MODUL 7

PENGOLAHAN CITRA DIGITAL THRESHOLDING CITRA BINER

D3 TEKNIK INFORMATIKA JURUSAN TEKNIK KOMPUTER DAN INFORMATIKA POLITEKNIK NEGERI BANDUNG





WILDAN SETYA NUGRAHA 032 | PENGOLAHAN CITRA DIGITAL | FEBRUARI, 28 2023

```
import numpy as np
import pandas as pd
import cv2 as cv
from google.colab.patches import cv2_imshow # for image display
from skimage import io
from PIL import Image
import matplotlib.pylab as plt
from scipy.ndimage.filters import gaussian_filter

<ip><ipython-input-31-75c8583e8d36>:8: DeprecationWarning: Please use `gaussian_filter` from the `scipy.ndimage` namespace, the `scipy.ndimage.filters` namespace is depre
from scipy.ndimage.filters import gaussian_filter
```

url= 'https://i.pinimg.com/564x/67/dd/6b/67dd6bf95347bd8a5082b2a361b9d554.jpg'
image_0 = io.imread(url)
image_1 = cv.cvtColor(image_0, cv.COLOR_BGR2GRAY)
image_2 = cv.cvtColor(image_0, cv.COLOR_BGR2RGB)
cv2_imshow(image_2)



```
def thresholding2(image):
    img = cv.cvtColor(image, cv.COLOR_BGR2GRAY)
    blur = cv.GaussianBlur(img, (5,5), 0)
    ret2, thresh = cv.threshold(blur, 0, 255, cv.THRESH_BINARY_INV + cv.THRESH_OTSU)
    ret, th1 = cv.threshold(img, 127, 255, cv.ADAPTIVE_THRESH_MEAN_C, cv.THRESH_BINARY, 11, 2)
    th2 = cv.adaptiveThreshold(img, 255, cv.ADAPTIVE_THRESH_MEAN_C, cv.THRESH_BINARY, 11, 2)
    th3 = cv.adaptiveThreshold(img, 255, cv.ADAPTIVE_THRESH_GAUSSIAN_C, cv.THRESH_BINARY, 11, 2)
    titles = ['Original Image', 'Global Thresholding (v = 127)', 'Adaptive Mean Thresholding', 'Adaptive Gaussian Thresholding', 'Otsu Thresholding']
    images = [img, th1, th2, th3, thresh]
    fig = plt.figure()
    fig.set_size_inches(10, 10)
    for i in range(5):
        plt.subplot(5, 1, i+1),plt.imshow(images[i], 'gray')
        plt.title(titles[i])
        plt.xticks([]),plt.yticks([])

plt.show()
```

thresholding2(image_0)



1. Buat sendiri masing masing fungsi image processing thresholding tersebut (dilarang menggunakan fungsi dari lib popular skimage,opencv,PIL,dII)

```
def globalThresholding(image, threshold):
# image grayscale yang dibaca diubah ke dalam array
image_grayscale = np.array(image)

# Membuat array kosong yang sama ukurannya dengan array dari image_grayscale
# hal ini bertujuan untuk nantinya diisi dengan nilai putih dan hitam
image_binary = np.zeros_like(image_grayscale)

# Mengganti setiap nilai index dengan logika jika indek di dalam array image_grayscale
# lebih besar dari threshold atau ambang batas maka nilainya 255
# tapi jika kurang dari threshold maka nilainya tetap 0
image_binary[image_grayscale > threshold] = 255

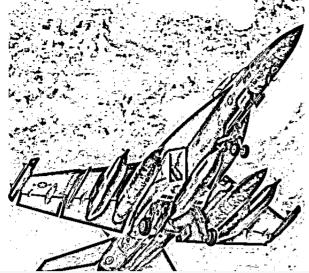
# Nengembalikkan nilai array dari image_binary
return image_binary

convertImageToBinary = globalThresholding(image_1, 127)
```

Image.fromarray(convertImageToBinary).show()

```
def adaptive_threshold_mean(img, block_size, c):
    # Memasukkan nilai height dan width dalam sebuah citra yang diinputkan
    h, w = img.shape
    # Membuat array kosong agar mudah dalam mengisikan nilai putih dan hitam
    # array ini ukurannya akan sama dengan citra yang diinputkan
    output = np.zeros_like(img)
    # Ini tuh akan menambahkan padding di setiap sisi blocknya
    # Misal
    #| 0 0 0|
                           000
    # 0 0 0 0
                           000
                           1000
    # | 0 0 0 |
                           | 0 0 0 |
    img_padded = np.pad(img, block_size // 2, mode='constant', constant_values=0)
    for y in range(h):
        for x in range(w):
    # Membuat block-block dari image padding dan ini hanya dipantau
            # perblock
            block = img_padded[y:y+block_size, x:x+block_size]
            # Dari suatu block yang dipantau itu dihitung rata-ratanya
            block_mean = np.mean(block)
            # Untuk menghitung thresholdnya hasil rata-rata di setiap block
            # akan dikurangi oleh konstanta
            threshold = block_mean - c
            # Untuk mengganti nilai setiap indeksnya maka diperlukan logika
            # dimana logikan tersebut akan mengecek setiap nilai piksel di dalam
            # block tertentu apakah nilainya melebihi threshold atau tidak
            # jika melebihi maka diganti menjadi nilai 255 (Putih), jikalau
            # tidak maka diganti 0 (Hitam)
            if img[y, x] >= threshold:
    output[y, x] = 255
            else:
                output[y, x] = 0
    return output
```

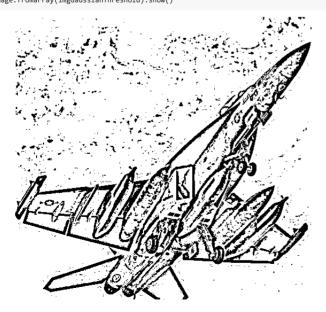
```
imageMeanThresholding = adaptive_threshold_mean(image_1, 11, 2)
Image.fromarray(imageMeanThresholding).show()
```



```
def adaptive_threshold_gaussian(img, block_size, c):
    # Memasukkan nilai height dan width dalam sebuah citra yang diinputkan
    h, w = img.shape
    # Membuat sebuah array kosong dimana array ini akan memudahkan dalam mengganti
    # nilai menjadi hitam atau putih. Ukuran array ini akan sama dengan ukuran
# citra yang diinputkan
    output = np.zeros_like(img)
    img_padded = np.pad(img, block_size // 2, mode='constant', constant_values=0)
    for y in range(h):
         for x in range(w):
             block = img_padded[y:y+block_size, x:x+block_size]
             # Bedanya pada adaptive gaussian threshold dengan adaptive
             # mean threshold, di adaptive gaussian threshold itu di block-block
# yang udah ditentukan akan digunakan filter gaussian terlebih dahulu
             block_smoothed = gaussian_filter(block, sigma=block_size / 6)
             # Menghitung nilai rata-rata dan dikurang dengan konstanta untuk
# menghasilkan nilai threshold pada suatu block tertentu
             threshold = np.mean(block_smoothed) - c
             # Untuk mengganti nilai setiap indeksnya maka diperlukan logika
             # dimana logikan tersebut akan mengecek setiap nilai piksel di dalam
             # block tertentu apakah nilainya melebihi threshold atau tidak
             # jika melebihi maka diganti menjadi nilai 255 (Putih), jikalau
             # tidak maka diganti 0 (Hitam)
             if img[y, x] >= threshold:
                 output[y, x] = 255
             else:
                  output[y, x] = 0
    return output
```

Image.fromarray(imgGaussianThreshold).show()

imgGaussianThreshold = adaptive_threshold_gaussian(image_1, 11, 2)



```
def otsu_threshold(img_gray):
    # Hitung histogram citra grayscale
    hist, bins = np.histogram(img_gray, bins=256, range=(0, 255))

# Normalisasi histogram
    hist_norm = hist.astype('float') / np.sum(hist)

# Hitung probabilitas kelas
    class_prob = np.cumsum(hist_norm)
```

```
# Hitung rata-rata kelas
class_mean = np.cumsum(hist_norm * np.arange(0, 256))

# Hitung rata-rata global
global_mean = np.sum(hist_norm * np.arange(0, 256))

# Hitung variansi dalam kelas
class_var = np.zeros_like(hist_norm)
for i in range(1, 256):
    w0 = class_prob[i]
    w1 = 1 - w0
    u0 = class_mean[i] / w0
    u1 = (global_mean - class_mean[i]) / w1
    class_var[i] = w0 * w1 * (u0 - u1)**2

# Cari nilai threshold yang meminimalkan variansi dalam kelas
threshold = np.argmax(class_var)

# Konversi citra grayscale menjadi citra biner menggunakan threshold hasil Otsu
ing_binary = np.zeros_like(ing_gray)
ing_binary[img_gray >= threshold] = 255

return img_binary
```

imgOtsuThreshold = otsu_threshold(image_1)

Image.fromarray(imgOtsuThreshold).show()





Colab paid products - Cancel contracts here

• ×

✓ 0s completed at 1:34 PM

2. Adaptive Threshold mean ini caranya pada array citra kita bagi Ke dalam block-block. ukuran block bisa kita tentukan sendiri. dari setiap block yang sudah ditentukan, kita tinggal hitung mean dari setiap block menggunakan 'np mean. hasil mean ini akan menjadi threshold Namun harus dikurangi konstanta terlebih dahulu. setelah itu caranya sama seperti global threshold

3. Adaptive Gaussian Threshold. ini caranya sama saja-namun ya membedakan adalah setiap block itu di filter gaussian terlebin dahulu, lalu dihitung meannya dan jangan lupa untuk menguranginya dan konstanta. setelah itu caranya sama dan alobai threshold.

4. Otsu threshold ini cara untuk mengetahui thresholdnya adalah dengan membuat histogramnya terlebih dahulu setelah itu, menghitung class variancinya dan cara Vb = WiW2 (thit U1-U2)2 dimana: We = probabilitas piksel ya termasuk kelas backround W2 = Probabilitas piksel yg termasuk kelas foreground
u = rata-rata kelas background

U2 = rata-rata kelas foreground.

· What didn't go well?	
Kesulitan mengilustracikan pada cara	mencari
threshold mengaunakan otsu.	

· What might have been better handled it done differently?

Mengilustrasikan prosesnya terlebih dahulu.

boleh mencobanya dan ukuran array tidak terlalu besar

· What recommendations would you give to others who might be involved in future projects of a similar type?

1. Memahami fungsi-fungsi selain dari yang diberikan Open cv

2. Mengubah citra menjadi citra grayscale dulu

3. ilustracikan proces

A. Jika ingin cepat mengilustrasikannya boleh meminta bantuan chatept.