



Universidad
Tecmilenio®





Visión computacional

Introducción al procesamiento
de imágenes



El propósito principal de la **visión computacional** es obtener información de los píxeles existentes en una imagen digitalizada.

Desde la perspectiva en ingeniería, permite construir sistemas autónomos que puedan realizar algunas de las tareas que ejecuta el sistema visual humano.

En este tema conocerás:

- Conceptos importantes en el procesamiento de imágenes.
- Formato de representación de imágenes.





Para los humanos, la obtención de información de una imagen es un proceso trivial. Cualquier persona puede describir con facilidad lo que ve en una fotografía, reconocer un rostro aun cuando solo lo ha visto una vez, incluso los niños pueden platicar de una película al haberla visto también una vez. Para realizar estas tareas, los seres humanos utilizan la retina, el nervio óptico y el córtex visual. Con la finalidad de replicar este comportamiento, en la visión computacional se cuentan con cámaras, datos y algoritmos que son capaces de obtener la información de una imagen.





La representación de imágenes se hace por medio de coordenadas. En matemáticas se tiene la costumbre que el eje **x** va de izquierda a derecha y el eje **y** de abajo hacia arriba con el origen ubicado en la esquina inferior izquierda, sin embargo, para una imagen digital es distinto.

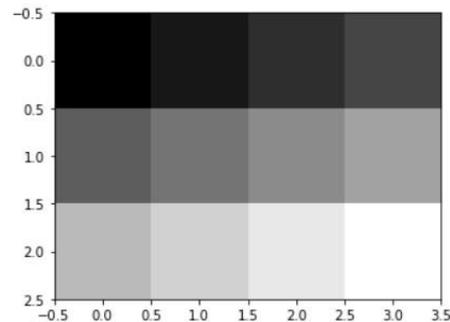
En la figura se utilizan las librerías numpy y matplotlib para construir la imagen representada por las muestras definidas en la matriz siguiente.

```
In [2]: import numpy as np  
f = np.arange(12).reshape(3,4)
```

```
In [3]: f
```

```
Out[3]: array([[ 0,  1,  2,  3],  
              [ 4,  5,  6,  7],  
              [ 8,  9, 10, 11]])
```

```
In [6]: import matplotlib.pyplot as plt  
plt.imshow(f, cmap='gray', interpolation='nearest');  
plt.show()
```

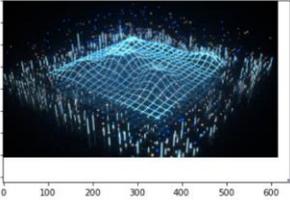


```
In [ ]:
```

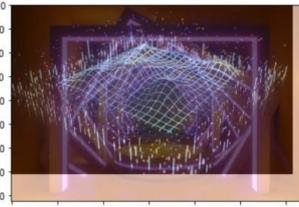




Los **operadores de puntos** permiten realizar operaciones matemáticas para modificar imágenes pixel a pixel (el punto). Estas operaciones son básicamente sumas y restas ampliamente utilizadas en procesamiento de imágenes: mezclado alfa (*α -Blending*),

```
Untitled.ipynb Python 3  
[ ]: pip install opencv-python  
[13]: import cv2 as cv  
import matplotlib.pyplot as plt  
img1 = cv.imread('1138112258.jpg')  
img2 = cv.imread('1306707647.jpg')  
img2 = cv.resize(img2, img1.shape[1::-1])  
[14]: plt.imshow(img1, cmap='gray')  
[14]: <matplotlib.image.AxesImage at 0x7f688a8dd990>  
  
[15]: plt.imshow(img2, cmap='gray')  
[15]: <matplotlib.image.AxesImage at 0x7f688a98f0d0>  

```

```
[68]: alpha = 0.6  
img3 = cv.addWeighted(img1, alpha, img2, 1-alpha, 0)  
[69]: plt.imshow(img3, cmap='gray')  
[69]: <matplotlib.image.AxesImage at 0x7f6889c75c90>  

```





Enmascaramiento de enfoque (*unsharp masking*)

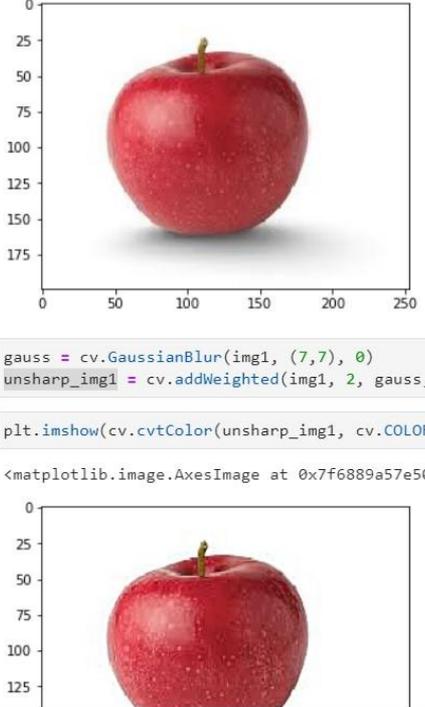
```
Untitled.ipynb x
+ ✂ 📄 📁 ▶ ⏪ ⏩ ⏴ ⏵ Download 📁 📁 GitHub 📁 Binder Code ⌵ Python 3 ○

img1 = cv.imread('manzana.jpg')

[79]: plt.imshow(cv.cvtColor(img1, cv.COLOR_BGR2RGB), cmap='gray')
[79]: <matplotlib.image.AxesImage at 0x7f6889a8b750>
0
25
50
75
100
125
150
175
0 50 100 150 200 250

[81]: gauss = cv.GaussianBlur(img1, (7,7), 0)
unsharp_img1 = cv.addWeighted(img1, 2, gauss, -1, 0)

[82]: plt.imshow(cv.cvtColor(unsharp_img1, cv.COLOR_BGR2RGB), cmap='gray')
[82]: <matplotlib.image.AxesImage at 0x7f6889a57e50>
0
25
50
75
100
125
```





Umbralización de imágenes (*thresholding*).

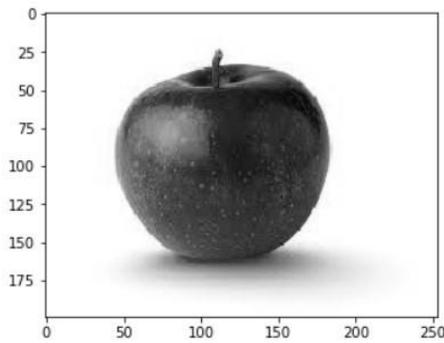
```
Untitled.ipynb Python 3
```

```
[7]: import cv2 as cv
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
```

```
[8]: img1 = cv.imread('manzana.jpg')
```

```
[9]: img = cv.cvtColor(img1, cv.COLOR_BGR2GRAY)
plt.imshow(img, cmap='gray')
```

```
[9]: <matplotlib.image.AxesImage at 0x7fbfb00748d0>
```



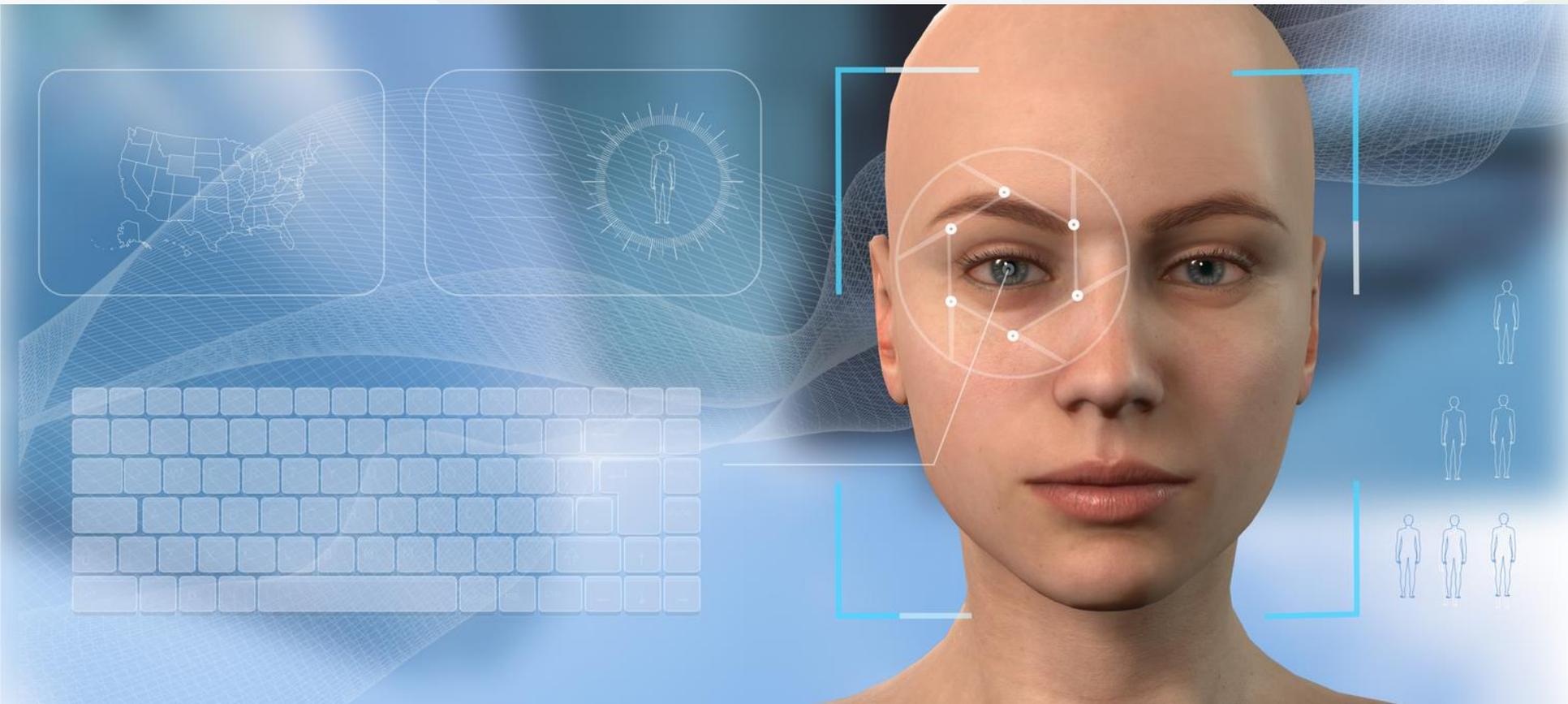
```
[10]: ret, thresh1 = cv.threshold(img, 120, 255, cv.THRESH_BINARY)
ret, thresh2 = cv.threshold(img, 120, 255, cv.THRESH_BINARY_INV)
ret, thresh3 = cv.threshold(img, 120, 255, cv.THRESH_TRUNC)
ret, thresh4 = cv.threshold(img, 120, 255, cv.THRESH_TOZERO)
ret, thresh5 = cv.threshold(img, 120, 255, cv.THRESH_TOZERO_INV)
```





¿Sabes qué es un espacio de color? ¿Cuántos conoces y cuántos existen?

Averigua cómo funciona (matemáticamente) la función `cv.COLOR_BGR2GRAY`





El procesamiento de imágenes es un campo que resuelve tareas o problemas con las imágenes, e incluye el tratamiento a distintos tipos de imagen, discretización, interpolación y coloración. Además, es un campo que procesa imágenes a partir de transformaciones, las mejora y ubica puntos de interés en ellas.



Recuerda que una imagen digital puede ser representada como un arreglo y que, a su vez, puede contener muestras de imágenes.





Visión computacional

Operadores geométricos



Las transformaciones geométricas son de las operaciones más comunes que se encuentran en cualquier tarea de procesamiento de imágenes; modifican las imágenes manteniendo los colores, pero colocando los píxeles en lugares distintos.

En este tema conocerás:

- Los diferentes tipos de operadores geométricos.
- La representación en coordenadas homogéneas de los operadores geométricos.
- El uso de OpenCV en Python para realizar transformaciones u operaciones geométricas.





Los operadores geométricos son rotación, traslación y escalamiento, y se conocen como transformaciones geométricas afines.

Desde el punto de vista geométrico, la **rotación** es el movimiento circular de un objeto alrededor de un punto y se caracteriza por el **ángulo de rotación** (la amplitud de rotación), el **centro de rotación** (un punto de referencia) y el **sentido de la rotación**. El plano geométrico a lo largo del cual ocurre la rotación se conoce como **plano de rotación** y la línea imaginaria perpendicular a este, **eje de rotación**.

```
Untitled.ipynb
Python 3

[7]: #reduccion, medida original (600,407)
ancho_red = 294
alto_red = 200
puntos_red = (ancho_red, alto_red)
img_red = cv.resize(img, puntos_red, interpolation= cv.INTER_LINEAR)
plt.imshow(img_red, cmap='gray')

[7]: <matplotlib.image.AxesImage at 0x7f7148ba7590>
```





La **traslación** es un movimiento de desplazamiento. Geométricamente, es una transformación que desplaza los puntos de una figura a una cierta distancia en una dirección específica. En visión computacional, la traslación de una imagen implica desplazarla una cierta cantidad de píxeles a lo largo de alguno de los ejes x , y del plano cartesiano.

The screenshot shows a Jupyter Notebook interface with the following content:

```
[7]: #reduccion, medida original (600,407)
ancho_red = 294
alto_red = 200
puntos_red = (ancho_red, alto_red)
img_red = cv.resize(img, puntos_red, interpolation= cv.INTER_LINEAR)
plt.imshow(img_red, cmap='gray')
```

[7]: <matplotlib.image.AxesImage at 0x7f7148ba7590>

The first plot shows the original image of a man running, with x and y axes ranging from 0 to 500. The second plot shows the same image after being resized to 294x200 pixels, with x and y axes ranging from 0 to 250.





La transformación de **escalamiento** aumenta o disminuye la extensión espacial de la imagen. Para modificar el tamaño de la imagen se requiere escalarla a lo largo de cada uno de sus ejes (alto y ancho), según el factor de escala especificado. Si, por ejemplo, la imagen fuera escalada por un factor de 2, entonces usaría el doble de píxeles en cada dimensión para contener la información.

```
[7]: #reduccion, medida original (600,407)
ancho_red = 294
alto_red = 200
puntos_red = (ancho_red, alto_red)
img_red = cv.resize(img, puntos_red, interpolation= cv.INTER_LINEAR)
plt.imshow(img_red, cmap='gray')
```

```
[7]: <matplotlib.image.AxesImage at 0x7f7148ba7590>
```





Las coordenadas homogéneas permiten describir un punto en el espacio y convierten el punto cartesiano (x,y) a una representación homogénea, utilizando tres parámetros (Juárez y Díaz, 2017). Estas coordenadas facilitan la representación de las ecuaciones utilizadas en las transformaciones geométricas, usando multiplicaciones de vectores y matrices.

la matriz de rotación

$$\begin{bmatrix} x' \\ y' \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \cos \theta & -\sin \theta & 0 \\ \sin \theta & \cos \theta & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ y \\ 1 \end{bmatrix}$$

la matriz de traslación

$$\begin{bmatrix} x' \\ y' \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & T_x \\ 0 & 1 & T_y \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ y \\ 1 \end{bmatrix}$$

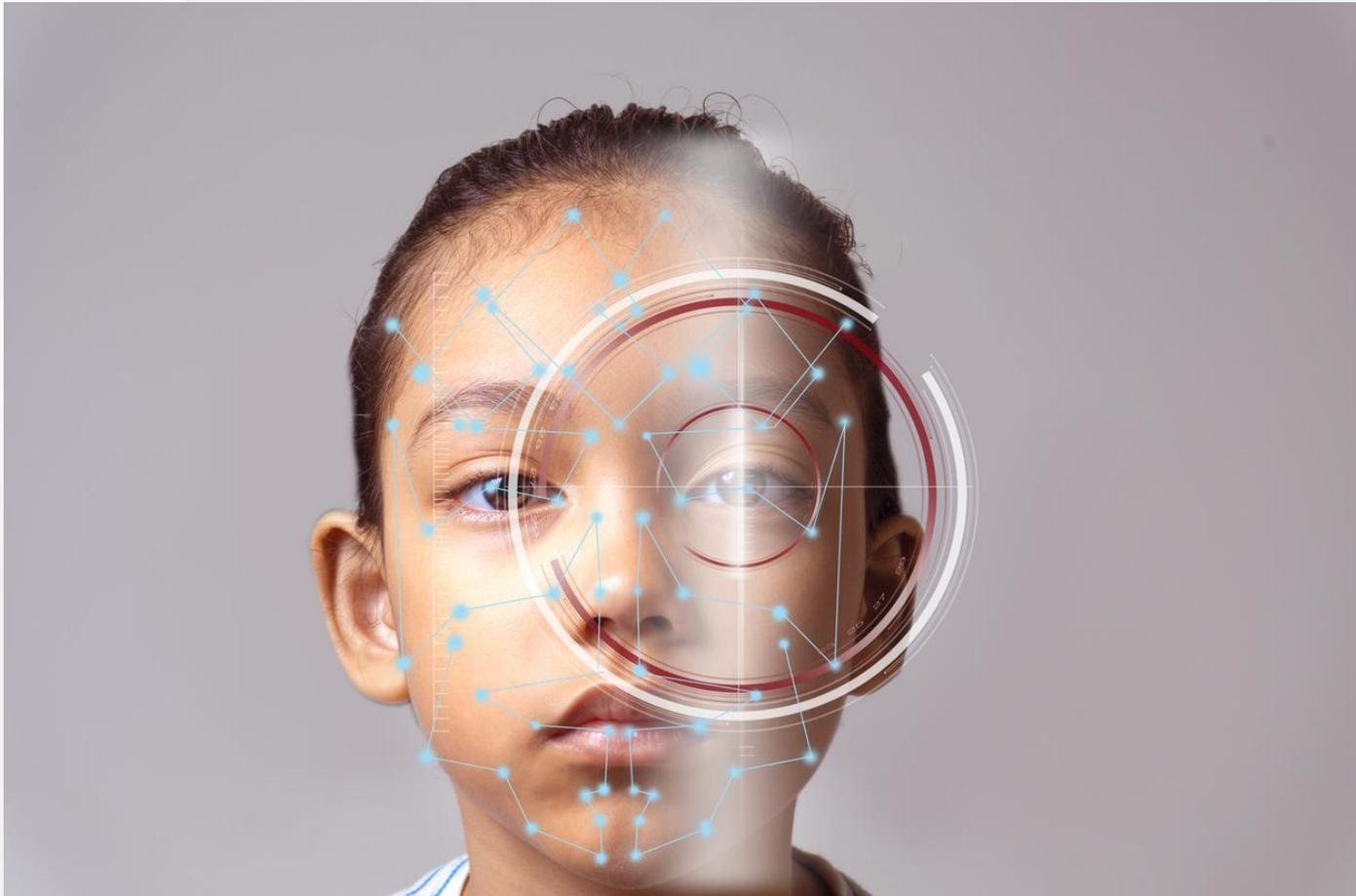
la matriz de escalamiento

$$\begin{bmatrix} x' \\ y' \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} S_x & 0 & 0 \\ 0 & S_y & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ y \\ 1 \end{bmatrix}$$





Cuando se realizó la rotación y la traslación, la imagen resultante apareció recortada, por lo tanto, desarrolla e implementa un algoritmo para que las imágenes se puedan visualizar de manera completa.





Los operadores geométricos mueven los píxeles a ubicaciones nuevas dentro de la imagen en lugar de alterar la intensidad de cada píxel.

Los operadores más comunes se definen a partir de transformaciones afines y con ellas es posible modificar las dimensiones de una imagen, girarla, desplazarla o inclinarla. Las matrices proporcionan un marco formal para trabajar con problemas geométricos en visión computacional.

