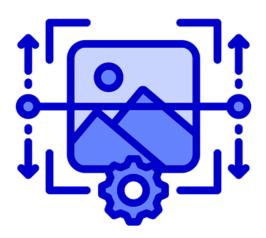


Trabajo Práctico Procesamiento de Imágenes 1

Tecnicatura Universitaria en Inteligencia Artificial.



Docentes:

- Gonzalo, Sad
- Julián, Alvarez
- Juan Manuel, Calle

Integrantes (Grupo 11):

- Marcela, Flaibani
- Facundo López, Crespo
- Daniela, Dito



Índice

Enunciado	3	
Resolución	5	
Ejercicio 1	5	
Ejercicio 2	6	
Imágenes obtenidas por Exámenes	13	
Repositorio	15	

Fnunciado

Problema 1 - Ecualización local de histograma

La técnica de ecualización del histograma se puede extender para un análisis local, es decir, se puede realizar una ecualización local del histograma. El procedimiento sería definir una ventana cuadrada o rectangular (vecindario) y mover el centro de la ventana de pixel a pixel.

En cada ubicación, se calcula el histograma de los puntos dentro de la ventana y se obtiene de esta manera, una transformación local de ecualización del histograma. Esta transformación se utiliza finalmente para mapear el nivel de intensidad del píxel centrado en la ventana bajo análisis, obteniendo así el valor del píxel correspondiente a la imagen procesada. Luego, se desplaza la ventana un píxel hacia el costado y se repite el procedimiento hasta recorrer toda la imagen.

Esta técnica resulta útil cuando existen diferentes zonas de una imagen que poseen detalles, los cuales se quiere resaltar, y los mismos poseen valores de intensidad muy parecidos al valor del fondo local de la misma. En estos casos, una ecualización global del histograma no daría buenos resultados, ya que se pierde la localidad del análisis al calcular el histograma utilizando todos los píxeles de la imagen.

Desarrolle una función en python, para implementar la ecualización local del histograma, que reciba como parámetros de entrada la imagen a procesar, y el tamaño de la ventana de procesamiento ($M \times N$). Utilice dicha función para analizar la imagen que se muestra en la figura 1 e informe cuales son los detalles escondidos en las diferentes zonas de la misma. Analice la influencia del tamaño de la ventana en los resultados obtenidos.

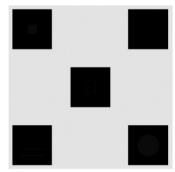


Figura 1: Imagen con detalles en diferentes zonas.

Problema 2 - Corrección de múltiple choice

En la figura 2 se muestra el esquema de un examen múltiple choice de 10 preguntas con

cuatro opciones para cada una de ellas (A, B, C, D). La plantilla también tiene un encabezado con tres campos para completar datos personales (Name, Date y Class).

Se tiene una serie de exámenes resueltos, en formato de imagen, y se pretende corregirlos de forma automática por medio de un script en python. Para esto, se asume que las respuestas correctas son las siguientes:

En el caso que alguna respuesta tenga marcada más de una opción, la misma se considera como incorrecta, de igual manera si no hay ninguna opción marcada. El algoritmo a desarrollar debe resolver los siguientes puntos:

a. Debe tomar únicamente como entrada la imagen de un examen (no usar como dato las coordenadas de las preguntas) y mostrar por pantalla cuáles de las respuestas son correctas y cuáles incorrectas. Por ejemplo:

Pregunta 1: OK Pregunta 2: MAL Pregunta 3: OK

•••

Pregunta 10: OK

- b. Con la misma imagen de entrada, validar los datos del encabezado y mostrar por pantalla el estado de cada campo teniendo en cuentas las siguientes restricciones:
 - i. Name: debe contener al menos dos palabras y no más de 25 caracteres.
 - ii. Date: deben ser 8 caracteres formando una sola palabra.
 - iii. Class: un único caracter.

Por ejemplo:

Name: OK Date: MAL Class: MAL

Asuma que todos los campos ocupan un solo renglón y que se utilizan caracteres alfanuméricos y barra inclinada " / ".

- c. Utilice el algoritmo desarrollado para evaluar las imágenes de exámenes resueltos (archivos examen_<id>.pnq) e informe cada resultado obtenido.
- d. Generar una imagen de salida informando los alumnos que han aprobado el examen (con al menos 6 respuestas correctas) y aquellos alumnos que no. Esta imagen de salida debe tener los "crop" de los campos Name del encabezado de todos los exámenes del punto anterior y diferenciar de alguna manera aquellos que corresponden a un examen aprobado de uno desaprobado.

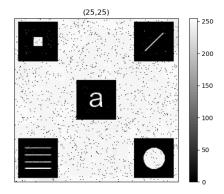
Resolución

Ejercicio 1

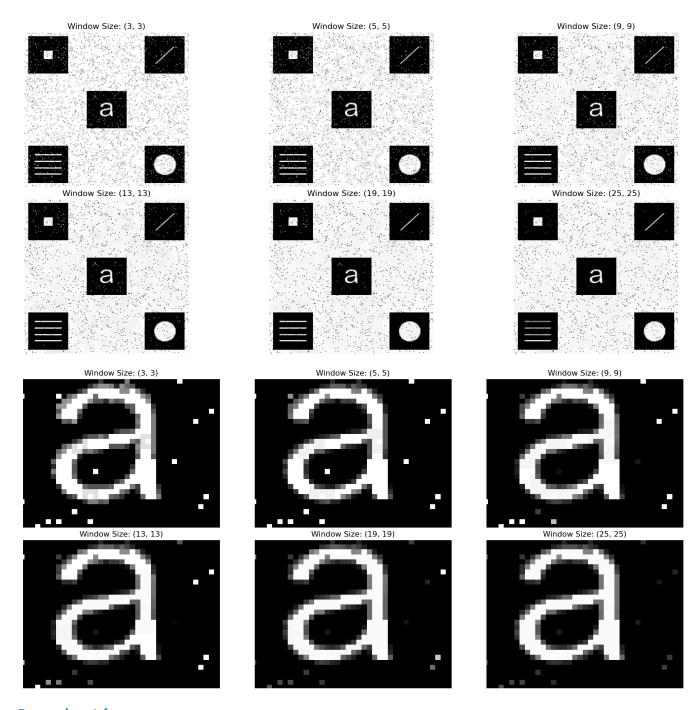
Imagen original: Niveles de intensidad de la imagen: [0, 1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9, 10, 11, 226, 227, 228]

Cantidad de valores de intensidad únicos: 15

- <u>Realizamos umbrales y manipulación de intensidades</u> (segmentación, análisis de regiones):
 - Prueba 1: reemplazar todos los valores de píxeles mayores que 0 por 255 (blanco), es decir, cualquier píxel que no sea completamente negro se convierte en blanco.



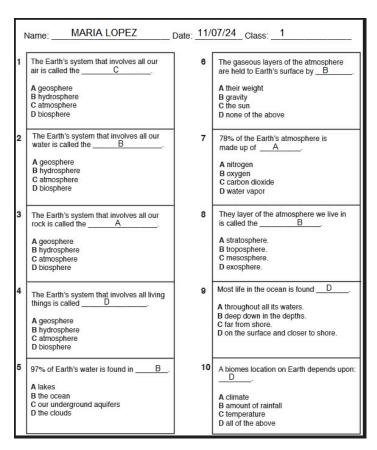
- Aplicamos una ecualización de histograma local en la imagen con el objetivo de mejorar el contraste en una imagen considerando pequeñas regiones o ventanas alrededor de cada píxel en lugar de la imagen completa, obteniendo una imagen con un mejor contraste, especialmente en áreas donde el contraste era bajo. (La imagen ecualizada se quarda como un archivo .TIFF.)
- <u>Bordes replicados</u>: Se agrega un borde (cv2.copyMakeBorder()) a la imagen para evitar problemas al aplicar la ventana en los bordes de la imagen. Esto asegura que la ventana siempre tenga el mismo tamaño, incluso cuando esté centrada en los píxeles cercanos a los bordes. Se elige el tipo de borde cv2.BORDER_REPLICATE que replica los píxeles de los bordes de la imagen original para rellenar el área agregada alrededor de la imagen.
- Análisis del tamaños de ventana: Se prueban distintos tamaños de ventana para recorrer cada pixel de la imagen.
 - ❖ Tamaños de ventana más pequeños (por ejemplo, 3x3) pueden resaltar detalles muy locales, pero también pueden generar ruido.
 - Tamaños de ventana más grandes (por ejemplo, 25x25) suavizan el resultado, pero pueden perder algunos detalles finos.



Resolución

Ejercicio 2

Se pretende corregir de forma automática, exámenes resueltos en formato de imagen, por medio de un script en python. Las respuestas correctas son: 1. C 2.B 3.A 4.D 5.B 6.B 7.A 8.B 9.D 10.D



El programa corrige todos los exámenes en una carpeta determinada, muestra los resultados por pantalla y los quarda en un archivo (.csv y/o .txt).

- Identificación de las áreas de la imagen correspondientes a cada pregunta

Función

```
def create guestions(image: np.ndarray) -> tuple:
```

1. Conversión a escala de grises

Convierte la imagen (en formato BGR, es decir, azul, verde, rojo) de color a escala de grises. En una imagen en escala de grises, cada píxel contiene un solo valor de intensidad de luz en lugar de valores separados de color para B, G y R. Esto facilita el procesamiento con imágenes de un solo canal.

2. Detección de bordes

Aplica el algoritmo de detección de bordes de Canny (cv2.Canny()) sobre la imagen en escala de grises. Este algoritmo busca cambios bruscos en la intensidad de los píxeles para identificar los bordes en la imagen. El resultado es una imagen binaria para aplicar la transformada de Hough.

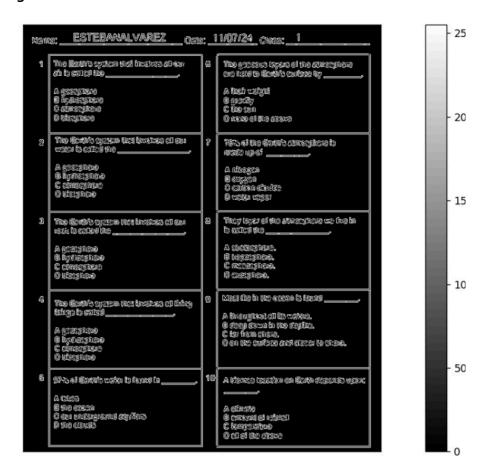
```
edges = cv2.Canny(image_gray, 100, 170, apertureSize=3)
```

Parámetros:

100: Umbral inferior para el gradiente de los bordes. Los píxeles con gradientes por debajo de este valor se descartan.

170: Umbral superior para el gradiente de los bordes. Los píxeles con gradientes por encima de este valor son considerados como bordes fuertes.

apertureSize=3: Tamaño del filtro de Sobel utilizado internamente para calcular los gradientes. Un tamaño de 3 indica un filtro de 3x3.



3. Detección de líneas utilizando la Transformada de Hough

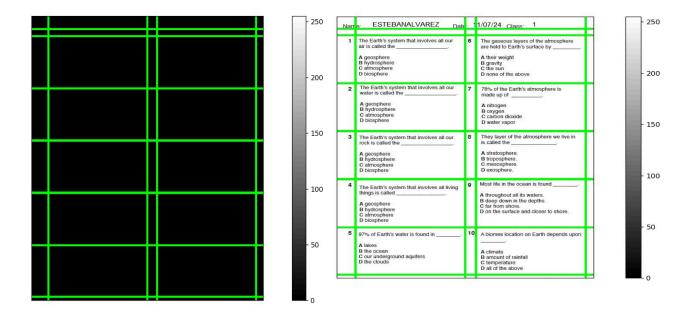
Aplica la Transformada de Hough (cv2.HoughLines()) para encontrar líneas rectas en una imagen binaria (como la imagen de bordes obtenida con Canny)

lines = cv2.HoughLines(edges, rho=1, theta=np.pi/180, threshold=250)

Parámetros:

- o edges: La imagen de bordes sobre la que se buscan líneas.
- o rho=1: Resolución en píxeles del parámetro distancia.
- theta=np.pi/180: Resolución angular (en radianes) del parámetro de ángulo.

o threshold=250: Umbral mínimo para considerar que una acumulación corresponde a una línea. Cuanto más alto es el valor, más fuerte tiene que ser la evidencia de una línea.



Con las coordenadas de las líneas, se identifican las coordenadas del encabezado y de cada una de las 10 preguntas y se separan las imágenes.

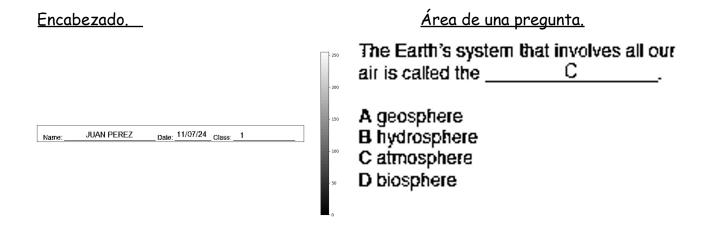


Imagen con todas las preguntas de un examen identificadas.

Pregunta 1 The Earth's system that involves all our all is cafed theC A geosphere B hydrosphere C atmosphere D biosphere	Pregunta 2 The Earth's system that involves all our water is caffed the B A geosphere B hydrosphere C atmosphere D biosphere	Pregunta 3 The Earth's system that involves all our rock is called the A sessible B hydrosphere B hydrosphere C atmosphere D biosphere	Pregunta 4 The Earth's system that involves all living things is called	Pregunta 5 97% of Earth's water is found inB A lakes B the coean C our underground aquifers D the clouds
Pregunta 6 The gaseous layers of the atmosphere are held to Earth's surface by <u>B</u> A their weight B gravity C the sun D none of the above	Pregunta 7 78% of the Earth's atmosphere is made up of A nitrogen A nitrogen C carbon dioxide D water vapor	Pregunta 8 They layer of the almosphere we live in is called the B A stratosphere. B troposphere. C mesosphere. D exosphere.	Pregunta 9 Most life in the ocean is found A throughout all its waters. B deep down in the depths. C far from shore. D on the surface and closer to shore.	Pregunta 10 A biomes location on Earth depends upon: D A climate B amount of rainfall C temporature D all of the above

- Identificación de las líneas debajo de cada respuesta

Función

```
def identify lines(questions: list) -> tuple:
```

- 1. Detecta componentes conectados (8-vecinos) dentro de la imagen de cada pregunta (cv2.connectedComponentsWithStats()).
- 2. Se aplican condiciones de filtro basadas en el tamaño del componente. Solo se seleccionan componentes cuyo ancho sea mayor a 50 píxeles y cuya altura sea menor a 3 píxeles (tamaño mínimo de las líneas).
- 3. Se extrae la región de interés alrededor del componente filtrado usando las coordenadas ajustadas.

```
num_labels, labels, stats, centroids =
cv2.connectedComponentsWithStats(255 - question, connectivity,
cv2.CV_32S)
```

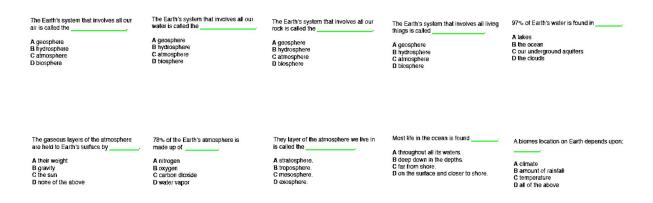
Parámetros:

- 255-question: La imagen se invierte quedando el fondo negro (píxeles de valor 0) y los objetos de interés en blanco (píxeles de valor 255). Esto se realiza porque la función no detecta bien con la imagen original de fondo blanco y texto negro.
- connectivity=8: Este valor define la conectividad. Un valor de 8 indica que los píxeles se consideran conectados si comparten algún borde o vértice con otro píxel blanco (8-vecinos).
- cv2.CV_325: Tipo de datos de salida para las etiquetas.

Retornos:

- o num_labels: El número de etiquetas o componentes conectados detectados (incluido el fondo como el componente 0).
- o labels: Una matriz de las mismas dimensiones que la imagen donde cada píxel tiene asignado el número de la etiqueta a la que pertenece.
- o stats: Una matriz de estadísticas, donde cada fila corresponde a un componente conectado y contiene los siguientes valores: [x, y, width, height, area], es decir, las coordenadas del rectángulo delimitador, su tamaño y el área del componente.
- o centroids: Las coordenadas del centroide de cada componente conectado.

Imagen con todas las líneas debajo de las preguntas de un examen identificadas.

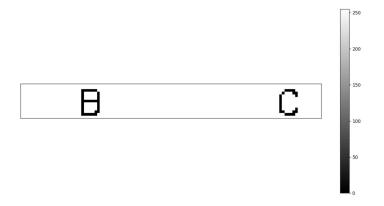


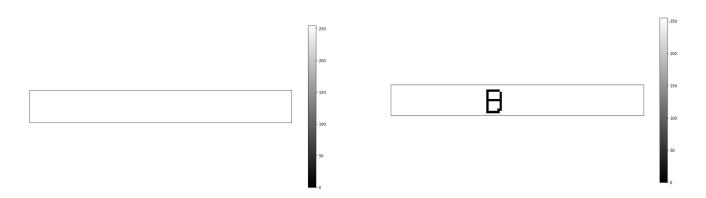
- Identificación de las respuestas a cada pregunta

Función

```
def indetify_answers(lines_answer: list) -> list:
```

1. Verifica que en el área exista una sola respuesta. Detecta componentes conectados (8-vecinos) dentro de la zona.





2. Si la imagen tiene un solo componente, identifica la letra de la respuesta, detectando los contornos y el número de hijos (cv2.findContours()). En el caso de las letras A y D se diferencian por la relación de áreas entre el padre y el hijo.

A: contorno con 1 hijo. Relación área_hijo/área_padre < 0.65

B: contorno con 2 hijos

C: contorno sin hijos

D: contorno con 1 hijo. Relación área_hijo/área_padre > 0.65

```
contours, hierarchy = cv2.findContours(255-line_answer,
cv2.RETR_CCOMP, cv2.CHAIN_APPROX_SIMPLE)
```

Descripción: Esta función encuentra los contornos en una imagen binaria. Los contornos son curvas cerradas que delimitan las formas o los objetos en la imagen. Aquí la imagen invertida (255 - line_answer) se usa para detectar objetos blancos sobre fondo negro.

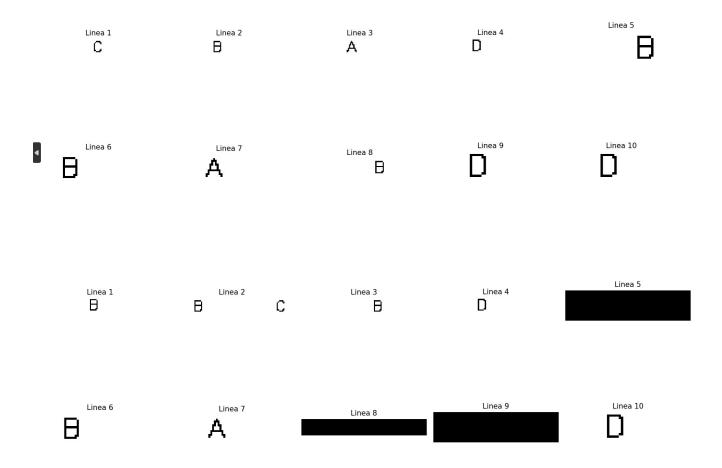
Parámetros:

- 255 line_answer: La imagen se invierte quedando el fondo negro y los objetos de interés en blanco. Esto se realiza porque la función no detecta bien con la imagen original de fondo blanco y texto negro.
- o cv2.RETR_CCOMP: Este modo de recuperación de contornos obtiene todos los contornos y organiza la jerarquía de manera que cada contorno tenga información sobre su contorno padre y sus hijos.
- o cv2.CHAIN_APPROX_SIMPLE: Método de aproximación de contornos que guarda solo los puntos esenciales del contorno, lo que reduce el uso de memoria..

Retornos:

- o contours: Lista de contornos encontrados. Cada contorno es un array de puntos.
- hierarchy: Información sobre la relación jerárquica entre los contornos. Es una matriz con 4 valores por contorno: [next, previous, first_child, parent].

Imágenes de detección de letras para distintos exámenes. El área en negro es cuando tiene un número de respuestas distinto de uno.



3. Devuelve un array con las respuestas. Las respuestas faltantes o con errores de formato, se devuelven vacías.

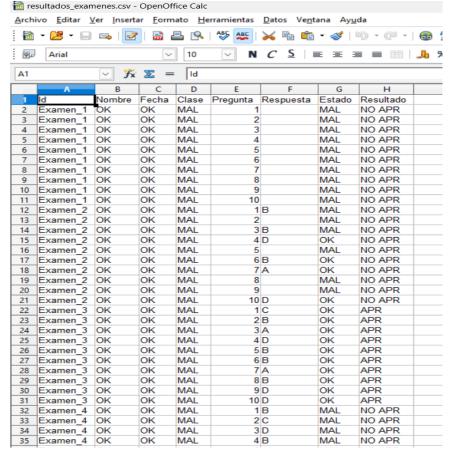
- Corrección de los exámenes

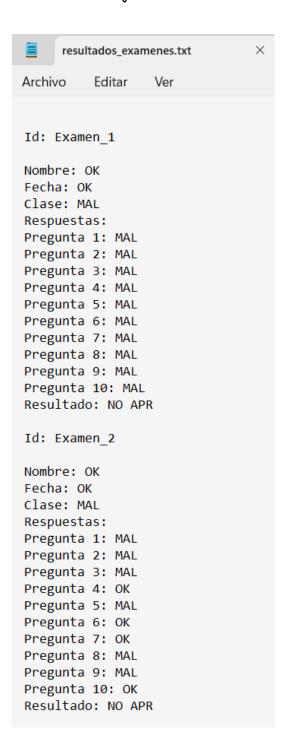
- 1. Se comparan las respuestas de cada exámen con las respuestas correctas.
- 2. Se evalúa si cada exámen está aprobado.
- 3. Se muestran los resultados.

Id: Examen_2 Nombre: OK

Fecha: OK
Clase: MAL
Respuestas:
Pregunta 1: MAL
Pregunta 2: MAL
Pregunta 3: MAL
Pregunta 4: OK
Pregunta 5: MAL
Pregunta 6: OK
Pregunta 7: OK
Pregunta 8: MAL
Pregunta 9: MAL
Pregunta 10: OK
Resultado: NO APR

4. Se corrigen todos los exámenes de la carpeta seleccionada por el usuario y se guardan los resultados en formato .csv y .txt





Notas

Las funciones devuelven las imágenes y las coordenadas para que, de manera general, se pueda trabajar sobre las imágenes generadas o directamente en la imagen original, con sus posiciones relativas.

Todas las respuestas son listas correspondientes a todos los exámenes a corregir.

```
def create_questions(image: np.ndarray) -> tuple:
    devuelve
```

```
return header, header_coords, questions, questions_coords
```

```
def identify lines(questions: list) -> tuple:
```

devuelve

return lines answer, lines answer coords

```
def indetify_answers(lines_answer: list) -> list:
```

devuelve

return answers

Los gráficos y archivos generados durante el desarrollo, para ir validando los resultados parciales, están comentadas o se eliminaron del código.

- Durante el desarrollo, los inconvenientes más notorios fueron:

- En las funciones cv2.connectedComponentsWithStats() y cv2.findContours(), se presentaron problemas en la detección de componentes y contornos, respectivamente, al trabajar con la imagen original binarizada (con fondo blanco y letras en negro). Al invertir la imagen (255 imagen), se solucionaron.
- Encontrar los umbrales adecuados para identificar todas las líneas debajo de las respuestas.
- Encontrar los valores adecuados para diferenciar la letra A de la D.

- Repositorio

https://github.com/Facunditos/Facunditos-PDI-TUIA-TP1-LopezCrespo-Flaiba ni-Dito.git