# 화소 처리 응용

Applications of Pixel-based Image Processing

## 목차

1. 영상에서 달라진 부분 탐색

- 2. 영상 검색
  - 히스토그램 비교
  - 히스토그램 역투영

### 두 영상에서 다른 부분을 찾아보자.





How can we find the difference between the two images?

#### import cv2

```
img1 = cv2.imread("Lighthouse.jpg", cv2.IMREAD_GRAYSCALE)
img2 = cv2.imread("Lighthouse3.jpg", cv2.IMREAD_GRAYSCALE)
```

dif\_img = cv2.subtract(img1, img2) # jpg 손실압축에 따른 차이 cv2.imshow("Find Difference", dif\_img)

th, th\_img = cv2.threshold(dif\_img, 10, 255, cv2.THRESH\_BINARY) cv2.imshow("Find Difference Th", th\_img)

cv2.waitKey(0) cv2.destroyAllWindows()



## 히스토그램 응용 (영상 검색)

#### ❖히스토그램 비교

compareHist (InputArray H1, InputArray H2, int method)

1) HISTCMP\_CORREL

$$d(H_1, H_2) = \frac{\sum_{i} (H_1(i) - \overline{H_1})(H_2(i) - \overline{H_2})}{\sqrt{\sum_{i} (H_1(i) - \overline{H_1})^2 \sum_{i} (H_2(i) - \overline{H_2})^2}}$$

2) HISTCMP\_CHISQR **I** 

$$d(H_1, H_2) = \sum_{i} \frac{(H_1(i) - H_2(i))^2}{H_1(i)}$$

3) HISTCMP\_INTERSECT 1

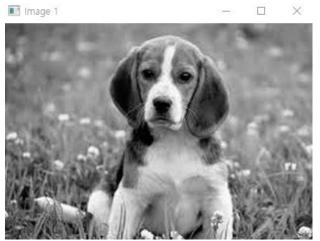
$$d(H_1, H_2) = \sum_{i} \min(H_1(i), H_2(i))$$

4) HISTCMP BHATTACHARYYA  $0 \le d(H_1, H_2) \le 1$ 

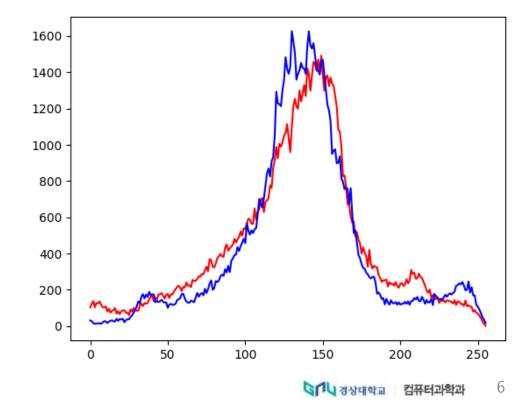
$$d(H_1, H_2) = \sqrt{1 - \frac{1}{\sqrt{\overline{H_1 H_2} N^2}} \sum_{i} \sqrt{H_1(i) H_2(i)}}$$

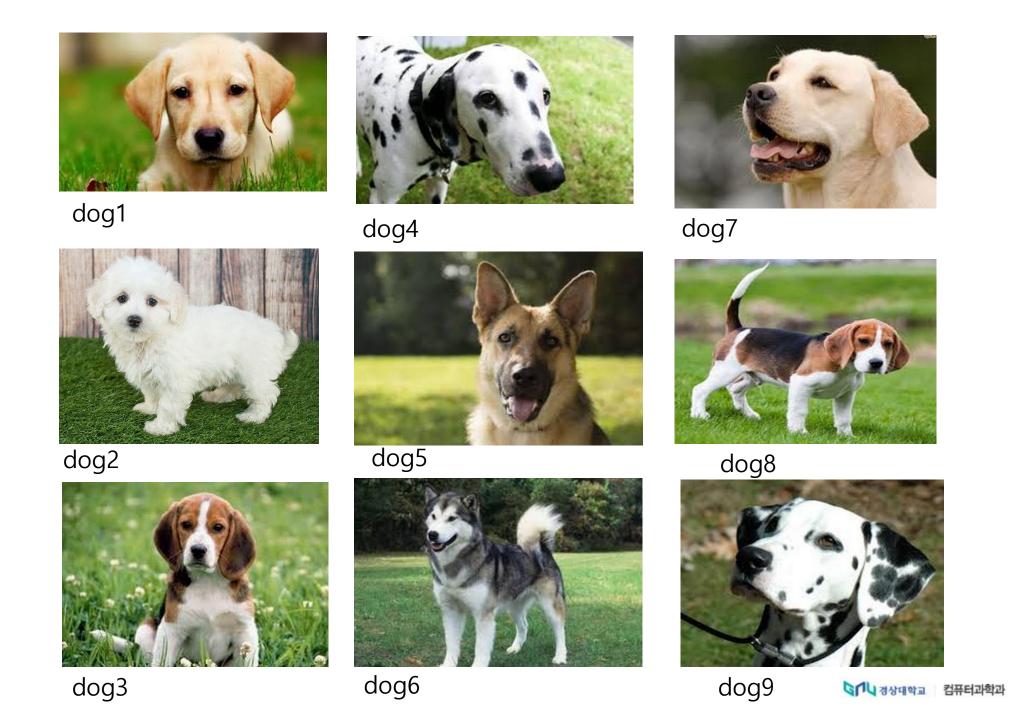
정규화된 히스토그램만 적용 가능 N: bin의 개수

```
import cv2
import matplotlib.pyplot as plt
img1 = cv2.imread('./images/dog3.jpg',
cv2.IMREAD GRAYSCALE)
img2 = cv2.imread('./images/dog8.jpg',
cv2.IMREAD_GRAYSCALE)
cv2.imshow("Image 1", img1)
cv2.imshow("Image 2", img2)
hist1 = cv2.calcHist([img1], [0], None, [256], [0,256])
hist2 = cv2.calcHist([img2], [0], None, [256], [0,256])
plt.plot(hist1, color='red')
plt.plot(hist2, color='blue')
corr1 = cv2.compareHist(hist1, hist2, cv2.HISTCMP_CORREL)
print("Correlation distance (큰 값이 유사)", corr1)
plt.show()
cv2.destroyAllWindows()
```

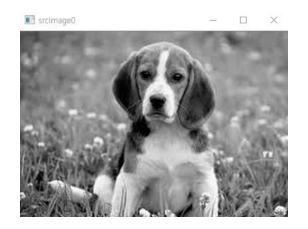


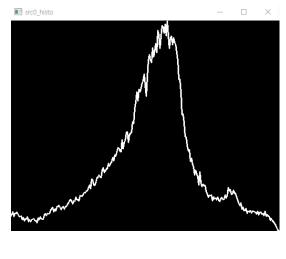






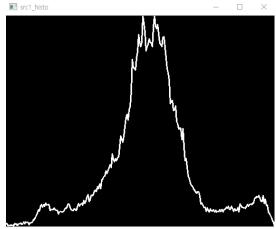






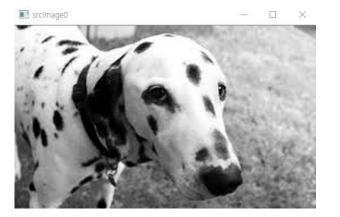






--- Histogram Distance ---Correl distance (큰값이 유사) = 0.965802 Chisqr distance (작은값 유사) = 8959.174834 Intersect distance (큰값이 유사) = 97301.000000 Intersect distance (Norm) = 0.867535 Earth Mover distance (작은값 유사) = 3.648142

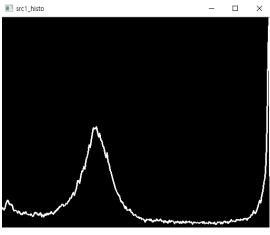












--- Histogram Distance ---Correl distance (큰값이 유사) = 0.123256 Chisqr distance (작은값 유사) = 108239.590904 Intersect distance (큰값이 유사) = 63970.000000 Intersect distance (Norm) = 0.480270 Earth Mover distance (작은값 유사) = 14.489852

## 히스토그램 응용 (역투영)

#### ❖히스토그램 역투영

■ 명도 값을 해당 명도의 히스토그램 빈도로 변환

Ex) 8 levels gray image

2	4	4	3
2	1	3	3
1	0	1	2
0	1	1	2

4	2	2	3
4	5	3	3
5	2	5	4
2	5	5	4

✓ 히스토그램 빈도가 큰 명도 값이 역투영 결과 큰 값을 갖는다.
즉 역투영한 값이 크다는 것은 원래 히스토그램에 자주 나타난 명도 값을 의미함

## 히스토그램 역투영

 $h[i] = \{ 2, 5, 4, 3, 2, 0, 0, 0 \}$ 

2	4	4	3
2	1	3	3
1	0	1	2
0	1	1	2

histogram back projection by Patch A

2	2	0
0	0	0
0	0	0
0	0	0
	0	0 0

Patch A

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

histogram back projection by Patch A

5	2	2	0
5	0	4	4
0	0	4	4
5	3	5	5

## 히스토그램 역투영

```
calcBackProject (
   const Mat* images, // 1개 이상의 영상
                     // 영상의 개수
   int nimages,
   const int* channels, // 역투영에 사용할 채널
   const SparseMat& hist, // 입력으로 사용되는 히스토그램
   OutputArray backProject, // images 영상과 같은 크기와
                        // 같은 깊이를 갖는 1-채널 역투영 행렬
   const float** ranges,
   double scale=1, bool uniform=true)
```

```
import cv2
src = cv2.imread("./images/logo.jpg")
cv2.imshow("Image", src)
# 관심영역 추출
x, y, w, h = cv2.selectROI(src)
print(x, y, w, h)
hsv = cv2.cvtColor(src, cv2.COLOR_BGR2HSV)
roi = hsv[y:y+h, x:x+w]
channels = [0, 1] # 명도는 사용하지 않음
h_bins = 128 # 색상(hue)의 범위 0~127
s_bins = 256 # 밝기(value)의 범위 0~127
histSize = [h_bins, s_bins]
ranges = [0, 128] + [0, 256]
hist = cv2.calcHist([roi], channels, None, histSize, ranges)
# 히스토그램 역투영으로 마스크 생성
backproj = cv2.calcBackProject([hsv], channels, hist, ranges, 1)
cv2.imshow('backprj', backproj)
# 마스크 연산
dst = cv2.copyTo(src, mask=backproj)
cv2.imshow('dst', dst)
cv2.waitKey(0)
cv2.destroyAllWindows()
```





