강원대학교 AI 소프트웨어학과

데이터 전처리

- 이미지 데이터 -



이미지 데이터의 구조

이미지 데이터

• 이미지 데이터는 일반적으로 픽셀(pixel)의 그리드로 구성되며, 픽셀(pixel)은 이미지의 가장 작은 구성 단위임

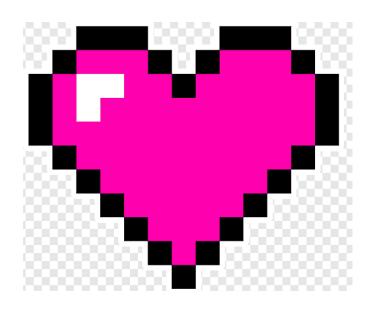
• 픽셀 구성

이미지는 픽셀(pixel)이라 불리는 작은 점들의 집합으로 구성됨 각 픽셀은 이미지의 한 부분의 색과 밝기를 나타냄

• 픽셀 배열

픽셀들은 일반적으로 2차원 격자 또는 그리드 형태의 배열로 구성됨 이미지의 해상도는 그리드의 크기로 결정되며, 예를 들어 1920x1080 해상도는 가로 1920픽셀, 세로 1080픽셀을 의미함

• 이미지 데이터는 일반적으로 픽셀의 그리드로 구성되며, 각 픽셀은 이미지의 가장 작은 구성 단위임



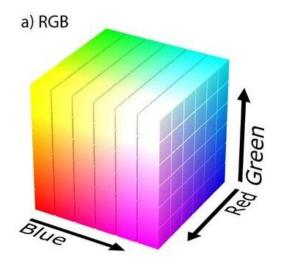
픽셀 한칸: 하나의 네모난 점

그리드 or window : 전체 이미지의 가로 세로

길이 정보

이미지 데이터

- 대부분의 디지털 화면과 카메라는 RGB 색상 모델을 기반으로 작동
- RGB는 Red (빨강), Green (녹색), Blue (파랑)의 약자로, 이 세 가지 기본 색을 조합하여 다양한 색을 표현함
- 0부터 255의 색상의 전체 강도를 2차원의 배열에 나타내며, 이를 통해 색을 표현할 수 있음(R, G, B)





이미지 데이터의 구조

이미지 데이터

• 컴퓨터로 표현 하는 이미지 데이터



```
무작위 생성값으로 이미지 만들기
```

해당 이미지의 수치 값

이미지 데이터

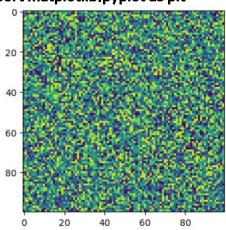
컴퓨터로 표현 하는 이미지 데이터

Python version = 3.11.3

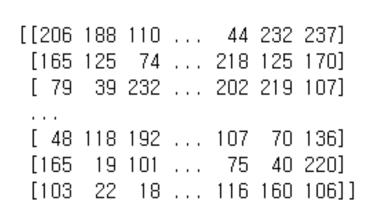
Opencv 설치 → pip install opencv-python, 그래프를 그려주는 패키지 → pip install matplotlib

import cv2

import matplotlib.pyplot as plt



무작위 생성값으로 이미지 만들기(BGR)



random_image = np.random.randint(0, 256, (100, 100), dtype=np.uint8)

plt.imshow(random_image) # 보라 → 파랑 → 초록 → 노랑

plt.figure(figsize=(12, 4))

plt.show()

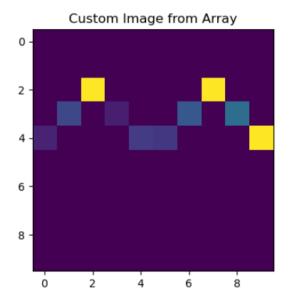
해당 이미지의 수치 값

이미지 데이터

• 배열을 활용해 이미지 생성

```
data = np.array([
    [0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0],
    [0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0],
    [0, 0, 255, 0, 0, 0, 0, 255, 0, 0],
    [0, 55, 0, 21, 0, 0, 70, 0, 92, 0],
    [25, 0, 0, 0, 45, 41, 0, 0, 0, 255],
    [0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0],
    [0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0],
    [0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0],
    [0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0],
    [0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0]
])
```

plt.figure(figsize=(12, 4)) #공간 부여(inch) plt.imshow(data) plt.title("Custom Image from Array") plt.show()

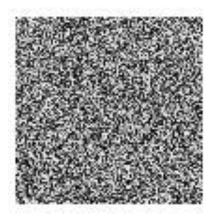


데이터 값	컬러맵
0	어두운 파랑
10	파랑
128	연두~노랑
255	밝은 노랑

이미지 데이터

• 컴퓨터로 표현 하는 이미지 데이터

```
random_image = np.random.randint(0, 256, (100, 100), dtype=np.uint8)
RGB_image = cv2.cvtColor(random_image, cv2.COLOR_BGR2RGB)
plt.figure(figsize=(12, 4))
plt.imshow(RGB_image)
plt.show()
```



```
array([[ 5,  4,  45, ..., 158, 148, 99],

[ 52, 189, 205, ..., 94,  5, 252],

[164, 117, 137, ..., 61, 223, 128],

...,

[ 64, 161, 239, ..., 29, 159, 95],

[ 94, 139, 156, ..., 143, 78, 17],

[ 155, 84, 143, ..., 51, 211, 186]], dtype=uint8)
```

무작위 생성값으로 이미지 만들기(RGB)

해당 이미지의 수치 값

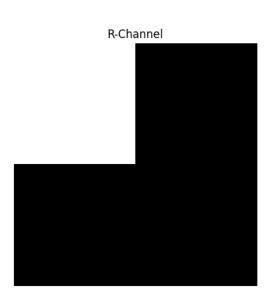
이미지 데이터의 구조

이미지 데이터

```
H, W = 10, 10

R = np.zeros((H, W), dtype=np.uint8)
R[0:5, 0:5] = 255

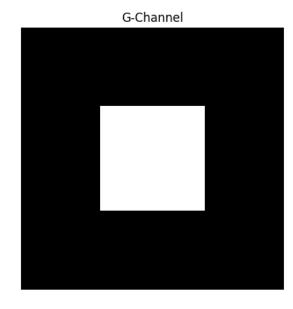
# 1. R 채널 (Grayscale)
plt.figure(figsize=(20, 4))
plt.imshow(R, cmap='gray')
plt.title('R-Channel')
plt.show()
```



이미지 데이터의 구조

이미지 데이터

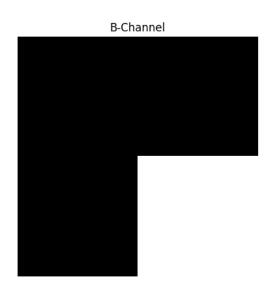
```
G = np.zeros((H, W), dtype=np.uint8)
G[3:7, 3:7] = 255
# 2. G 채널 (Grayscale)
plt.figure(figsize=(20, 4))
plt.imshow(G, cmap='gray')
plt.title('G-Channel')
plt.show()
```



이미지 데이터의 구조

이미지 데이터

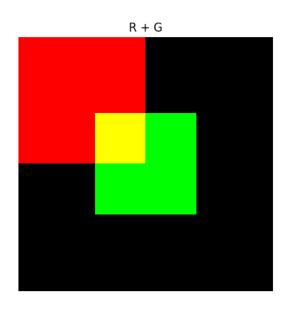
```
B = np.zeros((H, W), dtype=np.uint8)
B[5:10, 5:10] = 255
# 3. B 채널 (Grayscale)
plt.figure(figsize=(20, 4))
plt.imshow(B, cmap='gray')
plt.title('B-Channel')
plt.show()
```



이미지 데이터의 구조

이미지 데이터

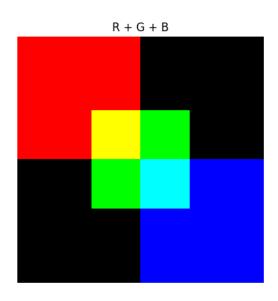
```
two_channel = np.stack([R, G, np.zeros_like(B)], axis=-1)
# 4. 2채널 (R+G → 노랑 영역)
plt.figure(figsize=(20, 4))
plt.imshow(two_channel)
plt.title('R + G')
plt.show()
```



이미지 데이터의 구조

이미지 데이터

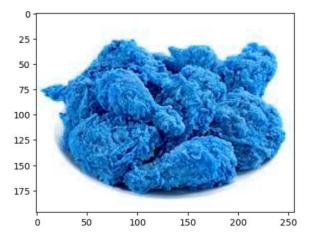
```
three_channel = np.stack([R, G, B], axis=-1)
# 5. 3채널 (RGB 컬러 전체)
plt.figure(figsize=(20, 4))
plt.imshow(three_channel)
plt.title('R + G + B')
plt.show()
```

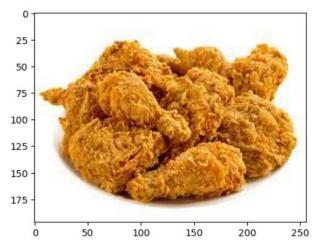


이미지 데이터

• 컴퓨터로 표현 하는 이미지 데이터

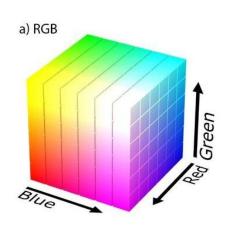
```
image = cv2.imread("download2.jpg")
RGB_image = cv2.cvtColor(image, cv2.COLOR_BGR2RGB)
plt.figure(figsize=(12, 4))
plt.imshow(image)
plt.show()
```

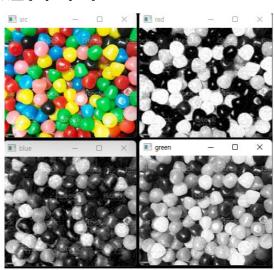




이미지 데이터

- RGB는 Red (빨강), Green (녹색), Blue (파랑)의 약자로, 이 세 가지 기본 색을 조합하여 다양한 색을 표현함
- 대부분의 디지털 화면과 카메라는 RGB 색상 모델을 기반으로 작동
- 인간의 색상 인식과는 다소 거리가 있음: 색상, 명도, 채도를 분리하지 못함 → 계산이 빠름
- 0부터 255의 색상의 전체 강도를 가지고, 총 255^3의 색을 표현할 수 있음(R, G, B)





plt.show()

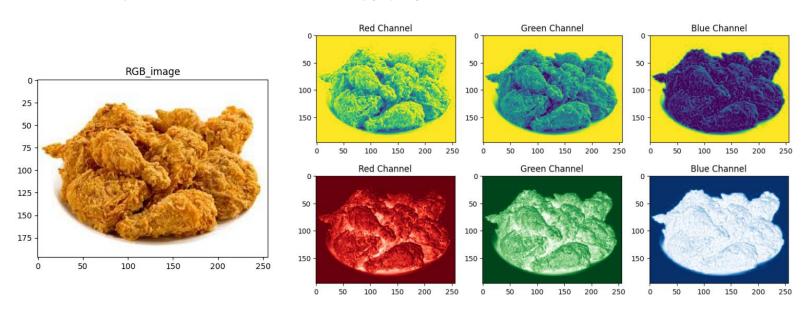
이미지 데이터의 구조

```
# R, G, B 채널로 분리
RGB_image = cv2.cvtColor(image, cv2.COLOR_BGR2RGB)
R, G, B = cv2.split(RGB_image)
                                                                        1X3 공간
# 각 채널을 이미지로 표시
plt.figure(figsize=(12, 4))
                                                  plt.subplot(1,3,1)
                                                                      plt.subplot(1,3,2)
                                                                                           plt.subplot(1,3,3)
# 빨간 채널
plt.subplot(1, 3, 1)
plt.imshow(R, cmap='Reds')
                                                                        2X3 공간
plt.title('Red Channel')
# 초록 채널
plt,subplot(1, 3, 2)
                                                  plt.subplot(2,3,1)
                                                                      plt.subplot(2,3,2)
                                                                                           plt.subplot(2,3,3)
plt.imshow(G, cmap='Greens')
plt.title('Green Channel')
# 파란 채널
plt,subplot(1, 3, 3)
                                                  plt.subplot(2,3,4)
                                                                      plt.subplot(2,3,5)
                                                                                           plt.subplot(2,3,6)
plt.imshow(B, cmap='Blues')
plt.title('Blue Channel')
```

이미지 데이터의 구조

이미지 데이터

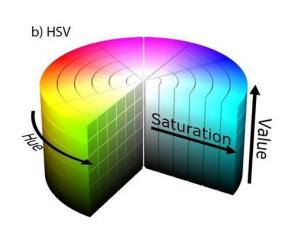
- RGB는 Red (빨강), Green (녹색), Blue (파랑)의 약자로, 이 세 가지 기본 색을 조합하여 다양한 색을 표현함
- 대부분의 디지털 화면과 카메라는 RGB 색상 모델을 기반으로 작동
- 인간의 색상 인식과는 다소 거리가 있음: 색상, 명도, 채도를 분리하지 못함 → 계산이 빠름



cmap='viridis' or 설정X

이미지 데이터

- HSV는 Hue (색상), Saturation (채도), Value (명도)의 약자 → RGB값들의 강도를 통해 계산
- 색상(Hue)은 색의 종류 (빨강, 녹색, 파랑 등)를, 채도(Saturation)는 색의 강렬함, 명도(Value)는 색의 밝기를 나타냄
- 인간의 시각적 인식과 유사하여, 더 직관적인 색상 조정이 가능함 → 계산이 복잡함

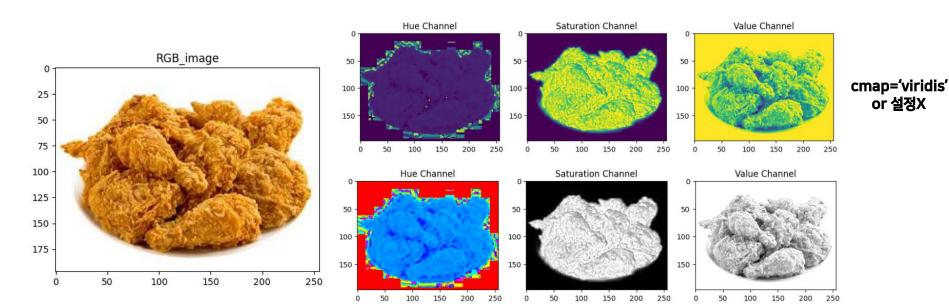




이미지 데이터의 구조

```
# 이미지 변환 BGR to RGB
image_rgb = cv2.cvtColor(image, cv2.COLOR_BGR2RGB)
# 이미지 변환 RGB to HSV
image_hsv = cv2.cvtColor(image_rgb, cv2.COLOR_RGB2HSV)
# H. S. V 채널로 분리
H, S, V = cv2.split(image_hsv)
# 각 채널을 그레이스케일 이미지로 표시
plt.figure(figsize=(12, 4))
plt.subplot(1, 3, 1)
                                        Hue (색상)
plt.imshow(H, cmap='hsv')
plt,title('Hue Channel')
plt.subplot(1, 3, 2)
plt.imshow(S, cmap='gray')
                                        Saturation (채도)
plt.title('Saturation Channel')
plt.subplot(1, 3, 3)
plt.imshow(V, cmap='gray')
                                        Value (명도)
plt.title('Value Channel')
plt.show()
```

- HSV는 Hue (색상), Saturation (채도), Value (명도)의 약자
- 색상(Hue)은 색의 종류 (빨강, 녹색, 파랑 등)를, 채도(Saturation)는 색의 강렬함, 명도(Value)는 색의 밝기를 나타냄
- 인간의 시각적 인식과 유사하여, 더 직관적인 색상 조정이 가능함 → 계산이 복잡함



이미지 데이터

핵심은 이미지의 배열 값을 판단하는 것 → 배열의 핵심 특징을 찾고, 이를 연산함



각 데이터 조각이 의미하는 것은 무엇일까요?





(이미지의 특징을 도출하는 것이 이미지 전처리의 핵심)

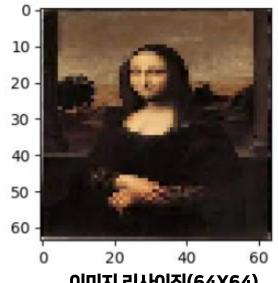
이미지 데이터 전처리 - 리사이징

이미지 리사이징

이미지 리사이징 : 큰 이미지는 그만큼 많은 정보가 들어 있고, 계산을 저해하기 때문에 이미지 크기를 줄여 계산을 쉽게 함



원본 이미지



이미지 리사이징(64X64)

#단순 이미지 리사이징 resized_image = cv2.resize(image, (64, 64))

#이미지 보간 리사이징 resized_image = cv2.resize(image, (64, 64), interpolation=cv2.INTER_AREA)

이미지 데이터 전처리 - 리사이징

이미지 리사이징

이미지 리사이징 : 큰 이미지는 그만큼 많은 정보가 들어 있고, 계산을 저해하기 때문에 이미지 크기를 줄여 계산을 쉽게 함

```
# 이미지를 64x64으로 크기 조정
resized_image = cv2.resize(image, (64, 64), interpolation=cv2.INTER_AREA)
resized_image = cv2,cvtColor(resized_image , cv2,COLOR_BGR2RGB)
# 결과를 시각화하기 위한 코드
plt.figure(figsize=(10, 6))
plt.imshow(resized_image)
plt,title('Resize')
plt.show()
```

이미지 데이터 전처리 – 노이즈 제거

이미지 노이즈 제거

- 노이즈 제거는 이미지 처리에서 널리 사용되는 기술로, 이미지에 부드러운 흐림 효과를 주어 잡음을 줄이고 세부 사항을 부드럽게 만드는 데 사용됨
- 이미지의 배경을 부드럽게 처리하거나 특정 요소를 강조하거나 흐린 값을 복원하기 위해 사용
- 디지털 사진에서 불필요한 잡음을 제거하고 전반적인 이미지 품질을 향상

이미지 데이터 전처리 – 노이즈 제거

이미지 노이즈 제거

- 가우시안 블러: 이미지의 각 픽셀 값을 그 주변 픽셀들의 평균값으로 대체하는 방법
- 중간값 필터 : 이미지의 각 픽셀을 해당 픽셀 주변의 픽셀 값들의 중간값으로 대체하는 방법



가우시안 블러 중간값 필터(Median Filter)

blurred_image = cv2.GaussianBlur(image, (5, 5), 0)

median_filtered_img = cv2.medianBlur(image, 5)

이미지 데이터 전처리 – 노이즈 제거

```
이미지 노이즈 제거
```

- 가우시안 블러 : 이미지의 각 픽셀 값을 그 주변 픽셀들의 평균값으로 대체하는 방법
- 중간값 필터 : 이미지의 각 픽셀을 해당 픽셀 주변의 픽셀 값들의 중간값으로 대체하는 방법

```
# 가우시안 블러 적용 (5x5 크기의 커널)
```

blurred_image = cv2,GaussianBlur(image, (5, 5), 0) blurred_image = cv2.cvtColor(blurred_image , cv2.COLOR_BGR2RGB)

중간값

median_filtered_img = cv2,medianBlur(image, 5) median filtered_imq = cv2.cvtColor(median_filtered_img , cv2.COLOR_BGR2RGB)

plt.figure(figsize=(10, 6)) plt.subplot(1,2,1) plt.imshow(blurred_image)

plt.title('Blurred')

plt.subplot(1,2,2) plt.imshow(median_filtered_img) plt.title('Median') plt.show()

이미지 Gray Scale

- Gray Scale : 이미지를 흑백으로 만드는 것
- 색상 정보의 손실: HSV 맵을 사용할 때는 각 값이 고유한 색상으로 표현되어 구분이 쉽지만, Gray Scale에서는 모든 값을 밝기로만 표현하기 때문에 세부적인 차이를 구분하기 어려움
- 특히 255와 같이 높은 값은 Gray Scale에서 매우 밝게 표현되며, 0과 1과 같은 낮은 값은 매우 어둡게 표현됨 →중간 범위의 값들이 시각적으로 덜 두드러질 수 있음
- 데이터 해석의 복잡성: HSV 색상 맵에서는 색상 자체가 데이터의 특성을 나타낼 수 있지만, Gray Scale에서는 이러한 해석이 덜 직관적일 수 있음

이미지 Gray Scale

- 복잡성 감소: 컬러 이미지는 일반적으로 세 개의 채널(RGB)을 가지며, 이로 인해 처리해야 할 데이터의 양이 많음 그레이스케일로 변환하면 단일 채널로 처리할 수 있어 데이터의 복잡성과 처리 시간이 줄어듦 → 계산의 효율성
- 강조된 대비: 그레이스케일 이미지에서는 색상 정보가 제거되고 밝기(명도) 정보만 남기 때문에 객체 감지, 텍스트 인식, 경계 감지 등에서 중요한 요소가 됨 → 색상 정보가 불필요하거나 방해가 될 수 있는 분석에 활용
- 일관성 있는 데이터 처리: 다양한 조명 조건 및 카메라 설정에서 촬영된 이미지의 경우, 그레이스케일을 사용하면 이러한 변동성을 줄이고 더 일관된 데이터 처리가 가능함

이미지 Gray Scale

• Gray Scale을 했을 경우 그림을 이해하지 못할까?

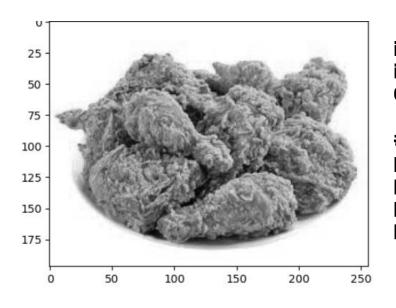
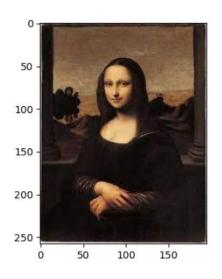


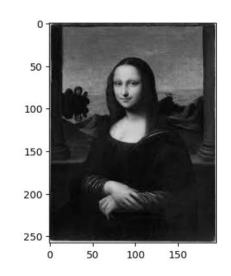
image = cv2.imread("download2.jpg")
image = cv2.cvtColor(image, cv2.COLOR_BGR2RGB)
GRAY_image = cv2.cvtColor(image, cv2.COLOR_BGR2GRAY)

데이터를 이미지로 표시
plt.figure(figsize=(12, 4))
plt.imshow(GRAY_image, cmap='gray')
plt.title("Gray Scale")
plt.show()
실제로 저장되는 값은 gray

이미지 정규화

정규화: 계산식을 간단하게 만들어 복잡성을 줄여주는 것



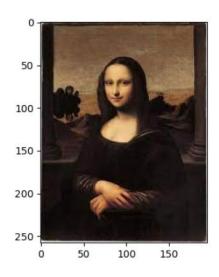


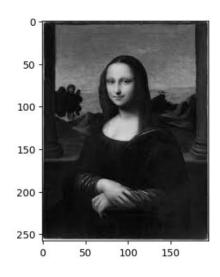
[[252 246 232 ... 237 249 253] [247 223 173 ... 86 139 241] [240 245 142 ... 51 86 249] [253 194 109 ... 98 66 216] [254 254 251 ... 94 158 220] [249 248 245 ... 222 242 254]]

이미지 데이터 전처리 – 정규화

이미지 정규화

정규화: 계산식을 간단하게 만들어 복잡성을 줄여주는 것





[[0.98823529 0.96470588 0.90980392 . [0.96862745 0.8745098 0.67843137 . [0.94117647 0.96078431 0.55686275 . [0.99215686 0.76078431 0.42745098 . [0.99607843 0.99607843 0.98431373 . [0.97647059 0.97254902 0.96078431 .

이미지 정규화

• 정규화: 계산식을 간단하게 만들어 복잡성을 줄여주는 것

```
image = cv2.imread('download.jpg')
image = cv2.cvtColor(image, cv2.COLOR_BGR2RGB)
gray_image = cv2.cvtColor(image, cv2.COLOR_RGB2GRAY)
normalized_gray_image = gray_image/255
plt.figure(figsize=(12, 4))
plt.imshow(normalized_gray_image, cmap='gray')
plt.title('Noramlized')
plt.show()
print(normalized_gray_image)
```

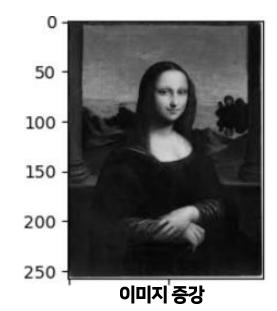
이미지 데이터 전처리 – 이미지 증강

이미지 증강

이미지 증강: 학습 데이터의 각도를 다르게 해 학습 데이터의 크기를 늘리는 방법



원본 이미지



flipped_image = cv2.flip(normalized_image, 1)

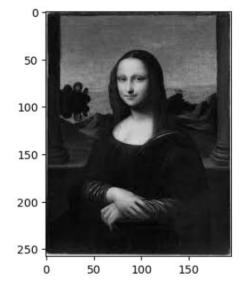
값이 0: 새로 반전 값이 1 : 좌우 반전 값이 -1: 180도 회전

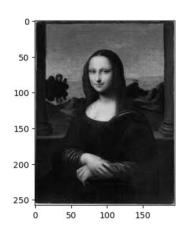
이미지 데이터 전처리

이미지 전처리 프로세스

이미지 읽기 → Gray Scale → 이미지 축소 → 노이즈 처리 → 정규화







이미지 데이터 전처리

이미지 저장

이미지 읽기 → Gray Scale → 이미지 축소 → 노이즈 처리 → 정규화





cv2.imwrite('random_image.png', cv2.cvtColor(random_image, cv2.COLOR_RGB2BGR))

이미지 데이터 전처리

이미지 구간 자르기





이미지 데이터 전처리

이미지 구간 자르기

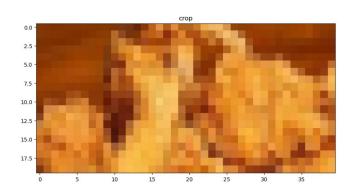
image_resized = cv2.resize(image, (64, 64), interpolation=cv2.INTER_AREA)

x, y, width, height = 10, 10, 40, 20

cropped_image = image_resized[y:y+height, x:x+width] cropped_image = cv2.cvtColor(cropped_image, cv2.COLOR_BGR2RGB)

plt.figure(figsize=(10, 6)) plt.imshow(cropped_image) plt.title('crop') plt.show()



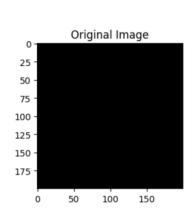


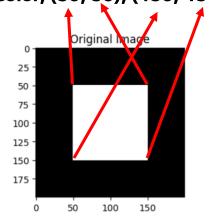
이미지 데이터 전처리

이미지 마스킹

import cv2 import numpy as np import matplotlib.pyplot as plt

Step 1: 도형 넣기 img_color = np.zeros((200, 200, 3), dtype="uint8") img_color = cv2.rectangle(img_color, (50, 50), (150, 150), (0, 255, 0), -1)





-1: 색깔 채우기

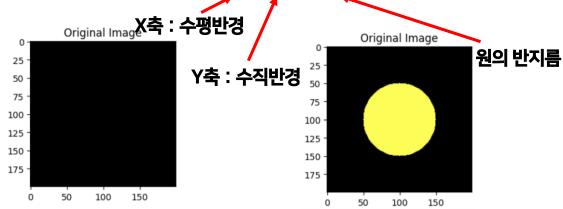
1 : 선만 그리기 사각형의 색깔

이미지 데이터 전처리

이미지 마스킹

import cv2 import numpy as np import matplotlib.pyplot as plt

```
# Step 1: 도형 넣기
mask = np.zeros((200, 200, 3), dtype="uint8")
mask = cv2.circle(mask, (100, 100), 50, (0,255,255), -1)
```



이미지 데이터 전처리

```
이미지 반전-색 대비
```

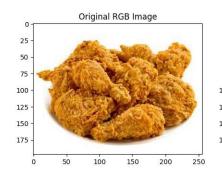
```
image = cv2.imread('download.jpg')
```

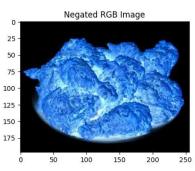
image_rgb = cv2.cvtColor(image, cv2.COLOR_BGR2RGB)

image_neg = 255 - image_rgb

plt.figure(figsize=(10, 5))
plt.subplot(1,2,1)
plt.imshow(image_rgb)
plt.title('Original RGB Image')

plt.subplot(1,2,2) plt.imshow(image_neg) plt.title('Negated RGB Image') plt.show()





이미지 데이터 전처리

```
이미지 반전-조명변화
```

```
image = cv2.imread('download.jpg')
```

lab_image = cv2.cvtColor(image, cv2.COLOR_BGR2LAB) #2D 배열로 모양

```
plt.figure(figsize=(10, 5))
plt.subplot(1, 2, 1)
plt.imshow(image)
plt.title('Original RGB Image')
```

plt.subplot(1, 2, 2) plt.imshow(lab_image) plt.title('Lab Image')

plt.show()

