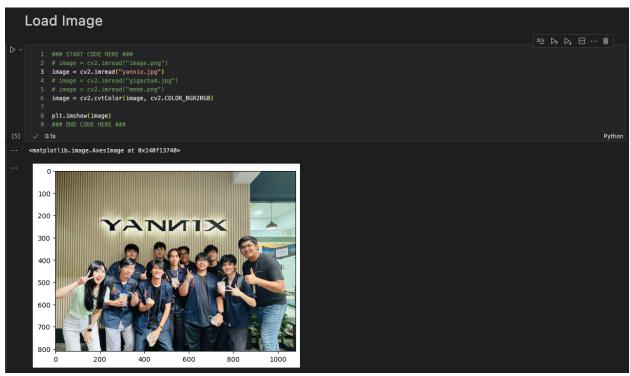
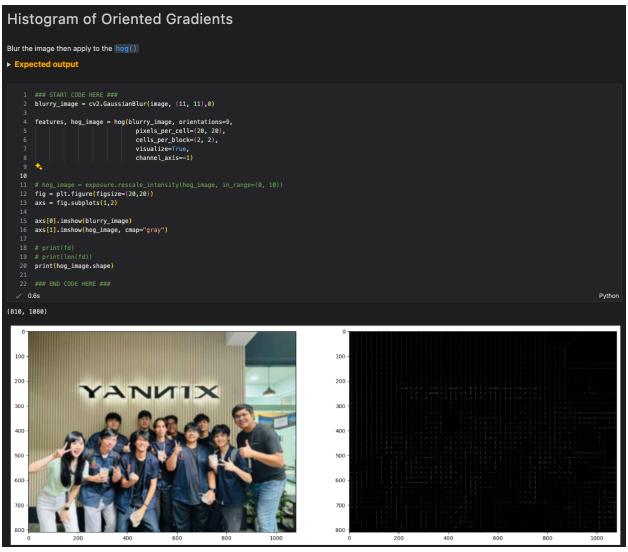
Lab4: Image Segmentation (Histogram of Oriented Gradients & K-Mean Clustering)

```
1 import cv2
2 import numpy as np
3 import pandas as pd
4 import matplottii.pyplot as ptt
5 from skinage, feature import hog
6 from skinage import measure
7 import glob
8
9 from sklearn.cluster import KMeans
10 from scipy import spatial
11
12 from todm import todm
13 import cv2
14 import os
15 import random

✓ 0.0s
Python
```



- โหลดรูปตัวอย่างมา แล้วปรับ endian จาก BGR เป็น RGB



- นำรูปมาเบลอโดยใช้ฟังก์ชัน cv2.GaussianBlur() โดยเบลอแค่ (11,11) เพราะไม่ต้องการให้เบลอมาก เกินไป
- นำรูปที่เบลอมาแล้ว มาเข้าฟังก์ชัน hog โคยใช้ pixel per cell เป็น 20,20 ก็คือ 20 pixel ในรูปต้นฉบับ จะ เท่ากับ 1 cell ในรูป hog และเนื่องจากเรา input รูปเป็น RGB เราจึงต้องใส่ axis=-1 ไปด้วย

```
1 ### START CODE HERE ###
 2∨class HOGSubimageExtractor:
      def __init__(self, image, tile_size, stride):
         self.image = image
            self.tile_size = tile_size
           self.stride = stride
          self.h, self.w, _ = image.shape
          self.hGrid = range(0, self.h - tile_size[0] + 1, stride)
          self.wGrid = range(0, self.w - tile_size[1] + 1, stride)
            self.hog_features = []
            self.hog_images = []
          self.extract_hog_features()
        def extract_hog_features(self):
            for i in self.hGrid:
                for j in self.wGrid:
                   tile = self.image[i : i + self.tile_size[0], j:j+self.tile_size[1]]
                    features, hog_image = hog(tile, orientations=8,
                                pixels_per_cell=(25, 25),
                                cells_per_block=(1, 1),
                                visualize=True,
                                channel_axis=-1)
                    self.hog_features.append(features)
                    self.hog_images.append(hog_image)
        def plot_hog_images(self):
          num_tiles = len(self.hog_images)
            grid_rows = len(self.hGrid)
            grid_cols = len(self.wGrid)
            fig, ax = plt.subplots(grid_rows, grid_cols, figsize=(grid_cols, grid_rows), facecolor='black')
            fig.subplots_adjust(hspace=0.2, wspace=0.2)
            for i in range(grid_rows):
               for j in range(grid_cols):
                   idx = i * grid_cols + j
                   ax[i, j].imshow(self.hog_images[idx], cmap='gray')
                    ax[i, j].axis('off')
                   ax[i, j].set_xticklabels([])
                   ax[i, j].set_yticklabels([])
                   ax[i, j].set_aspect('equal')
            plt.show()
        def get_num_grid(self):
            return len(self.hGrid), len(self.wGrid)
48 ### END CODE HERE ###
✓ 0.0s
```

- ฟังก์ชัน extract_hog_features() จะทำการลูปตามควางกว้างกับความสูง โดยลูปตาม step ของ stride จากนั้นก็เอาแต่ละ tile มาเข้าฟังก์ชัน hog และก็ append hog images เก็บไว้ใส่ใน list
- ฟังก์ชัน plot_hog_images() เอาไว้สำหรับพลีอต โดยจะใช้ subplot และสามารถแบ่งแถวและหลังได้ โดยใช้จำนวนของ grid ในแกนตั้งละแกนนอน จากนั้นจะลูปตามจำนวน grid ตามแนวนอนและตั้งไปเรื่อยๆ และจะเข้าถึงรูปภาพที่เก็บไว้ผ่าน index (โดยที่ index มีค่าเป็น grid_row_iterator * จำนวนคอลลั่ม ทั้งหมด + grid cols iterator)

```
1 ### START CODE HERE ###
2 tile_size = (64, 64)
3 stride = 20
4 hog_extractor = HOGSubimageExtractor(blurry_image, tile_size, stride)
5 num_grid = hog_extractor.get_num_grid()
6 print(f'Number of grids: {num_grid}')
7 hog_extractor.plot_hog_images()
8 ### END CODE HERE ###
9
```

- โค้ดแสดงการใช้ instant ข้างต้นโดยมี tile_size เป็น 64 x 64 pixel และให้ขยับไปทีละ 20 pixel
- ได้ผลลัพธ์ดังรูปด้านล่าง

