Detección de marcadores AruCo

Sistemas de Percepción
Grupo 21

100363683 David Ruiz Barajas
100363693 Sergio Vinagrero Gutierrez

Índice

Introducción

En esta memoria se detalla el proceso seguido para realizar el proyecto de detección de marcadores Aruco. Se comenzará detallando el proceso de desarrollo del algoritmo, seguido de su implementación en el código. Para finalizar, se mostrarán los problemas que han aparecido durante el proceso.

Los marcadores AruCo son pequeños marcadores utilizados en algoritmos de estimación de la posición. Cada marcador pose suficiente información para estos proyectos, ya que poseen 4 esquinas, suficientes para la estimación de la posición y datos codificados de manera binario.
Estos datos los hacen marcadores muy robustos y dan la posibilidad de aplicar algoritmos que detección y correción de errores. Estos marcadores puden ser de tamaño arbitrario, pero los utilizados en este proyecto son de 10×10 cm y tienen una matriz de 6×6 datos.

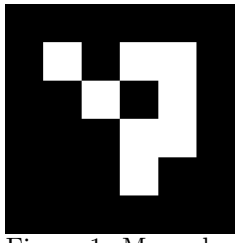


Figure 1: Marcador

Como se puede ver en la imagen 1, los marcadores utilizados solo tienen datos en la matriz interna de 4×4. Esto será de gran utilidad más adelante cuando se muestre como se guardan los datos para ser utilizados por el programa.

El objetivo de este proyecto es detectar dichos marcadores en cualquier posición en el espacio. Se deben detectar correctamente las 4 esquinas y la esquina principal, independientemente de la rotación del marcador. Seguidamente, se identificarán los marcadores y se dibujara una figura en 3D proyectado en el AruCo, dependiendo del identificador del marcador.

Algoritmo

El primer paso en cualquier proceso de visión artificial es el preprocesamiento de la imagen obtenida mediante la cámara. Tras obtener una imagen de la camara, es necesario convertirla a escala de grises.

Por lo tanto, el algoritmo quedaria resumido de la siguiente manera:

1. Aplicación de threshold a la imagen obtenida.
2. Busqueda de contornos. Se han encontrado mas contornos de los necesarios, por lo que hay que eliminarlos.
   (a) Eliminación cualquier contorno que no sea rectangular.
   (b) Eliminamos los contornos que no cumplan con las especificaciones de tamaño.
   (c) Eliminamos contornos que no tienen un contorno dentro de ellos.
3. Identificación del marcador.
   (a) Obtención de la imagen frontal del marcador mediante homografía.
   (b) Aplicación de threshold utilizando Otsu a la imagen frontal.
   (c) Lectura de los 16 bits internos del marcador.
   (d) Comparación del diccionario leido con la lista predefinida. Si no hay ninguna correspondencia el marcador es eliminado.
4. Proyección de los puntos 3D en la imagen obtenida inicialmente.
5. Dibujo del contorno, primer vértice figura correspondiente de cada marcador en la imagen.

Implementación

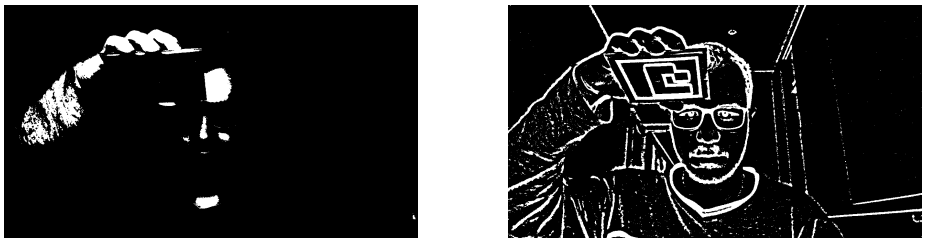
Segmentación de la imagen

Hay varias maneras de aplicar el threshold a la imagen de la cámara. Como los marcadores son blancos y negros, la mejor opción será aplicar un threshold binario. No obstante, este proceso no es perfecto, ya que para cada frame, debemos calcular el valor para segmentar la imagen para poder distinguir correctamente las partes blanca y negra del marcador.

Este proceso es costoso computacionalmente dado que hay que calcular el valor de segmentacion para cada frame y en el caso de que haya varios marcadores en la imagen, y esten a distintos niveles de iluminación, este proceso no buscara el valor ideal, por lo que es necesario utilizar otro método.

Se ha dedicido aplicar un thresold local, conocido en opencv como *adaptiveThreshold*. De esta manera, el valor de segmentación es calculado para regiones más pequeñas, evitando el problema de encontrar el valor ideal al haber multiples marcadores. Además, conseguimos hacer que el sistema sea invariante ante cambios de iluminación.

Se puede observar la diferencia entre ambas funciones en las dos imágenes.



(a) Threshold (b) adaptiveThreshold

Figure 2: Diferencia entre los dos tipos de threshold

Detección de contornos

Se realizará ahora una búsqueda de todos los contornos en la imagen binarizada. Uno de los problemas de utilizar threshold local, es el ruido que este genera. Se puede ver en la imagen 2b como obtenemos ruido impulsional en la imagen de salida. Este generará muchos contornos cuando se busquen marcadores, por lo que es recomendable eliminarlo. Para eliminarlo se pueden aplicar dos procesos:

- Aplicación de filtro de la mediana.
- Una vez calculados los contornos, ignorar aquellos cuya area no supere un umbral.

Al realizar las pruebas con los dos metodos, se comprobó que realizar una pasada con el filtro de la mediana realentiza el algoritmo más que si solo se ignoran ciertos contornos.

Se procede ahora a buscar todos los contornos en la imagen binarizada. Otro sesgo de posibles marcadores se realiza en este paso, ya que podemos aproximar el perímetro del contorno detectado a una figura cerrada y convexa. En el caso de que dicha figura resultante no tenga cuatro lados, descartamos la figura ya que no puede ser un marcador. Conseguimos asi analizar solo aquellos contornos que tengan forma rectangular o cuadrada.
OpenCV permite agrupar los contornos detectados en una jerarquía. De esta manera, podemos referirnos a un contorno mediante su contorno padre o su contorno hijo. Esto es de gran utilidad, ya que como podemos ver en la imagen 1

y en la imagen 2b, el marcador AruCo pose dos contornos: el paso de negro a blanco del marco y la información codificada en el propio marcador. Gracias a esto, se descartan todos aquellas figuras rectangulares que no posean dentro otro contorno.
Es necesario tener en cuenta que incluso con las condiciones establecidas hasta ahora, se han podido detectar figurar que no sean arucos, siempre y cuando sean rectangulares y posean otro contorno dentro. El último sesgo se realizará posteriormente, antes de dibujar la figura en la pantalla.

Extracción del marcador

Para facilitar la extracción de los datos del marcador, se procede ahora a obtener una imagen plana de dicho marcador.

Identificación del marcador

Como se ha explicado en la sección , la información util de los marcadores está codificada en una matriz 4×4 en el centro del marcador. Para extraer dicha matriz, se trabaja sobre la imagen plana que se ha obtenido anteriormente. Para facilitar la extracción de datos, se ajusta el tamaño de esta imagen a una de 6×6 píxeles, donde cada pixel corresponde a un bit del marcador.

Una vez extraidos los 16 valores, se procede a la comparación de esta matriz con una lista de matrices predefinidas.
Para generar estos valores automaticamente, se ha escrito un script en Python.
Dicho script recibe la ruta al directorio con los marcadores, y genera el output mostrado a la derecha para cada marcador encontrado.

El valor 255 corresponde a un bit blanco y el 0 a uno negro. Se crean 4 matrices, una para cada angulo de rotacion del marcador y se guardan en sentido horario. Esto será muy util a la hora de dibujar el primer vértice del marcador, lo cual se detallará más adelante.
Para este proyecto se han utilizado 10 marcadores aruco, por lo que la lista de diccionarios contiene 40 matrices.

Se ha escogido este método de guardar la información de cada marcador dado que utiliza pocos recursos en memoría (40 matrices × 16 valores × 1 byte/número = **640 bytes**)

```
// Marker 1
{{0  , 0  , 0  , 0  },
 {255, 255, 255, 255},
 {255, 0  , 0  , 255},
 {255, 0  , 255, 0  }},

{{0  , 255, 255, 0  },
 {0  , 255, 0  , 255},
 {0  , 255, 0  , 0  },
 {0  , 255, 255, 255}},

{{0  , 255, 0  , 255},
 {255, 0  , 0  , 255},
 {255, 255, 255, 255},
 {0  , 0  , 0  , 0  }},

{{255, 255, 255, 0  },
 {0  , 0  , 255, 0  },
 {255, 0  , 255, 0  },
 {0  , 255, 255, 0  }},
```

Calculo de puntos 3D

Resumen