INGENIERÍA MECATRÓNICA



DIEGO CERVANTES RODRÍGUEZ

Programación: Visión Artificial

VISUAL STUDIO CODE & PYTHON 3.9.7: LIBRERÍA OPENCV

Visión Artificial: Histograma, Filtros, OpenCV, Detección y Suavizado de Bordes, Esquinas y Rostros

Contenido

Histograma	2
Detección de Bordes	
Filtro de Laplace	3
Librerías Python para Visión Artificial	4
Numpy	4
MatPlotLib	4
OpenCV	4
Detección de Esquinas	5
Detector Beaudet	5
Ejemplo Matlab:	5
Detector Kitchen & Rosenfeld	7
Ejemplo Matlab:	7
Suavizado de Bordes	9
Teorema de Douglas-Peucker	9
Webcam, Binarización, Obtención de Capas RGB, Detección y Suavizado de Bordes con Python	11
Reconocimiento de Rostros	19



Histograma

El histograma no busca transformar la imagen sino describirla por medio de términos matemáticos y medidas estadísticas, para ello se deben obtener las capas RGB de la imagen y obtener su valor de 0 a 255 en cada uno de los pixeles que conforman la imagen en el eje horizontal del histograma, en el eje vertical aparece el número de pixeles que tienen el mismo valor de 0 a 255, por lo cual no importa tanto el eje vertical sino el eje horizontal para determinar cuál color es el que más aparece en la imagen, para ello se deben analizar las capas RGB por separado.

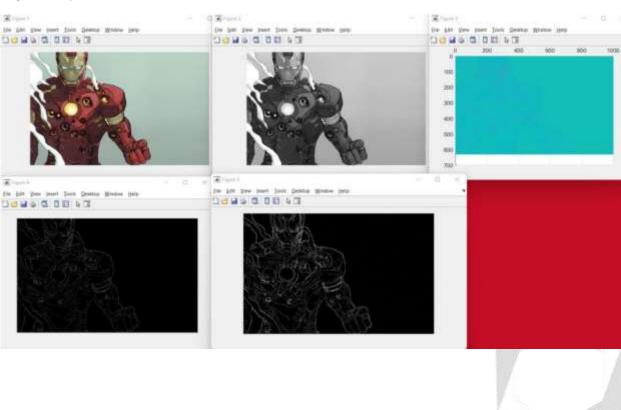


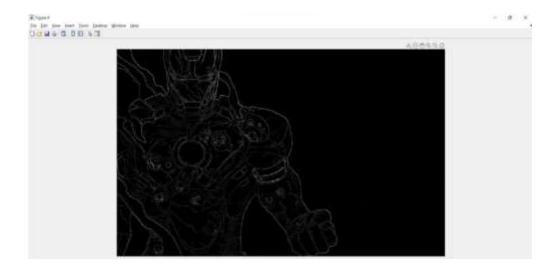
Detección de Bordes

El filtro de Laplace, así como muchos otros (como lo es la máscara de Sobel y Prewitt) sirve para identificar bordes en la imagen analizada, esto es muy importante en la visión artificial ya que de esta manera podemos delimitar el espacio que ocupa un objeto en específico. Esto se lleva a cabo a partir de la derivación de imágenes, que se realiza respecto a los ejes xy de la imagen, los valores positivos del eje x si van hacia la derecha como normalmente se acostumbra, pero los valores positivos del eje y van hacia abajo, teniendo su punto inicial en la esquina superior izquierda. Es posible realizar la derivación porque la imagen se considera como una función de dos variables f(x,y), para ello se realiza el gradiente de la función. Para poder aplicar el filtro, primero se lleva la imagen al dominio de los grises, convirtiéndola en valores decimales (double), la escala de grises de la imagen se puede obtener a partir de cualquiera de las 3 capas de la matriz que describe la imagen digital, que es un cubo 3D de 3 matrices R, G y B sobrepuestas una encima de la otra, esta es la función que depende de dos variables f(x,y).

Filtro de Laplace

El filtro de Laplace a grandes rasgos lo que hace es considerar una matriz, la cual es de tamaño 3X3 y se aplica en torno a un pixel central, el cual es el elemento de análisis y a los elementos que lo rodean se les llama vecindad, el pixel central tiene la coordenada i,j y a partir de ese punto se dan las coordenadas de los elementos de la vecindad, siendo las filas de abajo las coordenadas i+1 y las de arriba i-1 y siendo las columnas de la izquierda j-1 y las de la derecha j+1, la matriz de la escala de grises obtenida de la imagen original se debe multiplicar por la matriz del filtro de Laplace y se crea a partir de ella una nueva matriz. El filtro de Laplace lo que hace es volver cero los elementos de las esquinas en la vecindad y volver negativo el pixel de análisis.





Librerías Python para Visión Artificial

Numpy

La librería numpy sirve para realizar operaciones matemáticas, como lo son funciones simples, operaciones entre matrices, operaciones binarias, etc. Se debe tener instalada la librería numpy para poder utilizar la librería OpenCV (Open Source Computer Vision).

MatPlotLib

La librería matplotlib incluye varias herramientas con las cuales se puede realizar Graficación de datos, mostrándose con distintos colores y representaciones gráficas de mostrar los datos recopilados. Se debe tener instalada la librería numpy para poder utilizar la librería OpenCV (Open Source Computer Vision).

OpenCV

OpenCV (Open Source Computer Vision) comenzó como un proyecto de investigación en Intel. Actualmente es la biblioteca de visión artificial más grande de código abierto. Es necesario tener instalada la librería numpy ya que esta permite realizar operaciones matriciales y las imágenes digitales son consideradas como una matriz de 3 capas, RGB. Además, se utiliza la librería MatplotLib para mostrar las imágenes después de haber sido modificadas.



Detección de Esquinas

Detector Beaudet

El detector Beaudet es un operador isotrópico para detectar esquinas, cuyas propiedades no dependen de la dirección en que son examinadas, basado en el cálculo del determinante Hessiano. La matriz hessiana de una función escalar o campo escalar f de n variables, es la matriz cuadrada de tamaño NXN, de las segundas derivadas parciales. Por lo que considerando su ecuación y determinante se obtiene lo siguiente:

$$det(H_f(x,y)) = I_{xx}I_{yy} - I_{xy}^2$$

$$B(x,y) = \frac{det(H_f(x,y))}{(1 + I_x^2 - I_y^2)^2}$$

$$I_x = \frac{df(x,y)}{dx}$$

$$I_y = \frac{df(x,y)}{dy}$$

Se considera Ix e Iy como los gradientes en el sentido vertical y horizontal, de tal forma que bajo este operador serán considerados como esquinas aquellos puntos de B(x, y) que sobrepasen o sean iguales a un determinado umbral definido.

Ejemplo Matlab:

```
%DIEGO CERVANTES RODRÍGUEZ
clc
clear all
close all
%DETECTOR BAUDET: DETECCIÓN DE ESQUINAS
IMA = imread('C:\Users\diego\OneDrive\Documents\Instrumentación
Virtual\Sistemas de Visión Artificial\Imagenes\Iron Man bullet.jpg');
Im=double(rgb2gray(IMA));
%Matriz H
h=ones(3)/9;
%Filtro de la imagen con la matriz H
Im = imfilter(Im,h);
%FILTRO O MÁSCARA DE SOBEL: DETECCIÓN DE BORDES
sx = [-1, 0, 1; -2, 0, 2; -1, 0, 1];
sy = [-1, -2, -1; 0, 0, 0; 1, 2, 1];
%Primera derivada parcial o gradientes en el sentido vertical y horizontal
Ix = imfilter(Im, sx); %Gradiente horizontal, primera derivada
Iy = imfilter(Im,sy); %Gradiente vertical, primera derivada
%Segunda derivada parcial
Ixx = imfilter(Ix,sx); %Gradiente horizontal, segunda derivada
Iyy = imfilter(Iy,sy); %Gradiente vertical, segunda derivada
Ixy = imfilter(Ix,sy); %Gradiente mixto
%Denominador de la matriz B(x,y)
```

```
DB = (1+Ix.*Ix+Iy.*Iy).^2;
%Numerador de la matriz B(x,y), determinante de la matriz H
NB = Ixx.*Iyy-(Ixy).^2;
%Matriz B(X,Y)
B = (NB./DB);
%Escala de la matriz
B = (1000/max(max(B)))*B;
%Binarización para crear la matriz V1
V1 = (B) > 10;
pixel = 10;
%Analisis de los pixeles de la vecindad
[filas, columnas] = size(V1);
res = zeros(filas, columnas);
for r = 1:filas
   for c = 1:columnas
       if (V1(r,c))
           I1 = [r-pixel, 1]; %Limite Izquierdo
           I2 = [r+pixel, filas]; %Limite derecho
           I3 = [c-pixel, 1]; %Limite Superior
           I4 = [c+pixel, columnas]; %Limite Inferior
          MaxXi = max(I1);
          MaxXd = min(I2);
          MaxYs = max(I3);
          MaxYi = min(I4);
           tmp = B(MaxXi:MaxXd, MaxYs:MaxYi);
           maxim = max(max(tmp));
           if (B(r,c) == maxim)
              res(r,c)=1;
           end
       end
   end
end
%Impresión de la imagen con las esquinas representadas por taches
imshow(uint8(IMA));
hold on
[re,co]=find(res');
plot(re,co,'+');
                                                            - D X
               De for New local Store Deep
                                                       4460000
```

Detector Kitchen & Rosenfeld

Kitchen y Rosenfeld pusieron propusieron un detector de esquinas basado en el cambio de la dirección del gradiente, a lo largo de un borde multiplicado por la dirección del gradiente local en el pixel analizado, alrededor del cual se encuentra la vecindad. Por lo que Kitchen y Rosenfeld propusieron calcular la matriz KR(x, y), en la cual se considera a las esquinas como aquellos valores que sobrepasen un valor prefijado considerado como umbral:

$$KR(x,y) = \frac{I_{xx}I_{y}^{2} + I_{yy}I_{x}^{2} - 2I_{xy}I_{y}}{I_{x}^{2} + I_{y}^{2}}$$

Ejemplo Matlab:

```
%DIEGO CERVANTES RODRÍGUEZ
clc
clear all
close all
%DETECTOR KITCHEN AND RODENFELD: DETECCIÓN DE ESQUINAS
IMA = imread('C:\Users\diego\OneDrive\Documents\Instrumentación
Virtual\Sistemas de Visión Artificial\Imagenes\Iron Man bullet.jpg');
Im=double(rgb2gray(IMA));
%Matriz H
h = ones(3)/9;
%Filtro de la imagen con la matriz H
Im = imfilter(Im,h);
%FILTRO O MÁSCARA DE SOBEL: DETECCIÓN DE BORDES
sx = [-1, 0, 1; -2, 0, 2; -1, 0, 1];
sy = [-1, -2, -1; 0, 0, 0; 1, 2, 1];
%Primera derivada parcial o gradientes en el sentido vertical y horizontal
Ix = imfilter(Im, sx); %Gradiente horizontal, primera derivada
Iy = imfilter(Im, sy); %Gradiente vertical, primera derivada
%Segunda derivada parcial
Ixx = imfilter(Ix,sx); %Gradiente horizontal, segunda derivada
Iyy = imfilter(Iy,sy); %Gradiente vertical, segunda derivada
Ixy = imfilter(Ix,sy); %Gradiente mixto
%Numerador de la matriz KR(x,y)
A = (Ixx.*(Iy.^2)) + (Iyy.*(Ix.^2)) - (2*Ixy.*Iy);
%Denominador de la matriz KR(x,v)
B = (Ix.^2) + (Iy.^2);
%Matriz KR(X,Y)
V = (A./B);
%Escala de la matriz
V = (1000/max(max(V)))*V;
%Binarización para crear la matriz V1
V1 = (V) > 10;
pixel = 10;
%vecindad
%Analisis de los pixeles de la vecindad
[filas, columnas] = size(V1);
res = zeros(filas, columnas);
for r = 1:filas
    for c = 1:columnas
       if (V1(r,c))
           I1 = [r-pixel,1]; %Limite Izquierdo
```

```
I2 = [r+pixel,filas]; %Limite derecho
          I3 = [c-pixel,1]; %Limite Superior
          I4 = [c+pixel,columnas]; %Limite Inferior
          MaxXi = max(I1);
          MaxXd = min(I2);
          MaxYs = max(I3);
          MaxYi = min(I4);
          tmp = V(MaxXi:MaxXd,MaxYs:MaxYi);
          maxim = max(max(tmp));
          if (V(r,c) == maxim)
              res(r,c) = 1;
          end
       end
   end
end
%Impresión de la imagen con las esquinas representadas por taches
imshow(uint8(IMA));
hold on
[re,co] = find(res');
plot(re,co,'+');
Figure 1
                                                                       Eile Edit Yiew Insert Tools Desktop Window Help
▲ A目●QQQ
```

Suavizado de Bordes

Teorema de Douglas-Peucker

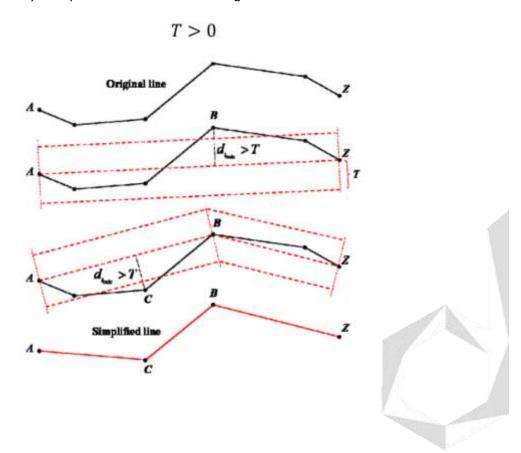
La identificación de líneas en forma de vector se aplica en mapas cartográficos porque las líneas son aproximadamente el 80% de los elementos en una representación cartográfica, las líneas se identifican por medio de dos métodos:

- Simplificación de Douglas-Peucker.
- Simplificación de Bézier.

Ambos para realizar el suavizado basado en curvas, identificando de esta manera las figuras en el mapa. Para identificar las figuras en los mapas es necesario identificar curvas que representan cuerpos geográficos, pero por su inmensidad es necesario reducir su tamaño, por lo cual se debe realizar un proceso de selección y reducción, llamado proceso de generalización cartográfica.

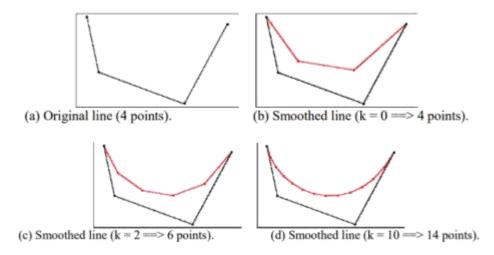
Para realizar la generalización cartográfica, una de las soluciones que mejores resultados presenta consiste en simplificar su geometría por medio de la eliminación de puntos y suavizado posterior del resultado obtenido por medio del algoritmo de Douglas-Peucker y algoritmos de filtrado de curvatura basados en las curvas de Bézier, que opera de forma finita las curvas que pueden parecer análogas.

El fundamento del algoritmo consiste en seleccionar de la línea original que conforma al mapa, puntos específicos que son llamados puntos críticos o de anclaje que construirán la línea generalizada. Para seleccionarlos, se selecciona un el factor de tolerancia (umbral) mayor a cero, este se le llama simplemente tolerancia y es expresado en unidades de longitud



En consecuencia, para utilizar las curvas de Bézier como algoritmo de suavizado, es necesario establecer previamente el número de valores que debe adoptar dicho parámetro, considerando lo siguiente criterios:

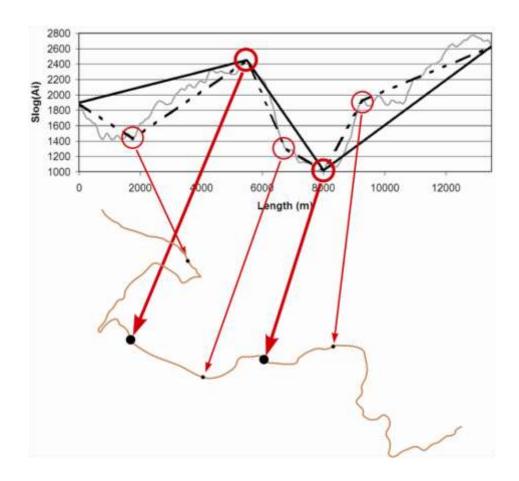
- La curva original se puede suavizar manteniendo su tendencia a partir de una serie de valores de T igual al número de puntos de la curva, que constituirán los puntos de control de la resultante Curvas de Bezier.
- El trazado de las curvas de Bézier mejora, si se distribuyen bien los valores de t dentro de los indicados se elige el intervalo.



La aplicación informática descrita, se aplica a procesos en donde se realicen reducciones de las curvas que conforman la imagen original, pero reducidas a pequeña escala (en relación 1:2 o similar), ofreciendo dos resultados principales:

- La generalización de los elementos lineales de un conjunto cartográfico en formato vectorial. Para Para lograr esto, la aplicación codifica el algoritmo de simplificación de Douglas-Peucker y el de suavizado basado en las curvas de Bézier, considerando el tratamiento simultáneo de diferentes clases de entidades geométricas y preservando las relaciones topológicas originales entre ellos.
- 2. El análisis de los resultados obtenidos tras la transformación realizada por el proceso anterior, por medio del ensayo con diferentes parámetros y el contraste de los resultados. Para conseguir eso, la aplicación permite cambiar los parámetros característicos de los algoritmos en cuestión y ofrece un informe de los resultados después de cada proceso: puntos tratados, eliminados, agregados o finales, en cada caso, así como el tiempo de procesamiento.





Webcam, Binarización, Obtención de Capas RGB, Detección y Suavizado de Bordes con Python

Se utilizó la webcam para realizar algunas de las funciones de visión artificial que se pueden aplicar con la librería OpenCV de Python, para ello en todo el código del archivo 8.- Uso de Webcam se comentó cada parte del procesamiento de las imágenes que conforman el video y además se dio instrucciones detalladas de lo que hace cada método con todo y los parámetros que recibe.

```
#Commentario de una sola linea con el simbolo #, en Python para nada se deben poner acentos sino el programa

#puede fallar o imprimir raro en consola, la primera línea de código es para que no tenga error, pero aún

#así al poner un ángulo saldrá raro en consola, la línea debe ponerse tal cual como aparece y justo al inicio.

#IMPORTACIÓN DE LIBRERÍAS:

import cv2 as cv #Librería OpenCV: Sirve para todo tipo de operaciones de visión artificial

import numpy as np #Librería numpy: Realiza operaciones matemáticas complejas

import scipy.ndimage #Librería scipy: Se utiliza para aplicar filtros de máximos y mínimos a una imagen

#SINTONIZACIÓN DE UMBRALES MÉTODO CANNY SIN SUAVIZADO GAUSSIANO:

#Cv.namedWindow(): Sirve para crear una ventana donde se podrá mostrar un video o imagen recopilada, se debe declarar desde
```

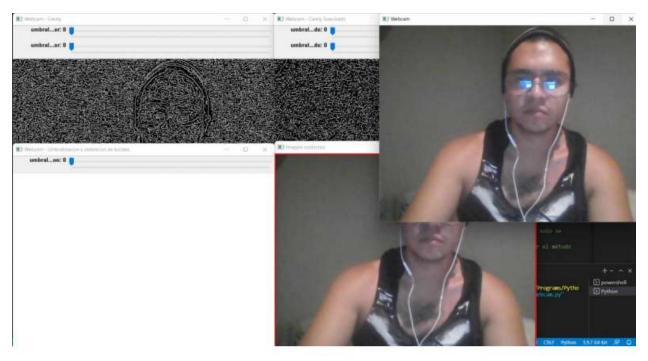
```
cv.namedWindow('Webcam - Canny') #Ventana que muestra los bordes Canny
def nothing (x):
```

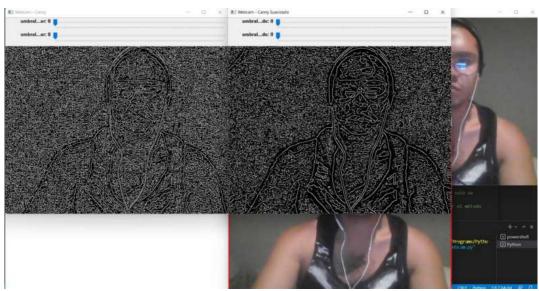
```
bordeCannyBlur = cv.Canny(suavizado, UmbInfSuav, UmbSupSuav) #Filtro Canny aplicado a video con suavizado Gaussiano
cv.imshow('Webcam - Canny', bordeCanny)
img_gray = cv.cvtColor(frame, cv.COLOR_BGR2GRAY)
#tamaño del vecindario, es aplicado de manera más fina el filtro. El tamaño del filtro puede ser decimal.
#puede ser decimal.
```

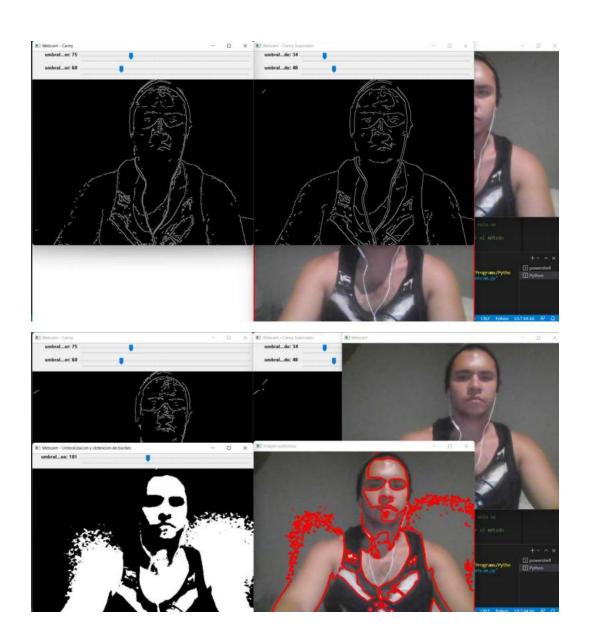
#analizado, luego hace un promedio con el tono de gris de estos pixeles y deja pasar ese tono, en específico este filtro cv.imshow('Imagen sin ruido - Filtro medio', img4) guardarVideo.write(frame) color_contorno = (0, 0, 255) #Variable que almacena un color BGR _, img_umbral = cv.threshold(img_gray, umbral, 255, cv.THRESH_BINARY) contornos, _ = cv.findContours(img_umbral, cv.RETR_LIST, cv.CHAIN_APPROX_NONE)

#CONTOURS: Operaciones para medir las figuras en la imagen donde ya se haya identificado los bordes.

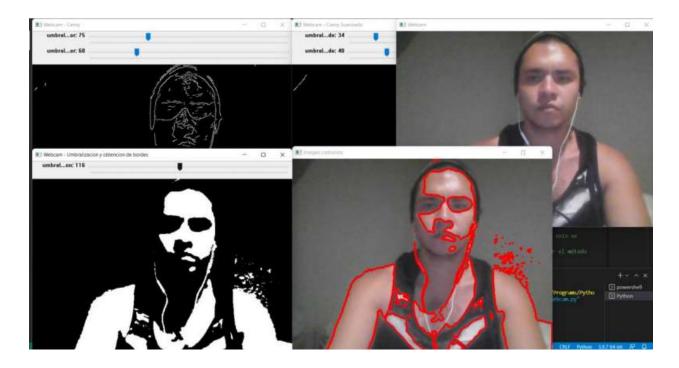
#https://docs.opencv.org/4.x/dd/d49/tutorial_py_contour_features.html





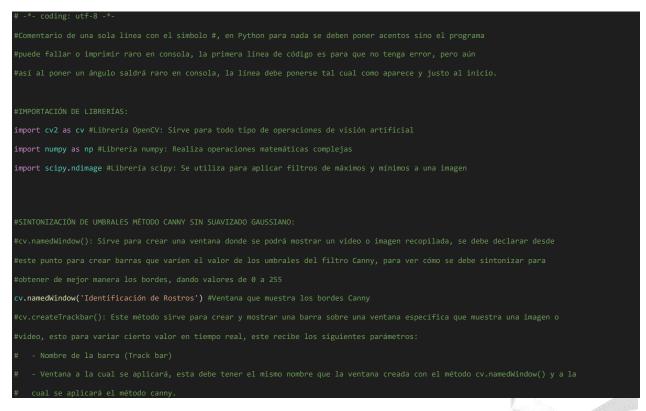






Reconocimiento de Rostros

Se realizó el análisis de rostros por medio de la webcam utilizando las bases de datos de la librería OpenCV, llegando a los siguientes resultados al ejecutar el archivo 9.- Detección de Rostros con Webcam, cuyo código se presenta a continuación:



```
Valor mínimo de la barra.
 ese debe crear la función que no hace nada en este caso para que se pueda crear la barra en la ventana antes de usar el método
def nothing (x):
cv.createTrackbar('Vecindario mínimo', 'Identificación de Rostros', 3, 30, nothing)
#DETECCIÓN DE ROSTROS CON WEBCAM:
color_rectangulo_rostro = (0, 0, 255) #Color BGR del borde del rectángulo de reconocimiento facial para rostros
grosor_rectangulo_rostro = 2 #Grosor del borde del rectángulo que identifica rostros
color_circulo_ojo = (255, 255, 0) #Color BGR del borde del círculo de reconocimiento facial para ojos
grosor_circulo_ojo = 2 #Grosor del borde del círculo que identifica ojos
#cv.VideoCapture(): Método de python para acceder a la webcam, como parámetro solo se enlista el número de webcams a las que
videito = cv.VideoCapture(0)
# 1.- Nombre del archivo que guardará el video con todo y extensión.
guardarVideo = cv.VideoWriter('Img/Deteccion_Rostros.avi', cv.VideoWriter_fourcc(*'XVID'), 10, (640, 480))
#Bucle while: Cuando se analice un video, se debe realizar dentro de un bucle while para que se ejecute hasta que la ventana
while(videito.isOpened() == True):
   #SINTONIZACIÓN DE UMBRALES MÉTODO CANNY:
```

```
vecindario_min = cv.getTrackbarPos('Vecindario mínimo', 'Identificación de Rostros')
# - ret: Variable booleana que puede ser true si hay un video (fotograma) capturado y false si no hay fotograma que leer,
#o si se quiere asegurar que la webcam está grabando.
ret, frame = videito.read()
if(ret == True):
    #OBTENCIÓN DE ESCALA DE GRISES:
    img_gray = cv.cvtColor(frame, cv.COLOR_BGR2GRAY)
    cv.imshow('Escala de grises', img_gray)
    #DETECCIÓN DE ROSTROS:
    #porque cada uno tiene características especiales, para que funcione esto, se debe indicar como parámetro del método la
    {\bf clasificador\_caras} = {\tt cv.CascadeClassifier('API\_Reconocimiento\_Facial/7.- Reconocimiento facial OpenCV - rostros.xml')}
    #objetoCascadeClassifier.detectMultiScale(): Con este método se accede a la base de datos de reconocimiento facial de
    caras = clasificador_caras.detectMultiScale(img_gray)
    for (x, y, ancho, alto) in caras:
        #cv.rectangle(): Con este método perteneciente a la librería OpenCV se puede crear un rectángulo, en él se indica
        #de la imagen en donde se va a dibujar la esquina superior izquierda del rectángulo, que en este caso son las
        cv.rectangle(frame, (x, y), (x + ancho, y + alto), color_rectangulo_rostro, grosor_rectangulo_rostro)
```

#la base de datos llamada haarcascade eye.xml de la documentación de OpenCV que se encuentra en el siguiente link:

#https://raw.githubusercontent.com/opency/opency/master/data/haarcascades/haarcascade eve.xml

```
caraIndividual = img_gray[y:y+alto, x:x+ancho]
    #OpenCV para el reconocimiento de ojos, a este se le pasa como parámetro la imagen que se quiere analizar, pero antes
   #es donde se puede sintonizar la detección de rostros para mejorarla con los siguientes parámetros:
    # - Factor de escala: Parámetro que especifica cuánto se reduce el tamaño de la imagen en cada escala de la imagen
    # conservarlo, el vecindario mínimo por default es de 3 (minNeighbors).
   # - Tamaño mínimo: Tamaño mínimo posible del vecindario (minSize).
   ojos = clasificador_ojos.detectMultiScale(caraIndividual, scaleFactor = 1.01, minNeighbors = vecindario_min, minSize = (10, 10))
    for (x1, y1, ancho1, alto1) in ojos:
       #como se busca que sea sólido se pone -1, si fuera hueco, en esta parte se indicaría los pixeles del perímetro
       #En la interfaz se mostrará un círculo para mostrar de dónde se está obteniendo el color de la imagen.
       cv.circle(frame, (x+x1+radio, y+y1+radio), radio, color_circulo_ojo, grosor_circulo_ojo)
cv.imshow("Identificación de Rostros", frame) #Mostrar una ventana que tenga como título el 1er parametro y muestre la imagen del 2do
#GUARDAR VIDEO:
#donde se especifican las características de cómo se va a guardar el video v al método .write() se le pasa como parámetro
guardarVideo.write(frame)
#waitKey(): Método que permite a los usuarios mostrar una ventana durante un número de milisegundos determinados si su
# - Si se pasa 0 como argumento, espera hasta que se presiona cualquier tecla.
# - Si se pasa 1 como argumento, espera hasta que se presione una tecla específica para cerrar la ventana.
```

```
#número 1, de esta manera:
       if(cv.waitKey(1) == ord('s')):
           print("cv.waitKey(1): " + str(cv.waitKey(1)))
           print("cv.waitKey(0): " + str(cv.waitKey(0)))
       #GUARDAR UNA FOTO DEL VIDEO: Cuando se presione la tecla a, toma una foto del video
       if (cv.waitKey(1) == ord('a')):
           print("Captura de video tomada cuando se presionó la letra a")
           #GUARDAR UNA FOTO DEL VIDEO:
           cv.imwrite("Img/Fotovideo.jgp", frame)
guardarVideo.release() #Dejar de tener acceso al directorio donde se guardará el video.
#parámetro y no devuelve nada, esto se incluye para que al cerrar la ventana después del método waitKey() se destruyan para
cv.destroyAllWindows()
```



