

**Tarea** 

In [ ]: import cv2

import numpy as np

import pandas as pd

import matplotlib.pyplot as plt

Cargamos y transformamos la imagen

M = cv2.getRotationMatrix2D((cols/2, rows/2), angle, 1)

Calculamos la intensidad de cada pixel

Guardamos la información en un txt

def save\_to\_file(filename, data, fmt='%0.2f'):

def calculate\_and\_save\_moments(image, filename):

for key, value in moments.items():

file.write(f'{key}: {value}\n')

Gráficamos las imágenes con los centroides

plt.scatter([centroid\_original[0]], [centroid\_original[1]], color='red')

Calculamos los momentos centrales normalizados

plt.scatter([centroid\_transformed[0]], [centroid\_transformed[1]], color='red')

def plot\_images\_with\_centroids(original, transformed, centroid\_original, centroid\_transformed):

moments = cv2.moments(image)

Calculamos el centroide

cx = moments['m10'] / moments['m00']

cy = moments['m01'] / moments['m00']

plt.title('Imagen Original con Centroid')

plt.title('Imagen Transformada con Centroid')

def calculate\_normalized\_central\_moments(moments):

nu20 = moments['mu20'] / (moments['m00'] \*\* 2)

nu02 = moments['mu02'] / (moments['m00'] \*\* 2)

nu11 = moments['mu11'] / (moments['m00'] \*\* 2)

nu30 = moments['mu30'] / (moments['m00'] \*\* 2.5)

nu12 = moments['mu12'] / (moments['m00'] \*\* 2.5)

nu21 = moments['mu21'] / (moments['m00'] \*\* 2.5)

nu03 = moments['mu03'] / (moments['m00'] \*\* 2.5)

'nu20': nu20, 'nu02': nu02, 'nu11': nu11,

Calculamos los momentos Hu

def save\_moments\_to\_file(filename, moments):

for key, value in moments.items():

file.write(f'{key}: {value}\n')

'Moment': [f'Hu{i+1}' for i in range(7)],

with open('comparative\_table\_normalized.txt', 'w') as file:

original\_image, transformed\_image = load\_and\_transform\_image(image\_path, 45)

Imagen Original

file.write(df\_normalized.to\_string(index=False))

with open('comparative\_table\_hu.txt', 'w') as file:

file.write(df\_hu.to\_string(index=False))

df\_normalized = pd.DataFrame(data\_normalized)

with open(filename, 'w') as file:

'Original': hu\_original,

df\_hu = pd.DataFrame(data\_hu)

'Transformed': hu\_transformed

Gráficamos ambas imágenes

plot\_images(original\_image, transformed\_image)

image\_path = 'img/car.jpg'

100

200

400

500

100

200

400

500

100

Conclusión

computadora.

100

200

In [ ]: intensity\_original = calculate\_intensity(original\_image)

intensity\_transformed = calculate\_intensity(transformed\_image)

save\_to\_file('intensity\_transformed.txt', intensity\_transformed)

save\_to\_file('intensity\_original.txt', intensity\_original)

centroid\_original = calculate\_centroid(moments\_original)

centroid\_transformed = calculate\_centroid(moments\_transformed)

Imagen Original con Centroid

300

normalized\_moments\_original = calculate\_normalized\_central\_moments(moments\_original)

save\_moments\_to\_file('normalized\_moments\_original.txt', normalized\_moments\_original)

normalized\_moments\_transformed = calculate\_normalized\_central\_moments(moments\_transformed)

save\_moments\_to\_file('normalized\_moments\_transformed.txt', normalized\_moments\_transformed)

200

hu\_moments\_original = calculate\_hu\_moments(moments\_original)

versión original con la modificada.

hu\_moments\_transformed = calculate\_hu\_moments(moments\_transformed)

save\_to\_file('hu\_moments\_original.txt', hu\_moments\_original, fmt='%0.5e')

save\_to\_file('hu\_moments\_transformed.txt', hu\_moments\_transformed, fmt='%0.5e')

400

500

Obtenemos los momentos Hu de ambas imágenes y guardamos los datos en txt

Creamos la tabla comparativa de ambas imágenes en sus respectivos momentos

create\_comparative\_table(normalized\_moments\_original, normalized\_moments\_transformed, hu\_moments\_original, hu\_moments\_transformed)

300

Guardamos en un txt dicha información de cada imagen

Calculamos y guardamos los momentos de cada imagen

moments\_original = calculate\_and\_save\_moments(intensity\_original, 'moments\_original.txt')

Cálculamos el centroíde de cada imagen y lo gráficamos

moments\_transformed = calculate\_and\_save\_moments(intensity\_transformed, 'moments\_transformed.txt')

plot\_images\_with\_centroids(original\_image, transformed\_image, centroid\_original, centroid\_transformed)

400

hu\_moments = cv2.HuMoments(moments).flatten()

def calculate\_hu\_moments(moments):

return hu\_moments

data\_normalized = {

data\_hu = {

'nu30': nu30, 'nu12': nu12, 'nu21': nu21, 'nu03': nu03

Guardamos los momentos normalizados en un txt

'Moment': ['nu20', 'nu02', 'nu11', 'nu30', 'nu12', 'nu21', 'nu03'],

'Original': [normalized\_original[key] for key in normalized\_original],

'Transformed': [normalized\_transformed[key] for key in normalized\_transformed]

def create\_comparative\_table(normalized\_original, normalized\_transformed, hu\_original, hu\_transformed):

Cargamos la imagen y la transformamos utlizando la primera función

100 -

200

300

400

500

100 -

200

300

Obtenemos los momentos normalizados de ambas imágenes y guardamos los datos en txt

500

Mandamos a llamar la función de intensidad para calcular ambas imágenes

Creamos una tabla comparativa para los momentos centralizados así como para los momentos Hu mediante una función

Imagen Transformada

200

100

300

Imagen Transformada con Centroid

200

En esta práctica, usamos Python para transformar una imagen y analizar sus propiedades. Aplicamos una rotación a una imagen y comparamos la

Calculamos la intensidad de los píxeles, transformando la imagen a escala de grises, y guardamos estos valores en archivos. También calculamos los momentos geométricos y los momentos de Hu, que nos ayudaron a describir la forma y distribución de la imagen.

Finalmente, creamos tablas comparativas para ver cómo las transformaciones afectaron la imagen. Esta práctica nos permitió entender mejor cómo las transformaciones y análisis de imágenes pueden ser útiles en diversas aplicaciones, como el reconocimiento de patrones y la visión por

100

300

400

500

400

500

def calculate\_centroid(moments):

plt.figure(figsize=(12, 6))

plt.imshow(transformed\_image)

plt.subplot(1, 2, 1)

plt.imshow(original)

plt.subplot(1, 2, 2)

plt.show()

return {

return moments

return (cx, cy)

with open(filename, 'w') as file:

np.savetxt(filename, data, fmt=fmt)

return 0.299 \* image[:, :, 0] + 0.587 \* image[:, :, 1] + 0.114 \* image[:, :, 2]

Cargamos y calculamos los momentos en una función

image = cv2.cvtColor(image, cv2.COLOR\_BGR2RGB) # Convertir BGR a RGB

def load\_and\_transform\_image(image\_path, angle):

transformed\_image = rotate\_image(image, angle)

return cv2.warpAffine(image, M, (cols, rows))

image = cv2.imread(image\_path)

return image, transformed\_image

Rotamos la imagen

def rotate\_image(image, angle):

rows, cols, \_ = image.shape

Gráficamos las imágenes

def plot\_images(original, transformed):

plt.title('Imagen Transformada')

plt.figure(figsize=(12, 6))

plt.title('Imagen Original')

plt.subplot(1, 2, 1)

plt.imshow(original)

plt.subplot(1, 2, 2)

plt.show()

In [ ]: def calculate\_intensity(image):

plt.imshow(transformed)

Práctica Momentos e Invariantes 31 de Mayo de 2024

Ingeniería en Computación Inteligente Centro de Ciencias Básicas