#### Entrega 2. Herramientas para Procesamiento de Imágenes

#### Santiago Villalba Universidad de los Andes Cra. 1 18a 12, Bogotá, Colombia

sh.villalba@uniandes.edu.co

#### Nicolás Garnica Universidad de los Andes Cra. 1 18a 12, Bogotá, Colombia

pn.garnicar@uniandes.edu.co

#### 1. Como citar un codigo

De acuerdo al formato de referencias IEEE, un codigo autoria de un tercero posee una estructuración de referencia particular. Primero debe ir el nombre de los autores (Primer apellido, seguido de la inicial del primer nombre de cada autor) o de la institución que genero el codigo. Posterior a ello se debe colocar el titulo del codigo. Luego se debe agregar el url donde se obtuvo el codigo (esto hace referencia al repositorio donde se encuentra, usualmente github es utilizado como repositorio). Por ultimo, se agrega el año donde el codigo fue creado. [1] Un ejemplo de como se cita se muestra a continuación:



Figure 1. Componentes conexos con vecindad 4, resultado sea igual a cuando la función se aplica con vecindad 8.

#### 2. Preprocesamiento de Imágenes

#### 2.1. Función de componentes conexos

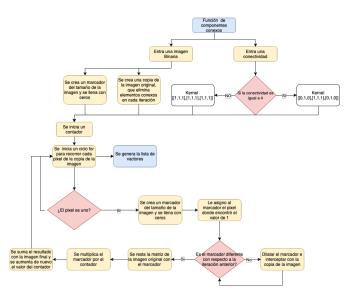
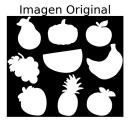


Figure 2. Diagrama de flujo del algoritmo definido.

# 2.2. ¿Qué características deberían tener las imágenes para que no se dificulte la tarea de extraer componentes conexos?

En una primera instancia, la imagen a la que se le quiere aplicar este tipo de algoritmos debe estar debidamente binarizada, es decir 0 para el fondo y 1 para los elementos de interes. Por otra parte, asegurarnos de que la imagen no tenga ningun tipo de ruido dado que esto puede afectar la etiqueta de los elementos conexos. Adicionalmente la distancia juega un rol importante en evitar que dos elementos conexos se puedan unir equivocadamente, de acuerdo al concepto de conectividad.



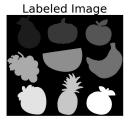


Figure 3. Componentes conexos con vecindad 4, resultado sea igual a cuando la función se aplica con vecindad 8.

Una vez aplicado el algoritmo propuesto sobre la imagen de las frutas, observamos que la salida nos devuelve una imagen cuyos elementos tienen una etiqueta en particular. Estas etiquetas hacen que, al graficar la imagen, sean diferentes escalas de grises para cada una de las frutas. Esto refleja el correcto funcionamiento del algoritmo dentro de tiempos de computo razonables (menos de 2 minutos).

Despues de haber verificado el correcto funcionamiento del algoritmo con la imagen de las frutas, se procede a evaluar los coceptos de conectividad 4 y 8. Para ello se proponen dos imagenes 20x20.

La primera imagen (ver figura 3) devuelve el mismo resultado, tanto, para conectividad 8 y conectividad 4. Esto

se debe a que la imagen propuesta tienen dos componentes conexos que estan debidamente distanciados entre ello y no afecta su resultado a pesar de sus diferentes conecividades.



Figure 4. Componentes conexos con vecindad 4, resultado sea igual a cuando la función se aplica con vecindad 8.

La segunda imagen propuesta (ver figura 4), devuelve resultados diferentes para conectividad 4 y conectividad 8. Esto debido a que no existe una pertinente separación de los componentes conexos de la imagen, es decir, el segundo elemento conexo contiene un pixel el cual posee una posición cercana que no es reconocible por la conectividad 4 pero si por la conectividad 8.



Figure 5. Componentes conexos con vecindad 4, resultado sea diferente a cuando la función se aplica con vecindad 8.

#### 3. Watersheds

Lo primero fue filtrar las imágenes con un filtro mediano del paquete de *OpenCV*, eliminando estructuras pequeñas no deseadas y el ruido sal y pimienta. Como parametro se utilizó un kernel de 5x5. Posterior a esto, se utilizó la función *rgb2gray* de la libreria *skimage.color* para pasar las imágenes RGB a escala de grises. Para obtener el gradiente morfológico de la imagen, se utilizaron las funciones *dilate* y *erosion* del paquete de *skimage.morphology* con todos los parámetros predeterminados, es decir, utilizando el elemento estructurante predeterminado de las funciones que en este caso es una cruz. Posteriormente se restó el resultado de la erosión al resultado obtenido con la dilatación de la imagen.

#### 3.1. ¿Qué está utilizando la función watershed como \marcador'' para realizar esta segmen-tación cuando no hay marcadores pre-establecidos?

Cuando no hay marcadores establecidos, el algoritmo de watersheds utilizará los minimos locales de la imagen para crear agujeros y comenzar el proceso de inundación, indicando que los minimos locales de la imagen seran los marcadores tomados por el algoritmo.

### 3.2. ¿Cuál es el efecto de emplear watersheds de esta manera?

Como se puede observar en la Figura 6. el proceso de inundación tendría en cuenta todos los mínimos locales de la imagen y el resultado de esto será una imagen sobresegmentada.

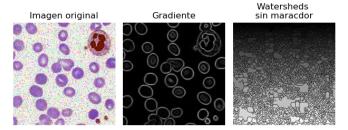


Figure 6. Análisis de la imagen 9 de la base de datos, utilizando el gradiente morfológico y watersheds

#### 3.3. Obtención de marcdaores

Los marcadores de la imagen se obtuvieron con la funcion *hminima*, cuyo parametro h fue fijado en 65 y el kernel utilizado fue uno en forma de cruz de tamaño 3x3. El valor de h fue escogido después de realizar varias pruebas con distintos umbrales de manera cualitativa, en donde escogimos el umbral que eliminaba las estructuras pequeñas que no hacen parte de los globulos rojos y que al mismo tiempo conservaba la mayor cantidad de estos ultimos.

## 3.3.1 ¿Qué ventajas presenta este método de obtención de marcadores automática sobre un posible método manual?

La ventaja de automatizar el método de obtención de los maracadores, es la velocidad de analisis y autonomía de la máquina para realizar el procesamiento de las imágenes. Se esperaria que los algoritmos implementados pudieran identificar correctamente cada globulo rojo de forma autonoma sin necesidad de intervecion humana. Teiendo en cuenta esto, la Figura 7. muestra como debería de verse un marcador manual que posteriromente debería ser insertado en la funcion de componentes conexos para realizar watersheds unicamente en los globulos rojos.

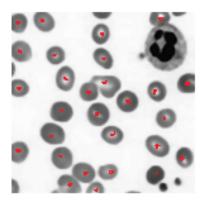


Figure 7. Marcadores manuales para watersheds en la imagen 9 de la base de datos

#### 3.4. Watersheds con marcadores

Después de obtener los minimos con la función *hminimos*, se utilizó la función de *watersheds*. El resultado obtenido con los marcadores, puede observarse en la Figura 8

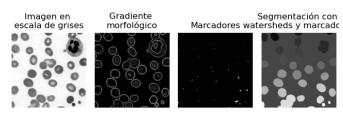


Figure 8. Aplicación de watersheds en la imagen 9 de la base de datos con sus respectivos marcadores.

### 3.4.1 ¿Cuál de los métodos genera un mejor resultado cualitativo de segmentación? ¿Por qué?

Cualitativamente, la mejor segementación fue dada por el método de watersheds con marcadores, ya que el algoritmo de watersheds puede crear lagos y represas en los diferentes componentes conexos que se identifican con los marcadores. En contraste con watershed sin marcadores, se observa que este método no diferencia entre el fondo y los globulos rojos.

### 3.4.2 ¿Cuál es el rango de intensidades en estos resultados? ¿Qué significa cada intensidad?

Los rangos de intensidad sera la cantidad de componentes conexos que existan en la figura, es decir, la cantidad de marcadores. Cada intensidad hace referencia a un componente conexo determinado.

### 3.4.3 A partir de estos resultados, ¿cómo podría aproximar cuántos glóbulos rojos hay?

Teniendo en cuenta lo dicho en la sección anterior, si la segmentacion fuera perfecta, se podria aproximar la cantidad de globulos rojos con la cantidad de componentes conexos obtenidos con ayuda de los marcadores y el algortimo de componentes conextos con *watersheads*.

### 3.4.4 ¿Qué tipo de segmentación me permite hacer estos dos métodos?

La segmentacion binaria permite la utilización de estos dos algoritmos de watersheds, debido a la naturaleza de los componentes conexos y la segmentacion del fondo de estos, en caso de que los marcadores esten correctamente ubicados sobre la imagen y en las estructuras que se desean segmentar del fondo.

#### 4. Comparación de métodos de segmentación

La binarizacion de las imágenes obtenidas genero problemas ya que en cada imagen, el fondo tiene un valor distinto de gris, asi como el valor de gris para los componentes conexos que representan los globulos blancos. Esto que representan los globulos rojos del fondo con unico umbral al mismo tiempo que se separan tambien los globulos blancos de los rojos. Esto conllevo a la utilizacion de un umbral que se adapte a cada imagen, ya que seria imposible encontrar un umbral o umbrales especificos para cada imagen para de esta forma segementar los globulos rejos del resto. Por lo tanto el umbral que se adapta a cada imagen fue el umbral de Otsu, y fue este el que utilizamos para hallar las máscaras binarias. Los resultados de la segmentacion en comparacion con las imágenes de la carpeta *Ground Truth* se muestran en la Figura 9.

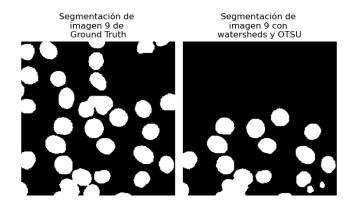


Figure 9. Comparación de la mascara binaria obtenida para la imagen 9 de la base de datos

Como se puede apreciar en la Figura 9. en las máscaras binarias obtenidas se pierde mucha información de los glóbulos rojos presentes en las imagenes.

### 4.1. ¿Por qué se deben binarizar las máscaras obtenidas con los métodos de watersheds?

La binarizacion ayuda a la segmentacion del fondo de las estructuras que se desean, obteniendo asi una imagen en blanco y negro que ayudará a evaluar la eficacia del método. ademas de que permite eliminar algunos niveles de gris determinados, y ya que cada componente conexo producto del algoritmo de watersheads es un nivel de gris en especifico, se puden eliminar elementos conexos que no sean de interes, como los globulos blancos en este caso. Sin embargo, la automatización de este método se dificulta para el analisis de varias imagenes con cuando los valores del fondo y de los componentes conexos, son diferentes a los de las demás imagenes, haciendo dificil la escogencia de intervalos o umbrales que permitan una correcta segmentación.

### 4.2. ¿Cuál de los métodos genera un mejor resultado de segmentación? ¿Por qué?

Los resultados que obtuvimos, utilizando el índice de Jaccard como medida de semejanza entre las mascaras obtenidas con las diferentes métodologias y las mascaras de la carpeta Ground Truth, se muestran en la Figura 10.

Imagen	Watersheds + marcador	Watersheds	Relleno huecos (Pre-procesamiento
1	0.6047	0.2429	0.8121
2	0.3287	0.1696	0.7394
3	0.3926	0.2241	0.7933
4	0.37	0.2339	0.763
5	0.2456	0.1859	0.7384
6	0.3336	0.2009	0.8205
7	0.6887	0.2064	0.8258
8	0.4144	0.2042	0.7602
9	0.4929	0.2302	0.7444
10	0.4136	0.1652	0.7024
Promedio	0.4285	0.2063	0.7699
esviación	0.1267	0.0254	0.0391

Figure 10. Comparación de la mascara binaria obtenida para la imagen 9 de la base de datos

Donde se observa que en general, el método que tuvo una mejor puntacion en cuanto al índice de Jaccard, fue el metodo de dilatación geodésica con las imágenes preprocesadas. Esto puede debrse a qeu en la binarización de las imágenes segmentadas con watersheds y marcadores, se pierde mucha información como se mencionó en las secciones anteriores. De estos resultados concluimos que la eliminación de los globulos blancos debe realizarse en el pre-procesamiento, siendo éste el proceso esencial para una correta segmentación independientemente dle método de segmentacipon. Posterior a la eliminación de los globulos blancos, se podrian haber hallado las estructuras conexas con watersheads y modificar las intensidades con transformaciones de intensidad para poder automatizar la segmentación de los globulos rojos del fondo, con un único

umbral.

# 4.3. ¿Cree que incluir estadísticas como el promedio y la desviación estándar de sus resultados cuantitativos es útil para analizar y comparar sus métodos? ¿Por qué?

Si es util, ya que el promedio demuestra que tan eficaz fue el metodo de segmentacion en general. mientras que la desviacion estandar muestra si la eficacia del método de segmentacion varia de acuerdo a la imagen, lo que nos da una medida de que tan bueno es dicho método para generalizarlo en cualquier set de imágenes. Según los resultados obtenidos en la Figura 10. el método de watersheds con marcadores es es el método con mayor desviacion estandar, lo que indica que dicho método varia su eficacia dependiendo de la imagen a la cual éste fue aplicado.

#### References

[1] W. staff, "How to cite a github repository," 2020. [Online]. Available: https://www.wikihow.com/Cite-a-GitHub-Repository

Realizado en LATEX