는 과정
- ✓ 함수의 감마 값에 따라 밝기 조정
- ✓ 감마 값이 1보다 크면 영상이 어두워지고,1보다 작으면 영상이 밝아짐

```
px = inImage[i][k]
outImage[i][k] = int(255.0 * (px / 255.0) ** (val))
감마 값
```

1. 화소점 처리 ▶ 파라볼라





파라볼라 CAP 보정



파라볼라 CUP 보정

✓ 영상에 입체감을 줌

13. 파라볼라 CAP

✓ 밝은 곳 입체형

```
px = inImage[i][k]
val = 255.0 - 255.0 * pow((px / 128.0 - 1.0), 2)
```

14. 파라볼라 CUP

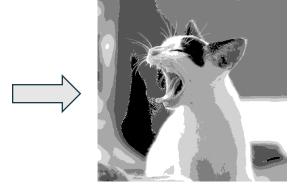
✓ 어두운 곳 입체형

```
px = inImage[i][k]
val = 255.0 * pow((px / 128.0 - 1.0), 2)
```

1. 화소점 처리 ▶ 포스터라이징







6단계로 변환된 영상

15. 포스터라이징

✓ 명암 값의 범위를 경계 값으로 축소

```
for i in range(val-1): # 영역 입력값에 비례하여 활당

for j in range(inH):

for k in range(inW):

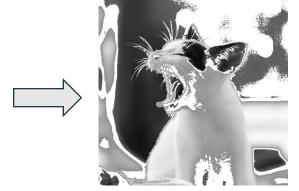
if (inImage[j][k] > (interval * i) and inImage[j][k] < interval * (i + 1)):

outImage[j][k] = interval * (i+1)
```

1. **화소점 처리** ▶ 범위 강조 변환





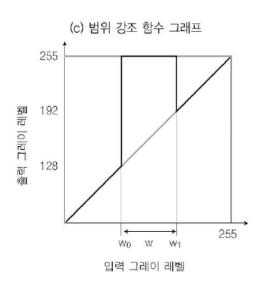


강조 변환 W0=100, W1=140

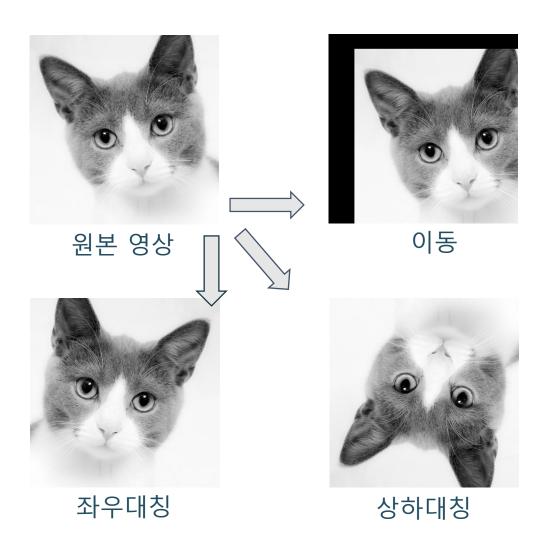
16. 범위 강조 변환

✓ 일정 범위의 화소만 강조하는 변환

```
px = inImage[i][k]
if (px >= start and px <= end) :
    outImage[i][k] = 255
else :
    outImage[i][k] = px</pre>
```



2. 기하학 처리



1. 이동

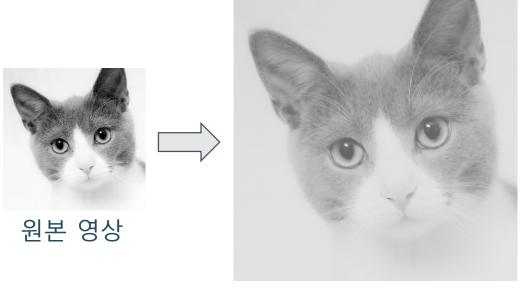
```
for i in range(inH) :
    for k in range(inW) :
        x = k - moveX
        y = i - moveY
        if (x >= 0 and x < inW and y>=0 and y<inH)
            outImage[i][k] = inImage[y][x]</pre>
```

2. 좌우대칭

✓ 세로축을 중심으로 뒤집음 outImage[i][k] = inImage[i][outW - 1 - k]

3. 상하대칭

✓ 가로축을 중심으로 뒤집음 outImage[i][k] = inImage[inH - 1 - i][k]

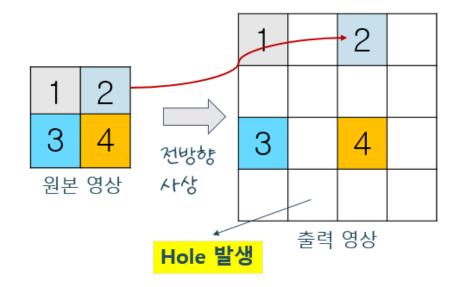


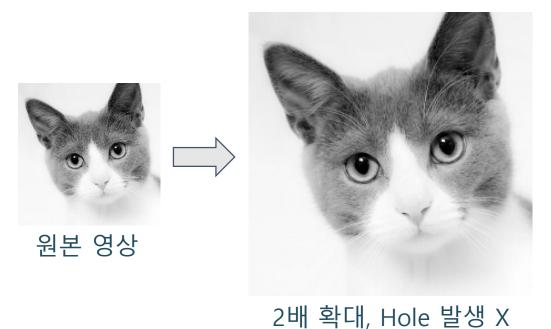
2배 확대, Hole 발생

outImage[i*scale][k*scale] = inImage[i][k]
outImage[i*scale+1][k*scale+1] = inImage[i][k]

4. 확대(포워딩)

- ✓ 전방향 사상
- ✓ Hole 문제: 임의의 화소가 목적 영상의 화소에 사상되지 않음



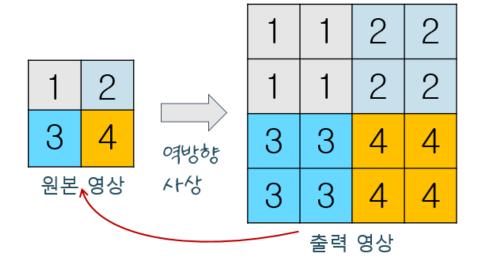


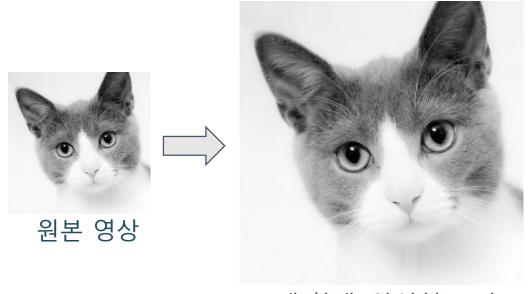
in page (autu)

```
for i in range(outH) :
   for k in range(outW) :
     outImage[i][k] = inImage[int(i/scale)][int(k/scale)]
```

5. 확대(백워딩)

✓ 역방향 사상: 홀 문제가 일어나지 않음





2배 확대, 양선형 보간

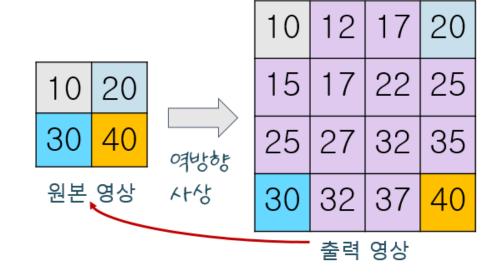
```
if (i_H < 0 or i_H >= (inH - 1) or i_W < 0 or i_W >= (inW - 1)):
    outImage[i][k] = 255

else : # 소수점 값 보간하기
    C1 = float(tempImage[i_H][i_W])
    C2 = float(tempImage[i_H][i_W + 1])
    C3 = float(tempImage[i_H + 1][i_W + 1])
    C4 = float(tempImage[i_H + 1][i_W])

newValue = int(C1 * (1 - s_H) * (1 - s_W) + C2 * s_W * (1 - s_H) + C3 * s_W * s_H + C4 * (1 - s_W) * s_H)
    outImage[i][k] = newValue
```

6. 확대(양선형 보간법)

✓ 양선형 보간법: 화소당 선형 보간을 세 번하여, 가장 가까운 화소 네 개에 가중치를 곱한 값을 합해서 얻음



2. 기하학 처리 ▶ 축소



원본 영상

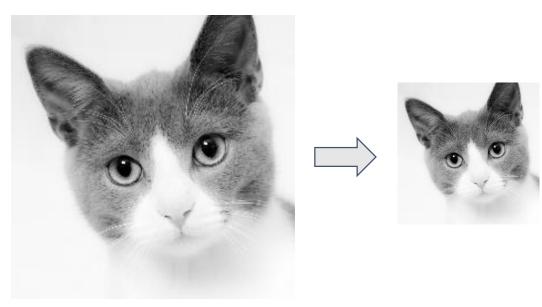
```
for i in range(inH) :
   for k in range(inW) :
     outImage[int(i/scale)][int(k/scale)] = inImage[i][k]
```

7. 축소

✓ 에일리어싱: 영상의 크기를 많이 축소하면, 세부 내용을 상실하게 되는 현상



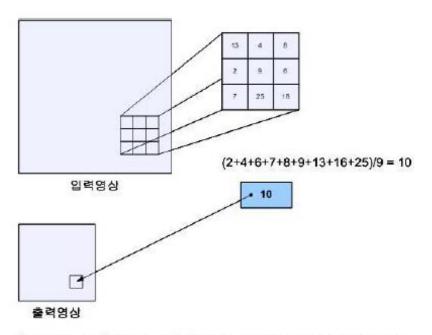
2. 기하학 처리 ▶ 축소



원본 영상

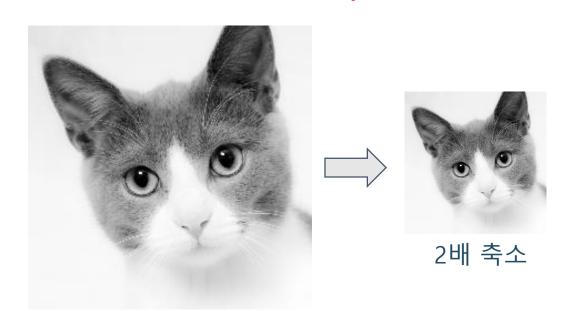
```
sum, avg = [0] * 2
for x in range(scale):
    for y in range(scale):
        sum += inImage[i+x][k+y]
avg = int(sum/(scale*scale))
outImage[int(i/scale)][int(k/scale)] = avg
```

8. 축소 (평균값)



[그림 8-29] 평균 표현을 이용한 서브 샘플링의 동작

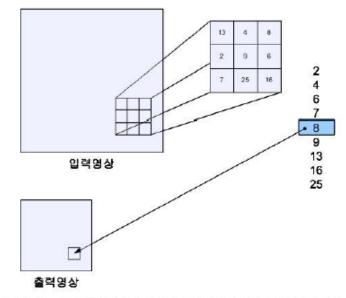
2. 기하학 처리 ▶ 축소



원본 영상

```
number = 0
for x in range(scale):
    for y in range(scale):
        array[number] = inImage[i+x][k+y]
        number += 1
array.sort()
med = array[int(scale*scale/2)]
outImage[int(i/scale)][int(k/scale)] = med
```

9. 축소 (중앙값)



[그림 8-28] 미디언 표현을 이용한 서브 샘플링 동작 과정

2. 기하학 처리 ▶ 회전







원본 영상

전방향사상 시 홀 문제 발생 원점 기준 회전

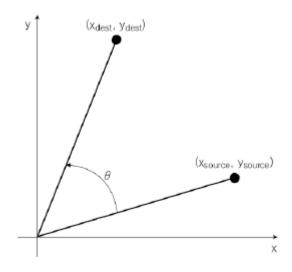
```
xs = i
ys = k
xd = (int)(math.cos(radian) * xs - math.sin(radian) * ys)
yd = (int)(math.sin(radian) * xs + math.cos(radian) * ys)

if ((0 <= xd and xd < outH) and (0 <= yd and yd < outW)) :
    outImage[xd][yd] = inImage[xs][ys]</pre>
```

10. 회전

✓ 회전: 영상을 특정한 각도만큼 회전시키는 것

$$\begin{bmatrix} x_{dest} \\ y_{dest} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \cos \theta & -\sin \theta \\ \sin \theta & \cos \theta \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_{source} \\ y_{source} \end{bmatrix}$$



[그림 9-6] 회전 변환하여 좌표 변화



원본 영상

```
45도 회전
```

중심점을 기준 회전

```
cx = int(inH / 2)
cy = int(inW / 2)

xs = int(math.cos(radian) * (xd - cx) + math.sin(radian) * (yd - cy))
ys = int(-math.sin(radian) * (xd - cx) + math.cos(radian) * (yd - cy))
if ((0 <= xs and xs < outH) and (0 <= ys and ys < outW)) :
    outImage[xd][yd] = inImage[xs][ys]</pre>
```

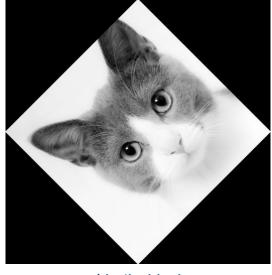
11. 회전 (중앙, 백워딩)

- ✓ 영상의 중심점을 기준으로 회전한 결과 보이는부분이 줄어드는 것을 방지
- ✓ 역방향 사상: 홀 문제가 일어나지 않음
- ✔ 영상의 중심점이 (Cx, Cy)이고, 역방향 사상을 고려한 공식

$$\begin{bmatrix} x_{source} \\ y_{source} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \cos \theta & \sin \theta \\ -\sin \theta & \cos \theta \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_{dest} - C_x \\ y_{dest} - C_y \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} C_x \\ C_y \end{bmatrix}$$



45도 회전



원본 영상

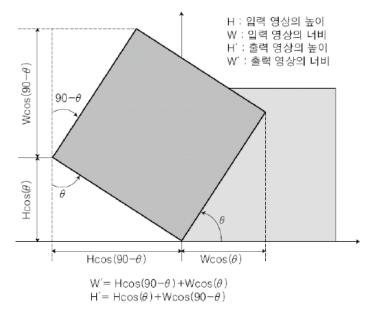
확대 회전

```
outH = int(inH * math.cos(radian2) + inW * math.cos(radian))
outW = int(inH * math.cos(radian) + inW * math.cos(radian2))
centerX = int(outH / 2)
centerY = int(outW / 2)

xs = int(math.cos(radian) * (xd - centerX) + math.sin(radian) * (yd - centerY))
ys = int(-math.sin(radian) * (xd - centerX) + math.cos(radian) * (yd - centerY))
if ((0 <= xs and xs < inH) and (0 <= ys and ys < inW)) :
    outImage[xd][yd] = inImage[xs][ys]</pre>
```

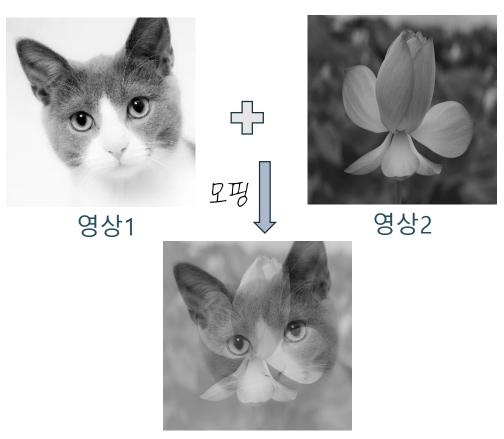
12. 회전 (확대)

- ✓ 영상의 크기를 고려한 회전 변환
- ✓ 잘려 나가는 부분이 없게 출력 영상 크기 계산



[그림 9-14] 회전 기하학적 변환의 출력 영상 크기

2. 기하학 처리 ▶ 모핑

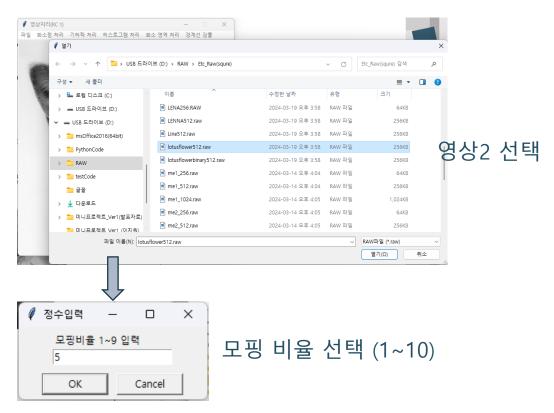


5:5로 모핑

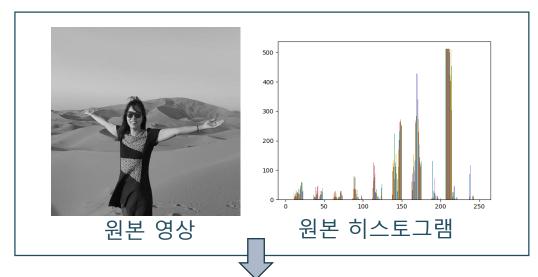
outImage[i][k] = int((inImage[i][k] * (10. - morRate) / 10.))

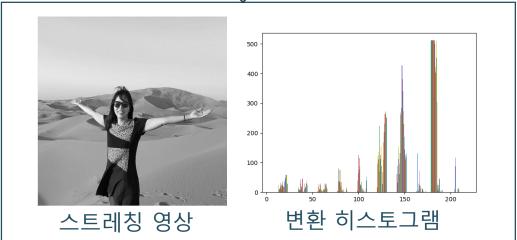
13. 모핑

✓ 영상을 서서히 다른 영상으로 변환하는 기술



3. 히스토그램 처리 ▶ 스트레칭





✓ 히스토그램? 관측한 데이터가 분포된 특징을 한 눈에 볼 수 있도록 기둥 모양으로 나타낸 것

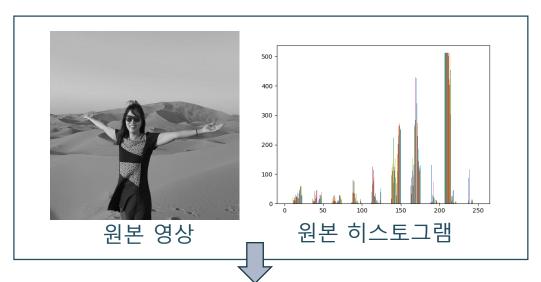
1. 히스토그램 스트레칭

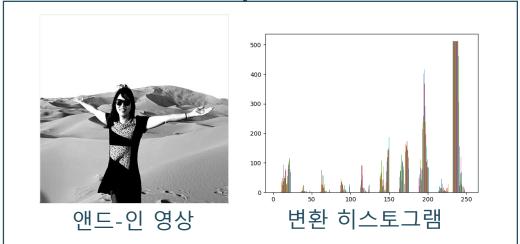
✓ 명암 대비를 향상시키는 연산

$$new\ pixel = \frac{old\ pixel - low}{high - low} \times 255$$

- old pixel은 원 영상 화소의 명도 값
- new pixel은 결과 영상 화소의 명도 값
- low는 히스토그램의 최저 명도 값
- high는 히스토그램의 최고 명도 값

3. 히스토그램 처리 ▶ 앤드-인





2. 히스토그램 앤드-인

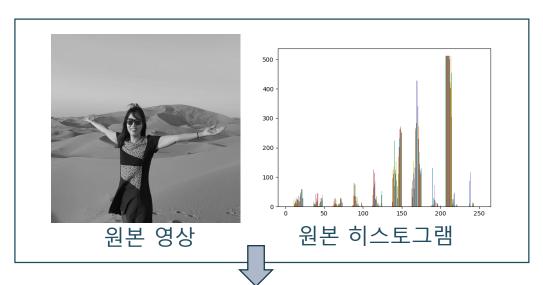
✓ 두 개의 임계 값을 사용하여 히스토스램의 분포를 좀더 균일하게 만듬

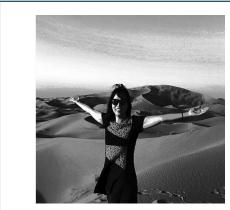
$$\operatorname{new \ pixel} = \begin{cases} 0 & old \ pixel \leq low \\ \frac{old \ pixel - low}{high - low} \times 255, low \leq old \ pixel \leq high \\ 255 & \operatorname{high} \leq \operatorname{old \ pixel} \end{cases}$$

```
high -= 50
low += 50

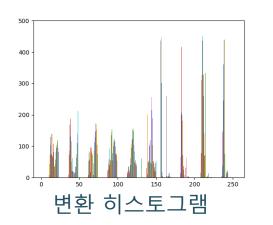
old = inImage[i][k]
new = int(float(old - low) / float(high - low) * 255.0)
outImage[i][k] = new
```

3. 히스토그램 처리 ▶ 히스토그램 평활화





평활화 영상



3. 히스토그램 평활화

- ✓ 분포가 빈약한 영상을 균일하게 만듬
- ✓ 영상의 밝기 분포를 재분배하여 명함 대비 최대
- ✓ 1단계 : 히스토그램 빈도수 세기
 histo[inImage[i][k]] += 1
- ✓ 2단계 : 누적히스토그램 생성
 sumHisto[i] = sumHisto[i 1] + histo[i]
- ✔ 3단계 : 정규화된 히스토그램 생성

```
normalHisto[i] = sumHisto[i] * (1.0 / (inH * inW)) * 255.0
```

✓ 4단계: 입력 이미지를 정규화된 값으로 치환
outImage[i][k] = int(normalHisto[inImage[i][k]])

4. 화소 영역 처리

✓ 원래 화소와 이웃한 각 화소의 가중치를 곱 한 합을 출력 화소로 생성

Output
$$_pixel[x, y] = \sum_{m=(x-k)}^{x+k} \sum_{n=(y-k)}^{y+k} (I[m, n] \times M[m, n])$$

- Output_pixel[x, y]: 회선 처리로 출력한 화소
- I[m, n]: 입력 영상의 화소
- M[m, n]: 입력 영상의 화소에 대응하는 가중치

I_1	I ₂	I₃
I_4	I_5	I_6
I_7	I ₈	I_9

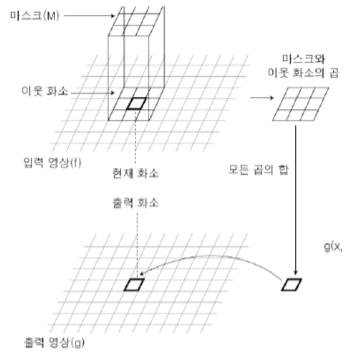
M ₁	M ₂	Мз
M_4	M ₅	M ₆
M_7	M ₈	M ₉

(a) 입력 영상

(b) 회선 마스크

출력 픽셀 값 :

✓ 가중치를 포함한 회선 마스크가 이동하면서 수행

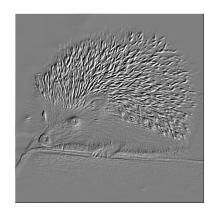


[그림 6-7] 디지털 영상에서 회선을 처리하는 과정

4. 화소 영역 처리 ▶ 엠보싱







결과 영상

```
mask = [[-1.0, 0.0, 0.0], # 엠보싱 마스크
[0.0, 0.0, 0.0],
[0.0, 0.0, 1.0]]
```

엠보싱

1. 엠보싱

✓ 적절하게 구분된 경계선으로 영상이 양각된 것처럼 느껴짐

```
# ** 회선 연산 **

for i in range(inH) :

for k in range(inW) :

# 마스크(3x3) 와 한점을 중심으로 한 3x3을 곱하기

S = 0.0 # 마스크 9개와 입력값 9개를 각각 곱해서 합한 값.

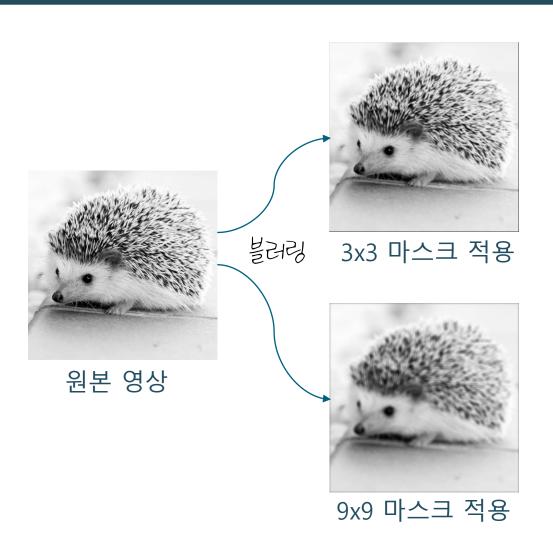
for m in range(3):

for n in range(3):

S += tmpInImage[i + m][k + n] * mask[m][n]

tmpOutImage[i][k] = S
```

4. 화소 영역 처리 ▶ 블러링



2. 블러링(3x3), (9x9)

- ✓ 영상의 세밀한 부분을 제거하여 영상을 흐리거 나 부드럽게 하는 기술
- ✓ 영상의 세밀한 부분은 고주파 성분인데, 고주파 성분을 제거해 줌.
- ✓ 블러링 회선 마스크는 모든 계수가 양수로 전체 합은 1

```
[1./81, 1./81, 1./81, 1./81, 1./81, 1./81, 1./81, 1./81, 1./81],
                                          [1./81, 1./81, 1./81, 1./81, 1./81, 1./81, 1./81, 1./81, 1./81],
mask = [[1./9, 1./9, 1./9],
                                          [1./81, 1./81, 1./81, 1./81, 1./81, 1./81, 1./81, 1./81, 1./81],
                                          [1./81, 1./81, 1./81, 1./81, 1./81, 1./81, 1./81, 1./81, 1./81, 1./81],
          [1./9, 1./9, 1./9],
                                          [1./81, 1./81, 1./81, 1./81, 1./81, 1./81, 1./81, 1./81, 1./81, 1./81],
          [1./9, 1./9, 1./9]]
                                          [1./81, 1./81, 1./81, 1./81, 1./81, 1./81, 1./81, 1./81, 1./81],
                                          [1./81, 1./81, 1./81, 1./81, 1./81, 1./81, 1./81, 1./81, 1./81, 1./81],
                                          [1./81, 1./81, 1./81, 1./81, 1./81, 1./81, 1./81, 1./81, 1./81]]
         3x3 마스크
```

9x9 마스크

[[1./81, 1./81, 1./81, 1./81, 1./81, 1./81, 1./81, 1./81, 1./81, 1./81],

4. 화소 영역 처리 ▶ 샤프닝

3. 샤프닝

- ✓ 영상의 상세한 부분을 더욱 강조하여 표현
- ✓ 상세한 부분은 고주파 성분이므로, 저주파 성분 을 제거하면 샤프닝 효과







원본 영상

결과 영상

4. 고주파 샤프닝

- ✓ 고주파 통과 필터링: 낮은 주파수 성분이 제거 되어 경계선이 확연하게 보임
- ✓ 고주파 강조: 중요 성분이 남은 채 경계선 부분 이 강조됨





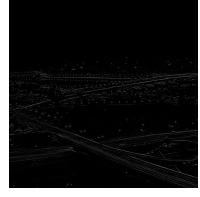


고주파 강조

5. 경계선 검출 ▶ 에지 검출기



원본 영상



수직 에지 검출

```
mask = [[0.0, 0.0, 0.0],

[-1.0, 1.0, 0.0],

[0.0, 0.0, 0.0]]
```

✓ 에지(edge)

- 디지털 영상의 밝기가 높은 값에서 낮은 값
 으로 변하는 지점
- 영상을 구성하는 객체 간의 경계(=경계선)

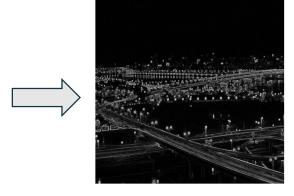
1. 에지 검출기 : 수직 에지 검출

✓ 화소 간의 차이를 이용하는 것

5. 경계선 검출 ▶ 유사 연산자







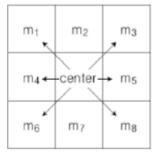
유사연산자로 에지 검출

```
for m in range(3):
    for n in range(3):
        if (math.fabs(tmpInImage[i + 1][k + 1] - tmpInImage[i + n][k + m]) >= max):
            max = math.fabs(tmpInImage[i + 1][k + 1] - tmpInImage[i + n][k + m])
tmpOutImage[i][k] = max
```

- ✓ 간단한 에지 추출 기법
 - 연산 자체가 간단하고 빠름
 - 유사 연산자(Homogeneity Operator)와 차 연산자(Difference Operator)가 있음

2. 유사 연산자

- ✓ 가장 단순한 에지 검출 방법
- ✓ 뺄셈연산이 여러 번 수행되어 계산 시간이 많이 소요

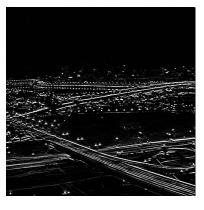


New Pixel = max(|center-m1|...|center-m8|) 총 8번 수행

5. 경계선 검출 ▶ 차 연산자







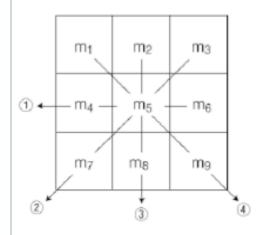
원본 영상

차연산자로 에지 검출

```
temp = math.fabs(tmpInImage[i][k] - tmpInImage[i + 2][k + 2])
if (temp >= max) :
    max = temp
temp = math.fabs(tmpInImage[i][k + 1] - tmpInImage[i + 2][k + 1])
if (temp >= max) :
    max = temp
temp = math.fabs(tmpInImage[i][k + 2] - tmpInImage[i + 2][k])
if (temp >= max) :
    max = temp
temp = math.fabs(tmpInImage[i + 1][k] - tmpInImage[i + 1][k + 1])
if (temp >= max) :
    max = temp
tmpOutImage[i][k] = max
```

3. 차 연산자

- ✔ 유사 연산자의 계산 시간이 오래 걸리는 단점을 보안
- ✓ 뺄셈 연산이 화소당 네 번으로 연산 시간이 빠름



5. 경계선 검출 ▶ 로버츠(Roberts)







로버츠 행 검출 마스크로 에지 검출

- ✓ 미분을 이용한 에지 검출 방법
 - 영상의 에지는 화소의 밝기 값이 급격히 변하는 부분
 - 함수의 변화분을 찾는 미분 연산이 이용됨

4. 로버츠 마스크

- ✓ 1차 미분을 이용한 회선 마스크
- ✓ 장점: 크기가 작아 빠른 속도로 동작
- ✓ 단점 : 돌출된 값을 잘 평균할 수 없으며, 잡음에 민감함

5. 경계선 검출 ▶ 소벨(Sobel)







소벨 행 검출 마스크로 에지 검출

5. 소벨 마스크

- ✓ 1차 미분을 이용한 회선 마스크
- ✓ 장점: 돌출된 값을 비교적 잘 평균화 함.
- ✓ 단점: 대각선 방향에 놓인 에지에 더 민감하게 반응함

5. 경계선 검출 ▶ 라플라시안







라플라시안 회선 마스크 로 에지 검출

✓ 2차 미분을 이용한 에지 검출

- 장점: 미분을 한번 더 수행하므로, 1차 미분의 단점(에지가 있는 영역을 지날 때 민감하게 반 응)을 완화시킴
- 단점: 고립된 잡음에 민감하고, 윤곽의 강도만 검 출하지 방향은 구하지 못함.

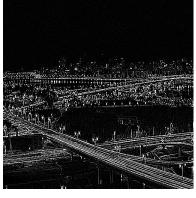
6. 라플라시안 연산자

- ✓ 대표적인 2차 미분 연산자로, 에지 검출 성능이 우수함
- ✓ 에지의 방향은 검출하지 못하고, 실제보다 많은 에 지를 검출

5. 경계선 검출 ▶ LoG







원본 영상

LoG로 검출된 에지

7. LoG(Laplacian of Gaussian) 연산자

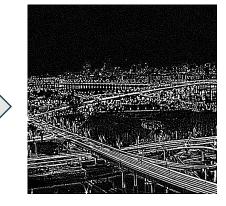
- ✓ 2차 미분 이용한 회선 마스크
- ✓ 잡음에 민감한 라플라시안의 문제를 해결하기 위해 만듦.
- ✓ 계산 시간이 많이 소요됨
- ✓ LoG 연산자 공식

LoG(x, y) =
$$\frac{1}{\pi \sigma^4} \left[1 - \frac{(x^2 + y^2)}{2\sigma^2} \right] - e^{\frac{-(x^2 + y^2)}{2\sigma^2}}$$

5. 경계선 검출 ▶ DoG







DoG로 검출된 에지



8. DoG(Difference of Gaussians) 연산자

- ✓ 2차 미분 이용한 회선 마스크
- ✓ 계산 시간이 많이 걸리는 LoG의 단점 보완 위해 등장

```
mask = [[0.0, 0.0, -1.0, -1.0, -1.0, 0.0, 0.0],
        [0.0, -2.0, -3.0, -3.0, -3.0, -2.0, 0.0],
        [-1.0, -3.0, 5.0, 5.0, 5.0, -3.0, -1.0],
        [-1.0, -3.0, 5.0, 16.0, 5.0, -3.0, -1.0],
        [-1.0, -3.0, 5.0, 5.0, 5.0, -3.0, -1.0],
        [0.0, -2.0, -3.0, -3.0, -3.0, -2.0, 0.0],
        [0.0, 0.0, -1.0, -1.0, -1.0, 0.0, 0.0]]

# 마스크(7x7)와 한점을 중심으로 한 7x7 곱하기
S = 0.0 # 마스크 81개와 입력값 81개를 각각 곱해서 합한 값.
for m in range(7):
        for n in range(7):
        S += tmpInImage[i + m][k + n] * mask[m][n]
tmpOutImage[i][k] = S
```

마무리

- 느낀 점
 - 영상 처리의 종류와 구현 방법에 대한 알게 됨
 - 라이브러리가 제공하는 기능을 low level로 구현함으로써 자신감을 얻음
 - C언어 버전을 Python 언어로 포팅하여 개발 시간 차이에 대해 비교
- 부족한 점
 - 컬러 이미지 영상 처리 불가능
 - 다양한 경우의 테스트 및 Error handling 필요
- 발전 방향 구현 내용
 - C++로 구현
 - Ctrl+Z (취소하기) 기능 구현

감사합니다

