

Table of Contents

Características del problema.....	2
<i>David Orlando De Quesada Oliva, Javier Domínguez</i>	
Principales métodos para la recuperación de imágenes	3
<i>David Orlando De Quesada Oliva, Javier Domínguez</i>	
Evaluación del sistema.....	8
<i>David Orlando De Quesada Oliva, Javier Domínguez</i>	
Ventajas y desventajas.....	9
<i>David Orlando De Quesada Oliva, Javier Domínguez</i>	

Abstract. ...

Keywords:

Características del problema

David Orlando De Quesada Oliva, Javier Domínguez

MATCOM, Universidad de La Habana,
d.quesada2@estudiantes.matcom.uh.cu,
j.dominguez@estudiantes.matcom.uh.cu,

La Recuperación de imágenes es el campo que se encarga de buscar y obtener imágenes digitales de una base de datos. Debido a la cantidad creciente de imágenes digitales alrededor del mundo, desde 1970 este campo ha estado bien activo. Un sistema de recuperación efectivo y rápido de imágenes necesita operar sobre una colección de imágenes y devolver las imágenes relevantes basadas en la consulta, la cual se realiza lo más cercana posible a la percepción humana. Los investigadores de este campo poco a poco, han ido mejorando e implementando varios tipos de sistemas de recuperación de imágenes, de los sistemas basados en **palabras claves**, pasando por los sistemas basados en el contenido (características) de una imagen, y finalmente llegando a los sistemas de recuperación semánticos, con el objetivo de reducir el vacío semántico que existe entre la representación de características de bajo nivel (color, textura, forma, etc) y la semántica de alto nivel en las imágenes.

Desarrollar un motor de búsqueda de imágenes omnipotente, capaz de satisfacer a todos los usuarios requiere entender y caracterizar la interacción y la búsqueda de imágenes desde el punto de vista del usuario y del sistema. Desde el punto de vista del usuario, claridad en lo que desea, donde lo quiere buscar y de que forma quiere realizar su consulta. Desde el punto de vista del motor de búsqueda, como desea el usuario que le sean presentados los resultados de su consulta, dónde desea buscar el usuario y cual es la naturaleza de la consulta del usuario.

Principales métodos para la recuperación de imágenes

David Orlando De Quesada Oliva, Javier Domínguez

MATCOM, Universidad de La Habana,
d.quesada2@estudiantes.matcom.uh.cu,
j.dominguez@estudiantes.matcom.uh.cu,

Keyword Based Image retrieval:

En un **image retrieval system convencional**, los **keywords** son usados como descriptores para indexar y recuperar una imagen. Las palabras claves (key words) no transmiten mejor que el contenido de una imagen el significado de esta. Antes de que las imágenes sean almacenadas en la base de datos, son examinadas manualmente y se les asigna una palabra clave (**keyword**) para describir su contenido. Estos keywords son almacenados como parte de los atributos asociados a la imagen. En el proceso de hacer una consulta, el sistema aceptará del usuario una o varias **keywords** que serán el criterio de búsqueda. Luego se realiza un proceso para encontrar las imágenes que cumplen con el criterio de búsqueda. Las técnicas de text based image retrieval usa texto para describir el contenido de una imagen lo que a menudo crea ambigüedad e insuficiencia en el procesamiento de la query y el rendimiento en una búsqueda de la base de datos de imágenes. El proceso de asignación de meta datos con captions o keywords a una imagen digital es conocido como anotación automática de imágenes (automatic image annotation). Este tipo de text based information retrieval está motivado léxicamente en lugar de conceptualmente, lo que lleva a resultados de búsqueda irrelevantes en la recuperación en la recuperación de información.

0.1 Text Based Image Retrieval:

Las técnicas básicas de recuperación de documentos pueden ser usadas para la recuperación de imágenes basadas en metadatos sin modificación. En un keyword based image retrieval, los metadatos que describen las imágenes pueden ser categorizados en 2 partes. Una parte se refiere a las herramientas usadas en el proceso de creación de la imagen, estilo de arte de la imagen, artista, precio, y otras propiedades explícitas de la imagen. La otra parte describe lo que realmente hay en la imagen, las propiedades implícitas que pueden entenderse al percibir la imagen en si. En el contexto actual de la recuperación, el texto plano anotado en imágenes responde de manera similar al texto plano en documentos, debido a que ambos contienen texto, lo cual permite que sean explotados por las técnicas convencionales de text-bases information retrieval. La recuperación

de información basada en texto genérica se realiza de tal manera que inicialmente el usuario realiza una consulta(query) que tiene de 1 a m **keywords**. En los sistemas de recuperación basados en metadatos(metadata based information retrieval), el buscador compara los keywords con un conjunto de imágenes recopiladas de una base de datos y les da prioridad a los valores. Por ejemplo, si el keyword es **book**, y la imagen A contiene 2 ocurrencias de book y la imagen B solo una ocurrencia, entonces A tiene una prioridad mayor. Las imágenes con palabras claves anotadas son mostradas al usuarios en el orden de reducción de la prioridad. Imágenes irrelevantes son recuperadas y el usuario tiene que gastar tiempo en el filtrado de la información, usualmente navegando a través de los resultados de búsqueda.

0.2 Field Based Image Retrieval:

Field based retrieval es una extensión del text based retrieval donde solo un campo(field) es usado en anotación y recuperación. El enfoque basado en el campo (field based) describe y recupera artículos usando uno o más pares de valores del campo. Regularmente un esquema de metadatos es descrito por un conjunto de campos y pocas indicaciones sobre el tipo de valores que puede ser elegidos por un campo particular. La plantilla (template) de metadatos y esquemas ampliamente utilizada para describir documentos online en general es la **Dublin Core(DC)**. Los campos de la DC version 1.1 son rights, coverage, relation, language, source, identifier, format, type, data, contributor, publisher, description, subject, creator y title. Versiones calificadas de DC han sido creadas para dominios particulares como la descripción de piezas de arte en museos.

0.3 Structure Based Image Retrieval:

El paradigma de recuperación basado en estructuras. En este método, se utiliza un enfoque basado en el campo(field) que principalmente utiliza una estructura de pares de valores atributo. Este método permite descripciones más complejas implicando relaciones. Por ejemplo, una definición de una parte de un auto puede incluir especificaciones de esos componentes. Cada elemento del objeto se puede especificar de nuevo usando varios atributos como la forma, el tamaño y el material. Los elementos pueden incluso tener elementos ellos mismos, por ejemplo, una mesa tiene patas, y sus subelementos pueden moverse hasta el nivel donde un elemento no puede obtener un subelemento más particular.

1 Content Based Image Retrieval(CBIR):

El Content Based Image Retrieval(CBIR) es uno de los métodos de visión por computadoras para la recuperación de imágenes, lo que significa que para poder recuperar es necesario imágenes digitales de una base de datos de imágenes. La búsqueda basada en contenido(Content based search) realizará el análisis con el contenido real de la imagen, en lugar de metadatos como etiquetas(tags),

palabras clave(keywords), o descripciones anotadas con la imagen. La palabra contenido aquí puede referirse a formas, color, texturas o algún otro detalle que se puede obtener dentro de la propia imagen. El motor de búsqueda de imágenes relacionadas con la web se basa en metadatos, por lo que genera una gran cantidad de resultados basura. Por lo tanto CBIR es deseable en este caso. Dándole palabras clave (keywords) de forma manual a las imágenes de búsqueda en una larga base de datos puede obtener resultados incorrectos. Además el proceso es costoso y puede que no identifique todas las palabras clave(keywords) que especifican la imagen y, por tanto, es ineficiente. Al proporcionar una buena técnica de indexación basada en el contenido real de las imágenes, se puede recuperar y producir resultados precisos.

1.1 Low-Level Image Feature:

Para poder realizar el CBIR las características de bajo nivel de la imagen (low-level image feature) deben ser extraídas primero. La extracción de características puede hacerse en toda la imagen o solo en una región de interés. La técnica simple usada en la recuperación de imágenes depende de las características globales. La percepción humana coincide estrechamente con la representación de imágenes a nivel de región. Para realizar la recuperación de imágenes basada en regiones el paso más importante es la segmentación de imágenes. De la región segmentada, las características de bajo nivel como textura, el color, la forma o la ubicación espacial se pueden extraer fácilmente. Basado en las características de la región, se puede encontrar fácilmente la coincidencia entre dos imágenes

1.2 Image Segmentation

El proceso automático de la realización de la segmentación de una imagen es una tarea difícil. Las técnicas académicas usadas en la segmentación de imágenes son curva de difusión de energía(curve energy diffusion), evolución(evolution) y particionamiento de grafos(graph partitioning). La mayoría de los métodos pueden ser apropiados solo para imágenes que tienen regiones con colores similares, como los métodos de direct clustering en el espacio de color. Tales métodos pueden adaptarse para la recuperación de sistemas que funcionen con colores. Pero las escenas naturales contienen tanto colores como texturas. Aplicar segmentación en texturas resulta difícil. Incluso en la segmentación basada en texturas la estimación del parámetro del modelo de textura es difícil. Para superar esto el algoritmo 'JSEG' es usado. Otro algoritmo llamado segmentación Blobworld es ampliamente utilizado. Algunos algoritmos de segmentación hacen uso de segmentación basada en color, en textura o en ambas. Estos algoritmos usan k-means para propósitos de clasificación. Los bloques de una misma clase se agrupan dentro de una misma región. El algoritmo k-means con restricción de conectividad (KMCC) es un trabajo de segmentación para segmentar objetos en las imágenes. Esta utilización del algoritmo se basa en la confianza en la necesidad del sistema y el uso del conjunto de datos. Es difícil determinar que algoritmo proporciona mejores resultados. El resultado del JSEG es la textura

y el color de regiones similares, pero el resultado de KMCC produce objetos que son diferentes. El algoritmo KMCC es computacionalmente mucho más exhaustivo que el JSEG. Por tanto, Blobworld y JSEG son principalmente los algoritmos usados.

1.3 Varias características de bajo nivel de las imágenes:

En las diversas categorías de algoritmos muy pocos se pueden aplicar en la recuperación de imágenes en tiempo real con semántica de alto nivel que son:

■ **Color:**

El color es la más común de las características adoptadas en la recuperación de imágenes. Varios espacios de color son usados para definir colores. Esos espacios de color son usados dependiendo de las diferentes aplicaciones. Los espacios de color más usados son RGB, LAB, LUV, HSV (HSL), YCrCb, y el hue-min-max-difference (HMMD). La covarianza del color, el histograma de color, y los momentos de color (color moments) son principalmente las características de color usadas en RBIR (Region Based Image Retrieval). El color principal (leading color), el color escalable (scalable color) y el diseño de color (color layout) son las características de color que se utilizan principalmente en MPEG-7. Con el origen las características de 3 colores, el par matiz-matiz y matiz se construyen las invariantes de color. La semántica de alto nivel no está directamente relacionada con las características de color mencionadas anteriormente. Para mapear los colores de una región a nombres de colores en semántica de alto nivel, el promedio de color de todos los píxeles en una región podría usarse como su característica de color. Si la segmentación es errónea terminará porque la región original es visualmente diferente al color promedio. Dependiendo de los resultados de la segmentación solo se seleccionan las características de color. El color promedio no es una opción deseable si la segmentación da como resultado objetos que no tienen colores similares. En la mayoría de los trabajos CBIR, las imágenes en color no están preprocesadas. Los filtros de color adecuados son esenciales para mejorar la eficiencia de recuperación debido a que el color en las imágenes siempre está dañado por el ruido.

■ **Textura:** Pocos sistemas no utilizan la textura como el color en la recuperación de imágenes. La textura es una característica importante para describir la semántica de alto nivel en la recuperación de imágenes porque proporciona detalles esenciales en un catálogo de imágenes, ya que define el contexto de muchas imágenes del mundo real como nubes, ladrillos, árboles y telas. El resultado de aplicar **la transformada de Wavelet** o **el filtrado de Gabor**, medidas estadísticas confinadas así como las seis características de textura de Samura, son las características de textura más utilizadas en el proceso de recuperación de imágenes. Las características de textura de Samura son:

- ▶ La regularidad
- ▶ Semejanza de línea
- ▶ La rugosidad
- ▶ La direccionalidad
- ▶ El contraste

► La aspereza

De estas características la aspereza, la direccionalidad y la regularidad son las más importantes. Estas tres están relacionadas con otras que son menos eficaces con respecto a la descripción de la textura. Los descriptores de navegación de texturas son obtenidos desde **MPEG-7**. Estos son regularidad, aspereza, direccionalidad. Se ha encontrado que la textura de Brodatz funcionará de manera excelente con características de palabras como aleatoriedad, direccionalidad y periodicidad. Las características de Tamura no funcionan para múltiples resoluciones que se consideren para la medición. Las características globales se ven afectadas por distorsiones de la imagen como diferencias de orientación debido a la distorsión del punto de vista y la escala. Si las regiones de textura en la imagen no están organizadas y son similares, se produciría una respuesta de recuperación deficiente para imágenes de escenas naturales. El estudio de la visión humana puede coincidir bastante con las características de Wavelet y Gabor en la mayor parte de la recuperación de imágenes. Pero el diseño actual del filtro de Gabor y la transformada de Wavelet solo está destinado a imágenes rectangulares. Pero en un RBIR la región de la imagen tiene formas erráticas. Por tanto en tal caso las características de la textura se utilizan eficazmente. Pero para la representación de imágenes naturales el descriptor de histogramas de borde (EHD) es el más adecuado y eficaz.

Evaluación del sistema

David Orlando De Quesada Oliva, Javier Domínguez

MATCOM, Universidad de La Habana,
d.quesada2@estudiantes.matcom.uh.cu,
j.dominguez@estudiantes.matcom.uh.cu,

La recuperación de imágenes es esencialmente un problema de recuperación de información. Por tanto, las métricas de evaluación han sido adoptados de forma bastante natural a partir de la investigación de recuperación de información. Dos de las Las medidas de evaluación más populares son:

- Precisión: el porcentaje de imágenes recuperadas que son relevantes para la consulta.
- Recobrado: el porcentaje de todas las imágenes relevantes en la base de datos de búsqueda que se recuperan.

Es importante tener en cuenta que cuando la consulta en cuestión es una imagen, la relevancia es extremadamente subjetiva. La investigación sobre recuperación de información ha demostrado que la precisión y el recobrado siguen una relación inversa. La precisión cae mientras que la recobrado aumenta a medida que el número de imágenes recuperadas, a menudo denominadas alcance, aumenta. Por lo tanto, es típico que tengan un valor numérico alto tanto para la precisión como para la recuperación. Tradicionalmente, los resultados se resumen como curvas de recuperación de precisión o curvas de alcance de precisión. Una crítica por la precisión se deriva del hecho de que se calcula para todo el conjunto recuperado y esta no se ve afectada por las clasificaciones respectivas de las entidades relevantes en la lista recuperada. Una medida que aborda el problema anterior y es muy popular en la comunidad de recuperación de imágenes, es la precisión media (AP). En una lista clasificada de entidades recuperadas con respecto a una consulta, si la precisión se calcula en la profundidad de cada entidad relevante obtenida, la precisión promedio se da como la media de toda la precisión individual. Como es obvio, esta métrica está muy influenciada por elementos relevantes de alto rango y no tanto por los que se encuentran al final de la lista recuperada.

Ventajas y desventajas

David Orlando De Quesada Oliva, Javier Domínguez

MATCOM, Universidad de La Habana,
d.quesada2@estudiantes.matcom.uh.cu,
j.dominguez@estudiantes.matcom.uh.cu,