

# Task 2

## Integrantes

- Sergio Orellana 221122
- Rodrigo Mansilla 22611
- Ricardo Chuy 221007

En esta parte se busca que usted implemente un sistema de correspondencia completo. Para esto debe escribir un script en Python usando OpenCV. No se provee código base, debe estructurarlo usted mismo. Para esta parte debe crear su propia imagen a usar para esto:

- Tome dos fotografías propias de un objeto con textura (i.e. una caja de cereal, una portada de libro, un edificio)
- Foto 1: Vista frontal
- Foto 2: Vista rotada (aproximadamente 45 grados) y con cambio de escala (aléjese o haga zoom). El cambio debe ser evidente

Con esto haga lo siguiente en su código

1. Cargue ambas imágenes en escala de grises
2. Implemente la detección y descripción usando SIFT.
3. Implemente la detección y descripción usando ORB.
4. Realice la parte de Matching: a. Para SIFT: Utilice BFMatcher con normal L2 (Euclidiana)  
b. Para ORB: Utilice BFMatcher con norma de Hamming
5. Implemente Lowe's Ratio Test para ambos algoritmos a. Debe filtrar los matches donde la distancia del mejor vecino sea mayor a 0.75 x la distancia del segundo mejor vecino
6. Genere una imagen final donde se dibujen las líneas de correspondencia solamente de los "buenos matches" (inliers) tras el filtro.

## Carga de imagenes

```
In [68]: import cv2
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt

import time
```

```
In [69]: try:
# Intenta cargar imágenes reales
img1 = cv2.imread('./imgs/cereal_normal.jpg', cv2.IMREAD_GRAYSCALE) # Referenci
img2 = cv2.imread('./imgs/cereal_rotado.jpg', cv2.IMREAD_GRAYSCALE) # Rotada 45
```

```

    if img1 is None or img2 is None:
        raise FileNotFoundError("No se encontraron las imágenes.")

except Exception as e:
    print("error")

```

## Implementacion de identificacion y descripcion usando SIFT

```

In [70]: def mostrar_matches(img1, kps1, img2, kps2, matches, nombre_algoritmo):
    # para ver resultados

    # cv2.drawMatches es lo que hace las líneas conectando los puntos clave
    img_matches = cv2.drawMatches(img1, kps1, img2, kps2, matches, None,
                                   flags=cv2.DrawMatchesFlags_NOT_DRAW_SINGLE_POINTS)

    plt.figure(figsize=(12, 6))
    plt.imshow(img_matches)
    plt.title(f"{nombre_algoritmo}: {len(matches)} Matches Buenos")
    plt.axis('off')
    plt.show()

```

```

In [71]: def filtrar_matches_lowe(matches_crudos, ratio=0.75):
    #Aplica el Ratio Test de David Lowe. Solo acepta un match si la distancia del m
    # es considerablemente menor que la del segundo mejor (n).

    buenos_matches = []

    for m, n in matches_crudos:
        if m.distance < ratio * n.distance:
            buenos_matches.append(m)
    return buenos_matches

```

```

In [ ]: def ejecutar_sift(img_original, img_alterada, ratio_lowes):
    # si no se coloca nfeatures, prueba con un default de 500, entonces colocando u
    # ver mas resultados
    detector = cv2.SIFT_create()

    puntos_clave_original, descriptor_1 = detector.detectAndCompute(img_original, N
    puntos_clave_alterado, descriptor_2 = detector.detectAndCompute(img_alterada, N

    if descriptor_1 is None or descriptor_2 is None:
        print("Error: SIFT no encontró descriptores.")
        return

    matcher = cv2.BFMatcher(cv2.NORM_L2, crossCheck=False)

    # knn match es necesario ya que al usar solo match, solo da el mejor por cada f
    # estamos pidiendo los 2 mejores match, esto luego ayuda a saber que el match e

    raw_matches = matcher.knnMatch(descriptor_1, descriptor_2, k=2)

    good_matches = filtrar_matches_lowe(raw_matches, ratio_lowes)

```

```

print(f"Keypoints Ref: {len(puntos_clave_original)} | Keypoints alterado: {len(puntos_clave_alterado)}")
print(f"Matches Totales: {len(raw_matches)} | Buenos: {len(good_matches)}")

mostrar_matches(img_original, puntos_clave_original, img_alterada, puntos_clave_alterado)

```

```

In [77]: ratio_lowes = 0.75

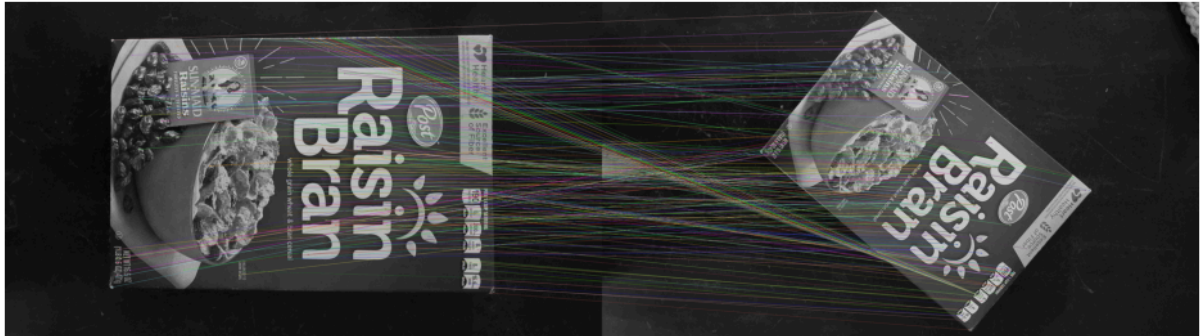
ejecutar_sift(img1, img2, ratio_lowes)

```

Keypoints Ref: 1001 | Keypoints alterado: 1000

Matches Totales: 1001 | Buenos: 290

SIFT: 290 Matches Buenos



## Implementacion de identificacion y descripcion usando SIFT

```

In [74]: def ejecutar_orb(img_original, img_alterada, ratio_lowes):
    detector = cv2.ORB_create()

    # deteccion y descripcion
    puntos_clave_original, descriptor1 = detector.detectAndCompute(img_original, None)
    puntos_clave_alterado, descriptor2 = detector.detectAndCompute(img_alterada, None)

    if descriptor1 is None or descriptor2 is None:
        print("Error: ORB no encontró descriptores.")
        return

    # aqui es el matching, pero es un poco diferente ya que para ORB se usa Hamming
    matcher = cv2.BFMatcher(cv2.NORM_HAMMING, crossCheck = None)

    raw_matches = matcher.knnMatch(descriptor1, descriptor2, k=2)

    good_matches = filtrar_matches_lowe(raw_matches, ratio_lowes)

    print(f"Keypoints Ref: {len(puntos_clave_original)} | Keypoints Query: {len(puntos_clave_alterado)}")
    print(f"Matches Totales: {len(raw_matches)} | Buenos: {len(good_matches)}")

    mostrar_matches(img_original, puntos_clave_original, img_alterada, puntos_clave_alterado)

```

```

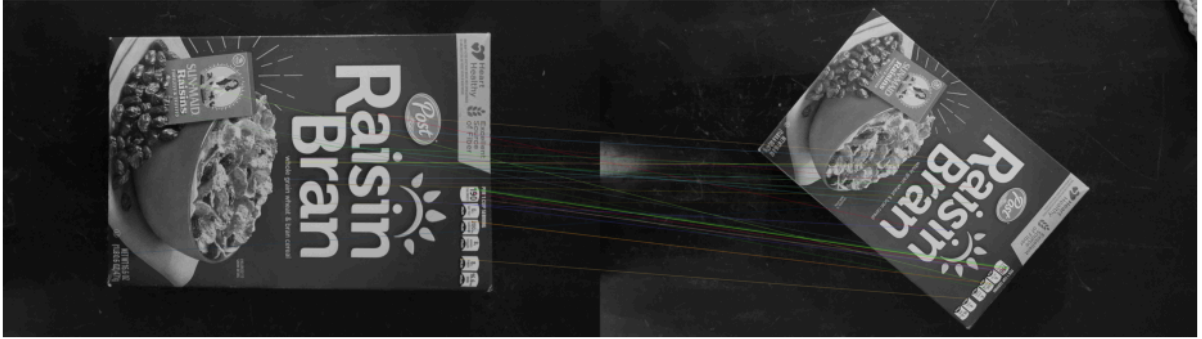
In [75]: ratio_lowes = 0.75
ejecutar_orb(img1, img2, ratio_lowes)

```

Keypoints Ref: 500 | Keypoints Query: 500

Matches Totales: 500 | Buenos: 36

ORB: 36 Matches Buenos



## Referencias

- [https://docs.opencv.org/4.x/dc/dc3/tutorial\\_py\\_matcher.html](https://docs.opencv.org/4.x/dc/dc3/tutorial_py_matcher.html)