



Tratamiento de imágenes: 3

Hugo Coll Ferri

hucolfer@dcom.upv.es

Tratamiento de imagen digital

1



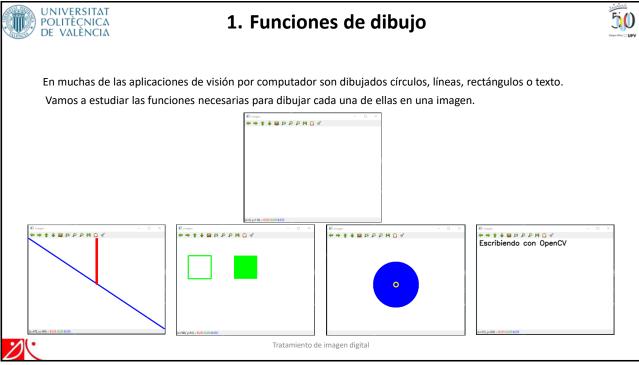


- 1. Funciones de dibujo
- 2. Mejora del contraste de una imagen
- 3. Detección de bordes
- 4. Desenfoque de movimiento (Blurring/Motion Blur)
- 5. Mejora de una imagen (Sharpening)
- 6. Erosión y dilatación
- 7. Creación de filtro de viñeta
- 8. Creación de filtro de relieve



Tratamiento de imagen digital









Objetivo: Fondo de la imágen

Antes de comenzar a dibujar deberemos tener un fondo, que será el lienzo sobre él se representarán las imágenes.

- En la línea 1 y 2 importamos OpenCV y numpy con un alías np.
- En la línea 4 construimos una imagen con ayuda de np.ones, en donde construiremos una matriz de unos, de 400 filas por 600 columnas y 3 canales, lo que nos ayudará a crear una imagen para manejar los canales B, G y R, seguido de dtype=np.uint8. Esta matriz es multiplicada por 255, con ello cada uno de los canales adquirirá dicho valor, entonces la imagen se mostrará en blanco totalmente. ¿Recuerdas que (255, 255, 255) es la representación de blanco en BGR?.
- En las líneas 6 a 8 visualizamos la imagen, establecemos que la visualización se detenga hasta que sea presionada una tecla con cv2.waitKey(0)y que finalmente se cierren

import cv2 import numpy as np

imagen = 255*np.ones((400,600,3),dtype=np.uint8)

cv2.imshow('imagen',imagen) cv2.waitKey(0) cv2.destroyAllWindows()



2

las ventanas con cv2.destroyAllWindows()

Tratamiento de imagen digital

5



1. Funciones de dibujo



Objetivo: Dibujar líneas

Para dibujar una línea en OpenCV, vamos a emplear la función cv2.line, en ella debemos especificar:

- La imagen en donde se va a visualizar.
- Las coordenadas del punto inicial en x e y.
- Las coordenadas del punto final en x e y.
- El color en BGR.
- Grosor de línea.



2

Tratamiento de imagen digital





Objetivo: Dibujar líneas

- Línea 7: Usamos la función cv2.line, en ella especificamos que se va a dibujar en la variable imagen, el punto inicial está en (0,0) en x e y, mientras que el punto final está en (600,400), el color en BGR es (255,0,0), que corresponde al color azul, mientras que el grosor de línea es de 4 pixeles.
- Línea 8: Esta es similar a la anterior, las diferencias están en los datos ingresado, pues el punto inicial está en (300,0), mientras que el final en (300,200), se visualizará en un color rojo (255,100,255), mientras que el grosor de línea será de 10.

import cv2
import numpy as np
imagen = 255*np.ones((400,600,3),dtype=np.uint8)
#Dibujando lineas
cv2.line(imagen,(0,0),(600,400),(255,0,0),4)
cv2.line(imagen,(300,0),(300,200),(0,0,255),10)
cv2.imshow('imagen',imagen)
cv2.waitKey(0)
cv2.destroyAllWindows()





Tratamiento de imagen digital

7



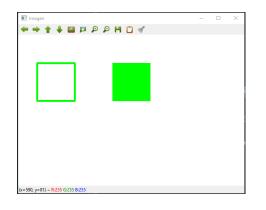
1. Funciones de dibujo



Objetivo: Dibujar rectángulos

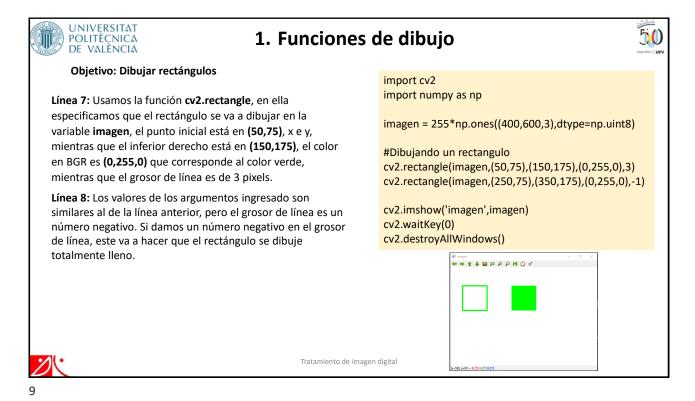
Para dibujar rectángulos en OpenCV, vamos a emplear la función cv2.rectangle, en ella debemos especificar:

- La imagen en donde se va a visualizar.
- Las coordenadas del punto inicial en x e y.
- Las coordenadas del punto final en x e y.
- El color en BGR.
- Grosor de línea.



少(

Tratamiento de imagen digital



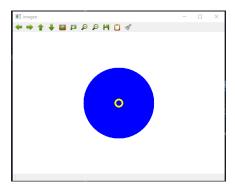




Objetivo: Dibujar círculos

Para poder dibujar círculos en OpenCV, vamos a emplear la función cv2.circle, en ella debemos especificar:

- La imagen en donde se va a visualizar.
- Las coordenadas del punto central.
- Radio del círculo a dibujar.
- El color en BGR.
- Grosor de línea.



少(

Tratamiento de imagen digital





Objetivo: Dibujar círculos

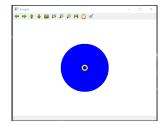
 Línea 7: Se dibujará un círculo con cv2.circle, la imagen en la que se visualizará es en imagen, el punto central del círculo está en (300,200), con un radio de 100 y color azul con (255,0,0). Mientras que el grosor de línea es -1, un número negativo, por ello al igual que con los rectángulos, el círculo se llenará.

 Línea 8: Ahora en esta línea especificamos que el círculo se va a dibujar en la variable imagen, el punto central está en (300,200), x e y, con un radio de 10, el color en BGR es (20,255,255) que corresponde al color amarillo, mientras que el grosor de línea es de 3 pixeles. import cv2 import numpy as np

imagen = 255*np.ones((400,600,3),dtype=np.uint8)

#Dibujando círculos cv2.circle(imagen,(300,200),100,(255,0,0),-1) cv2.circle(imagen,(300,200),10,(0,255,255),3)

cv2.imshow('imagen',imagen) cv2.waitKey(0) cv2.destroyAllWindows()





Tratamiento de imagen digital

11



1. Funciones de dibujo



Objetivo: Dibujar texto

Para poder visualizar texto en OpenCV, vamos a emplear la función cv2.putText, en ella debemos especificar:

- La imagen en donde se va a visualizar.
- El texto que se va a visualizar.
- Ubicación de la esquina inferior izquierda del texto en la imagen.
- Fuente del texto.
- · Tamaño del texto.
- El color en BGR.
- Grosor de línea para el texto.



Tratamiento de imagen digital





Objetivo: Dibujar texto

- En la línea 6 se especifica el tipo de fuente del texto que se va a visualizar en la imagen, esta se va a utilizar a continuación, en la línea 7.
- Línea 7: Se usa cv2.putText, para poder ubicar texto en la imagen. Se presenta la imagen (imagen) en donde se va a visualizar que sería el texto 'Practicando con OpenCV', su ubicación en las coordenadas x e y (10,30), la fuente que está almacenada en font, el tamaño que sería 1, el color negro (0,0,0), con un grosor de línea de 2.

import cv2 import numpy as np

imagen = 255*np.ones((400,600,3),dtype=np.uint8)

font = cv2.FONT_HERSHEY_SIMPLEX cv2.putText(imagen, 'Escribiendo con OpenCV',(10,30),font,1,(0,0,0),2,cv2.LINE_AA)

cv2.imshow('imagen',imagen) cv2.waitKey(0) cv2.destroyAllWindows()



//

Tratamiento de imagen digital

13



1. Funciones de dibujo



Objetivo: Dibujar texto

Varias fuentes simples están disponibles en OpenCV que se pueden usar para escribir texto.

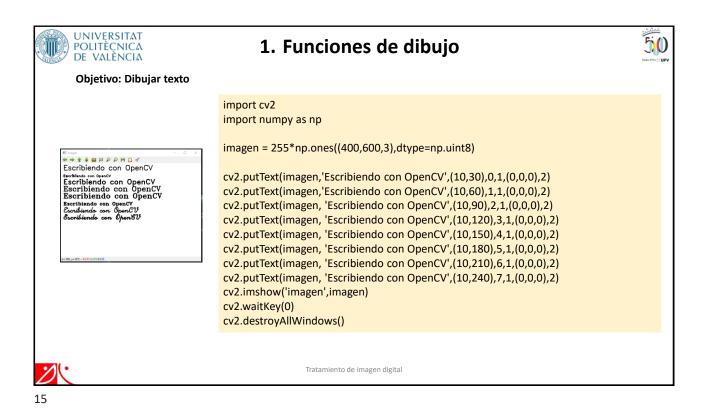
- FONT_HERSHEY_SIMPLEX = 0
- FONT_HERSHEY_PLAIN = 1
- FONT_HERSHEY_DUPLEX = 2
- FONT_HERSHEY_COMPLEX = 3
- FONT_HERSHEY_TRIPLEX = 4
- FONT_HERSHEY_COMPLEX_SMALL = 5
- FONT_HERSHEY_SCRIPT_SIMPLEX = 6
- FONT_HERSHEY_SCRIPT_COMPLEX = 7

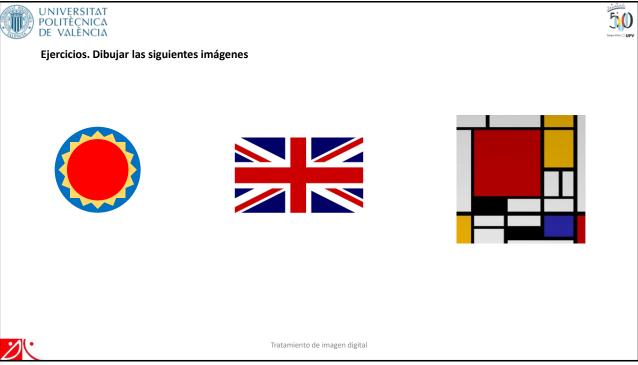
Se puede indicar la fuente por su número de fuente asignado:

font = cv2.FONT_HERSHEY_SIMPLEX
cv2.putText(imagen, 'Escribiendo con OpenCV', (10,30), Num. fuente, 1, (0,0,0), 2, cv2.LINE_AA)



Tratamiento de imagen digital









2. Mejora del contraste de una imagen



Tratamiento de imagen digital

17



2. Mejora del contraste de una imagen



Cuando capturamos imágenes en condiciones de poca luz, las imágenes resultan oscuras.

Muchos detalles de la imagen no son claramente visibles para el ojo humano.

Al ojo humano le gusta el contraste, por lo que debemos ajustar el contraste para que la imagen se vea agradable y agradable.

Mediante el proceso de ecualización de histogramas se puede lograr esto.









2

Tratamiento de imagen digital



2. Mejora del contraste de una imagen



Ecualización de imágen en B/N

Si la imagen de entrada es muy oscura

→ Podemos corregirla.

 Necesitamos ajustar los valores de los píxeles para que se distribuyan en todo el espectro de valores, es decir, entre 0 y 255.

import cv2 import numpy as np

img = cv2.imread('input.jpg', 0)

Ecualizar el histograma de la imagen de entrada histeq = cv2.equalizeHist(img)

cv2.imshow('Input', img) cv2.imshow('Histogram equalized', histeq) cv2.waitKey(0)



Tratamiento de imagen digital

19



2. Mejora del contraste de una imagen



Ecualización de imágen en color

La ecualización de histogramas es un proceso no lineal. Por lo tanto, no podemos simplemente separar los tres canales en una imagen RGB, igualar el histograma por separado y combinarlos más tarde para formar la imagen de salida.

El concepto de ecualización de histograma solo es aplicable a los valores de intensidad en la imagen. Por lo tanto, debemos asegurarnos de no modificar la información de color cuando hagamos esto.

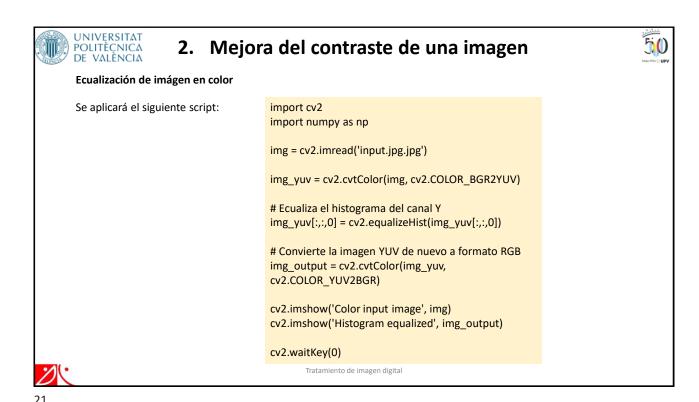
Para manejar la ecualización del histograma de las imágenes en color, debemos convertirlo en un espacio de color donde la intensidad se separe de la información del color.

YUV es un buen ejemplo de este tipo de espacio de color.

Una vez que lo convertimos a YUV, solo necesitamos ecualizar el canal Y y combinarlo con los otros dos canales para obtener la imagen de salida.



Tratamiento de imagen digital



3. Detección de bordes

Tratamiento de imagen digital

าา

UNIVERSITAT

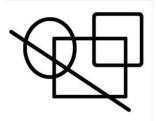


3. Detección de bordes



El proceso de detección de bordes implica detectar bordes afilados en la imagen y producir una imagen binaria como salida.

Por lo general, se dibujan líneas blancas sobre un fondo negro para indicar esos bordes.







Tratamiento de imagen digital



3. Detección de bordes



Un filtro de detección de bordes simple es el conocido como filtro Sobel.

Dado que los bordes pueden ocurrir tanto en dirección horizontal como vertical, el filtro Sobel se compone de los siguientes dos núcleos:

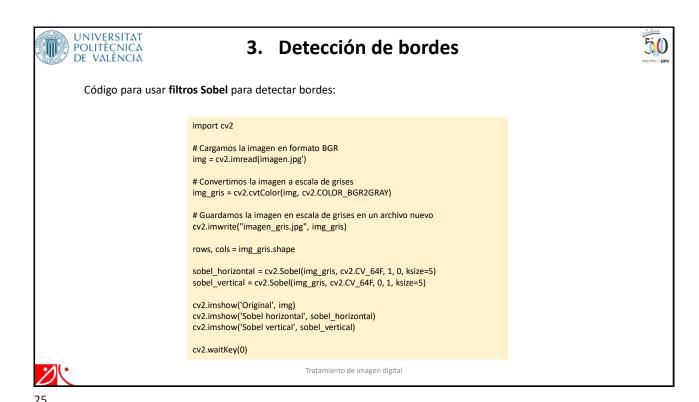
$$S_{x} = \begin{bmatrix} -1 & 0 & 1 \\ -2 & 0 & 2 \\ -1 & 0 & 1 \end{bmatrix} \qquad S_{y} = \begin{bmatrix} -1 & -2 & -1 \\ 0 & 0 & 0 \\ 1 & 2 & 1 \end{bmatrix}$$

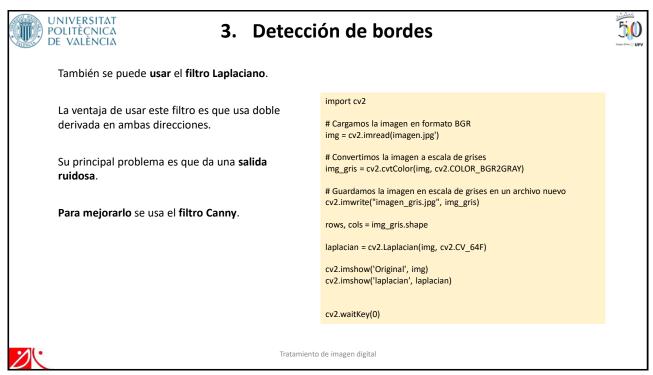
$$S_{y} = \begin{bmatrix} -1 & -2 & -1 \\ 0 & 0 & 0 \\ 1 & 2 & 1 \end{bmatrix}$$

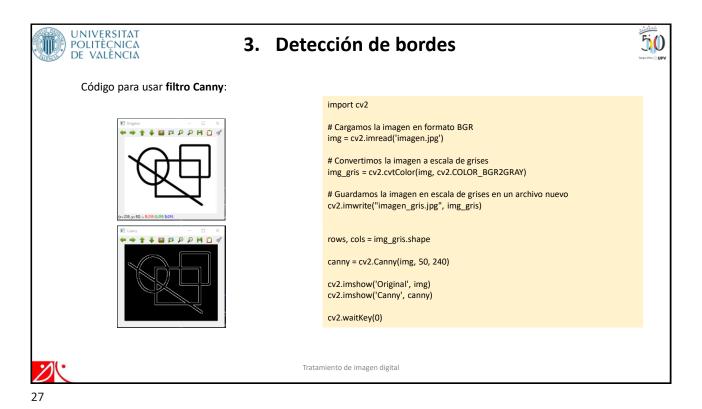
El núcleo de la izquierda detecta los bordes horizontales y el núcleo de la derecha detecta los bordes verticales.



Tratamiento de imagen digital











4. Desenfoque de movimiento



Si aplicamos el efecto de desenfoque de movimiento (Blurring/Motion Blur), parecerá que capturamos la imagen mientras nos movíamos en una dirección particular.

Por ejemplo, se puede hacer que una imagen se vea como si hubiera sido capturada desde un automóvil en movimiento.







Tratamiento de imagen digital

29



4. Desenfoque de movimiento



Lo generamos con el script:

La función cv2.filter2D tiene los siguientes parámetros:

- imagen: es la imagen de entrada a la que se aplicará el filtro de convolución. Puede ser una imagen en escala de grises o una imagen en color.
- -1: es el tipo de profundidad de bits de la imagen de salida. En este caso, se utiliza -1 para que la imagen de salida tenga la misma profundidad de bits que la imagen de entrada.
- kernel: es el kernel que se utilizará para la convolución. El kernel es una matriz 2D que especifica cómo se realizará la convolución. La forma y los valores de los elementos en el kernel determinan el tipo de efecto que se aplicará a la imagen de entrada.

import cv2 import numpy as np

img = cv2.imread('input.jpg')
cv2.imshow('Original', img)

size = 15

Generación del kernel kernel_motion_blur = np.zeros((size, size)) kernel_motion_blur[int((size-1)/2), :] = np.ones(size) kernel motion blur = kernel motion blur / size

Aplicación del Kernel a la imagen de entrada output = cv2.filter2D(img, -1, kernel_motion_blur)

cv2.imshow('Motion Blur', output)
cv2.waitKey(0)



Tratamiento de imagen digital





5. Mejora de una imagen (Sharpening)

2(

Tratamiento de imagen digital

21

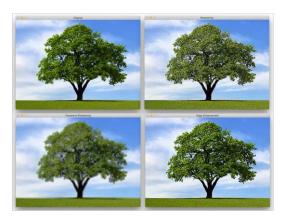


5. Mejora de una imagen (Sharpening)



Para mejorar la calidad de una imagen podemos aplicar el filtro de nitidez (**sharpening**), que agudizará los bordes de la imagen.

Este filtro es muy útil cuando queremos realzar los bordes de una imagen que no es nítida.



Tratamiento de imagen digital

2



5. Mejora de una imagen (Sharpening)



El nivel de nitidez depende del tipo de kernel que utilicemos. Aquí tenemos mucha libertad para personalizar el kernel, y cada kernel le dará un tipo diferente de nitidez.

$$M = \begin{bmatrix} -1 & -1 & -1 \\ -1 & 9 & -1 \\ -1 & -1 & -1 \end{bmatrix}$$

Si queremos hacer una nitidez excesiva, como en la imagen inferior izquierda, usaríamos el siguiente kernel:

$$M = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & -7 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix}$$

Pero el problema con estos dos núcleos es que la imagen de salida parece mejorada artificialmente.

Si queremos que nuestras imágenes se vean más naturales, usaríamos un filtro de mejora de bordes.

Se usaría un **kernel gaussiano** aproximado para construir este filtro. Nos ayudará a suavizar la imagen cuando realcemos los bordes, haciendo así que la imagen se vea más natural.



Tratamiento de imagen digital

33



5. Mejora de una imagen (Sharpening)



El código para generarlos es:

```
import cv2
import numpy as np
img = cv2.imread('imagen.jpg')
cv2.imshow('Original', img)
# Generando los kernels
kernel_sharpen_1 = np.array([[-1,-1,-1], [-1,9,-1], [-1,-1,-1]])
kernel_sharpen_2 = np.array([[1,1,1], [1,-7,1], [1,1,1]])
kernel_sharpen_3 = np.array([[-1,-1,-1,-1,-1],
                [-1,2,2,2,-1],
                [-1,2,8,2,-1],
                [-1,2,2,2,-1],
                [-1,-1,-1,-1,-1]]) / 8.0
# Aplicando diferentes kerneles a la imagen de entrada
output_1 = cv2.filter2D(img, -1, kernel_sharpen_1)
output_2 = cv2.filter2D(img, -1, kernel_sharpen_2)
output_3 = cv2.filter2D(img, -1, kernel_sharpen_3)
cv2.imshow('Sharpening', output_1)
cv2.imshow('Excessive Sharpening', output_2)
cv2.imshow('Edge Enhancement', output_3)
cv2.waitKey(0)
```

Tratamiento de imagen digital

7





6. Erosión y dilatación



Tratamiento de imagen digital

25



6. Erosión y dilatación



La erosión y la dilatación son operaciones de procesamiento de imágenes morfológicas.

El procesamiento de imágenes morfológicas se ocupa básicamente de **modificar estructuras geométricas** en la imagen.

Estas operaciones se definen principalmente **para imágenes binarias**, pero **también** podemos usarlas en imágenes en **escala de grises**.

La **erosión** básicamente **elimina la capa más externa de píxeles** en una estructura, mientras que la **dilatación agrega una capa adicional** de píxeles en una estructura.







6. Erosión y dilatación



OpenCV proporciona funciones para erosionar y dilatar directamente una imagen.

- Se denominan erosionar (cv2.erode) y dilatar (cv2.dilate).
- Lo interesante de notar es el tercer argumento en estas dos funciones.
- El número de iteraciones determinará cuánto desea erosionar/dilatar una imagen determinada.
- Básicamente aplica la operación sucesivamente a la imagen resultante.

import cv2 import numpy as np

img = cv2.imread('D:\imagen\pruebatexto2.jpg', 0)

kernel = np.ones((5,5), np.uint8)

img_erosion = cv2.erode(img, kernel, iterations=1)
img_dilation = cv2.dilate(img, kernel, iterations=1)

cv2.imshow('Input', img) cv2.imshow('Erosion', img_erosion) cv2.imshow('Dilation', img_dilation)

cv2.waitKey(0)

2

Tratamiento de imagen digital

37





7. Creación de filtro de viñeta



Tratamiento de imagen digital



7. Creación de filtro de viñeta



El filtro Viñeta básicamente enfoca el brillo en una parte particular de la imagen y las otras partes se ven desvanecidas.

Para lograr esto, necesitamos filtrar cada canal en la imagen usando un núcleo gaussiano. OpenCV proporciona una función para hacer esto, que se llama **getGaussianKernel**.

Necesitamos construir un núcleo 2D cuyo tamaño coincida con el tamaño de la imagen.

El segundo parámetro de la función, getGaussianKernel, es interesante. Es la desviación estándar de la Gaussiana y controla el radio de la región central brillante.







20



7. Creación de filtro de viñeta



 Una vez que construimos el kernel 2D, necesitamos construir una máscara normalizando este kernel y ampliándolo.

mask = 255 * kernel / np.linalg.norm(kernel)

- Una vez que construimos el kernel 2D, necesitamos construir una máscara normalizando este kernel y ampliándolo.
- Este es un paso importante porque si no lo escala, la imagen se verá negra.
- Esto sucede porque todos los valores de píxeles estarán cerca de 0 después de superponer la máscara en la imagen de entrada.
- Después de esto, iteramos a través de todos los canales de color y aplicamos la máscara a cada canal.

import cv2 import numpy as np

img = cv2.imread('imagen.jpg')
rows, cols = img.shape[:2]

Generar máscara de viñeta usando núcleos gaussianos kernel_x = cv2.getGaussianKernel(cols,150)

vernal v = ev2.getGaussianKernel(cois,150)

kernel_y = cv2.getGaussianKernel(rows,150)

kernel = kernel_y * kernel_x.T

mask = 255 * kernel / np.linalg.norm(kernel)

output = np.copy(img)

Aplicar la máscara a cada canal de la imagen de entrada for i in range(3):

output[:,:,i] = output[:,:,i] * mask

cv2.imshow('Original', img)
cv2.imshow('Vignette', output)
cv2.waitKey(0)

Tratamiento de imagen digital





Creación de filtro de viñeta 7.



- Si queremos enfocarnos en una región diferente de la imagen para crear el filtro viñeta.
- Lo que tenemos que hacer es construir un núcleo gaussiano más grande y asegurarnos de que el pico coincida con la región de interés



import cv2 import numpy as np

img = cv2.imread('imagen.jpg') rows, cols = img.shape[:2]

Generar máscara de viñeta usando núcleos gaussianos kernel_x = cv2.getGaussianKernel(int(1.5*cols),200) kernel_y = cv2.getGaussianKernel(int(1.5*rows),200) kernel = kernel_y * kernel_x.T mask = 255 * kernel / np.linalg.norm(kernel)

mask = mask[int(0.5*rows):, int(0.5*cols):]output = np.copy(img)

Aplicar la máscara a cada canal de la imagen de entrada for i in range(3):

output[:,:,i] = output[:,:,i] * mask

cv2.imshow('Input', img) cv2.imshow('Vignette with shifted focus', output)

Tratamiento de image cv2.waitKey(0)







8. Creación de filtro de relieve



Tratamiento de imagen digital



8. Creación de filtro de relieve



Un filtro de relieve tomará una imagen y la convertirá en una imagen en relieve.

- Básicamente, tomamos cada píxel y lo reemplazamos con una sombra o un resaltado.
- Si estamos tratando con una región relativamente plana en la imagen, debemos reemplazarlo con un color gris simple porque no hay mucha información allí.
- Si hay mucho contraste en una región en particular, lo reemplazaremos con un píxel blanco (resaltado) o un píxel oscuro (sombra), dependiendo de la dirección en la que estemos grabando.





Tratamiento de imagen digital

43



8. Creación de filtro de relieve



Solo se reemplaza el valor de píxel actual con la diferencia de los valores de píxel vecinos en una dirección particular.

El efecto de relieve se logra compensando todos los valores de píxeles de la imagen en 128. Esta operación agrega el efecto de luces/sombras a la imagen.

import cv2 import numpy as np

img_emboss_input = cv2.imread('imagen.jpg')

generating the kernels kernel_emboss_1 = np.array([[0,-1,-1],

[1,1,0]]) kernel_emboss_2 = np.array([[-1,-1,0],

[1,0,-1],

[-1,0,1], [0,1,1]])

kernel_emboss_3 = np.array([[1,0,0],

[0,0,0], [0,0,-1]]) # Convierte la imagen a escala de grises gray_img = cv2.cvtColor(img_emboss_input,cv2.COLOR_BGR2GRAY)

Aplica los núcleos a la imagen en escala de grises y agregar el desplazamiento

output_1 = cv2.filter2D(gray_img, -1, kernel_emboss_1) + 128 output_2 = cv2.filter2D(gray_img, -1, kernel_emboss_2) + 128 output_3 = cv2.filter2D(gray_img, -1, kernel_emboss_3) + 128

cv2.imshow('Input', img_emboss_input)

cv2.imshow('Embossing - South West', output_1)
cv2.imshow('Embossing - South East', output_2)

cv2.imshow('Embossing - North West', output_3) cv2.waitKey(0)

natannento de imagen digita

7