Tema 9: Detección, extracción de características, segmentación y reconocimiento de objetos

Parte II

Índice

- Transformada de Hough
- Características SIFT
- Segmentación de imágenes
 - Algoritmo de las K-medias
 - Segmentación basada en regiones

Índice

- Reconocimiento de objetos
 - Reconocimiento mediante características
 - Reconocimiento Machine Learning/Deep Learning
 - •Reconocimiento de caras
- Reconocimiento de movimiento

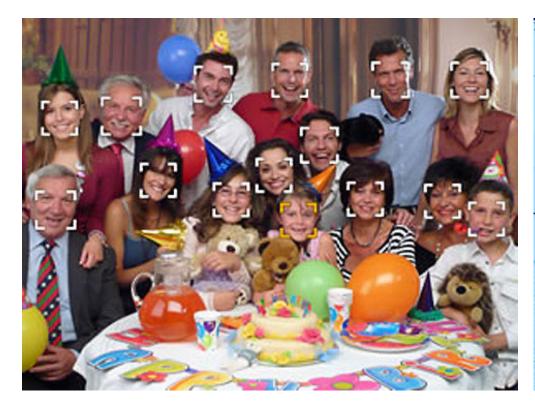
• El reconocimiento de objetos consiste en, dado algún conocimiento (forma, apariencia, etc.) sobre uno o varios objetos y una imagen, encontrar qué objetos están en la imagen y dónde.

- El reconocimiento es un proceso difícil debido a:
 - Presencia de otros objetos no modelados
 - Cambio de iluminación
 - Cambio de punto de vista del objeto
 - Oclusión
 - Escala

- Ejemplos de uso:
 - Vehículos sin conductor
 - Visión o navegación robótica
 - Identificación de enfermedades en imágenes médicas
 - Reconocimiento facial

Ejemplos: reconocimiento facial

 Se suele reconocer una posible posición en la imagen para una cara (mediante color de la piel, identificación de los ojos, etc.) y luego se reconoce la persona (con técnicas de aprendizaje)





Ejemplos: reconocimiento facial

- Ejemplos de uso:
 - Desbloquear dispositivos móviles
 - Fuerzas de seguridad
 - Identificación de personas en redes sociales
 - Pagos
 - Agilizar procesos en aeropuertos, hospitales, etc.

- Clasificación vs Detección vs Localización
 - Técnicas para identificar objetos.
 - Clasificación: asignar una etiqueta
 - Localización: marcar con una caja un objeto en la imagen
 - Detección: combinación de las anteriores

Técnicas:

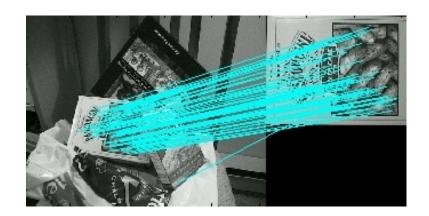
- Coincidencia de plantillas
- Segmentación de imágenes y análisis de blobs
- Reconocimiento de características
- Machine Learning / Deep Learning

• Técnicas:

- Coincidencia de plantillas
- Segmentación de imágenes y análisis de blobs
- Reconocimiento de características
- Machine Learning / Deep Learning

- Imaginemos que tenemos una imagen de un objeto a reconocer (modelo)
- Extraemos, por ejemplo, las características SIFT de dicha imagen. El objeto ahora es representado por sus características SIFT
- Ahora tenemos una nueva imagen (escena) donde queremos "buscar" ese objeto
- Extraemos los SIFT de esta nueva imagen
- Encontramos las correspondencias entre las características del modelo y de la imagen

- Esto se puede hacer calculando la distancia euclídea del descriptor
- Para cada característica del modelo:
 - Encontramos la característica de la escena cuya distancia euclídea esté por debajo de un cierto umbral
 - Ahora tenemos una correspondencia entre los descriptores del modelo y de la escena



- Ahora debemos encontrar la transformación entre el modelo y la escena
- Para simplificar, vamos a ver cómo se puede obtener la transformación 2D-2D afín:

$$\left[egin{array}{c} u \ v \end{array}
ight] = \left[egin{array}{c} m_1 & m_2 \ m_3 & m_4 \end{array}
ight] \left[egin{array}{c} x \ y \end{array}
ight] + \left[egin{array}{c} t_x \ t_y \end{array}
ight]$$

donde las variables *m* son los parámetros de rotación y escala y los *t* son los de traslación

$$\left[egin{array}{c} u \ v \end{array}
ight] = \left[egin{array}{c} m_1 & m_2 \ m_3 & m_4 \end{array}
ight] \left[egin{array}{c} x \ y \end{array}
ight] + \left[egin{array}{c} t_x \ t_y \end{array}
ight]$$

 Tenemos un sistema de varias ecuaciones con varias incógnitas, reescribimos la ecuación de arriba

$$\begin{bmatrix} x & y & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & x & y & 0 & 1 \\ & & \dots & & & \\ & & \dots & & & \end{bmatrix} \begin{bmatrix} m_1 \\ m_2 \\ m_3 \\ m_4 \\ t_x \\ t_y \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} u \\ v \\ \vdots \end{bmatrix}$$

 Cada emparejamiento introduce dos nuevas filas a la primera y última matriz. Nombramos las matrices como:

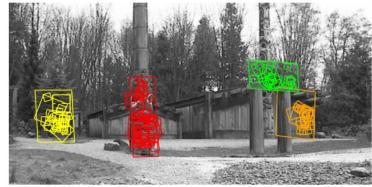
$$\mathbf{A}\mathbf{x} = \mathbf{b}$$

Reconocimiento características: transformación

- Resolvemos el sistema anterior mediante mínimos cuadrados
- Consiste en encontrar la matriz x que minimiza el error cuadrático medio entre todos los emparejamientos
- Se resuelve este sistema:

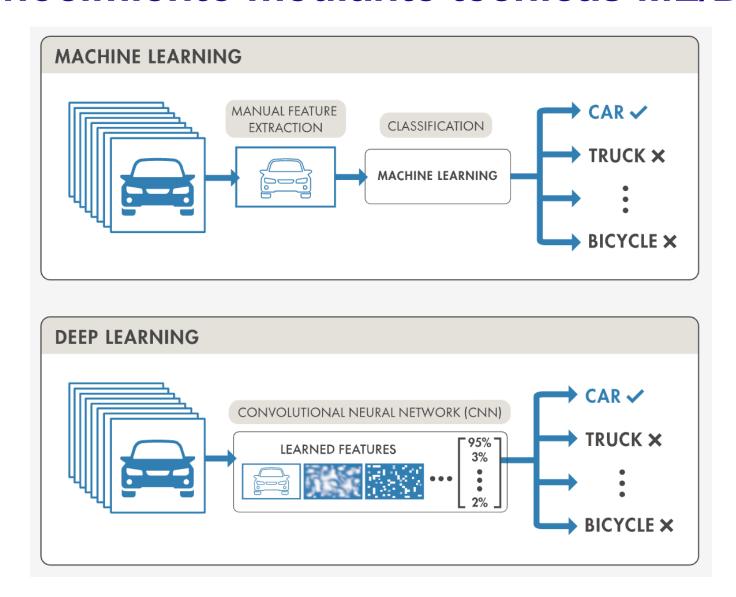
$$\mathbf{x} = [\mathbf{A}^{\mathrm{T}} \mathbf{A}]^{-1} \mathbf{A}^{\mathrm{T}} \mathbf{b},$$

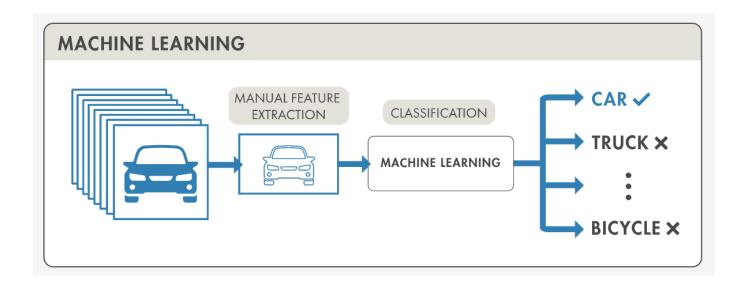


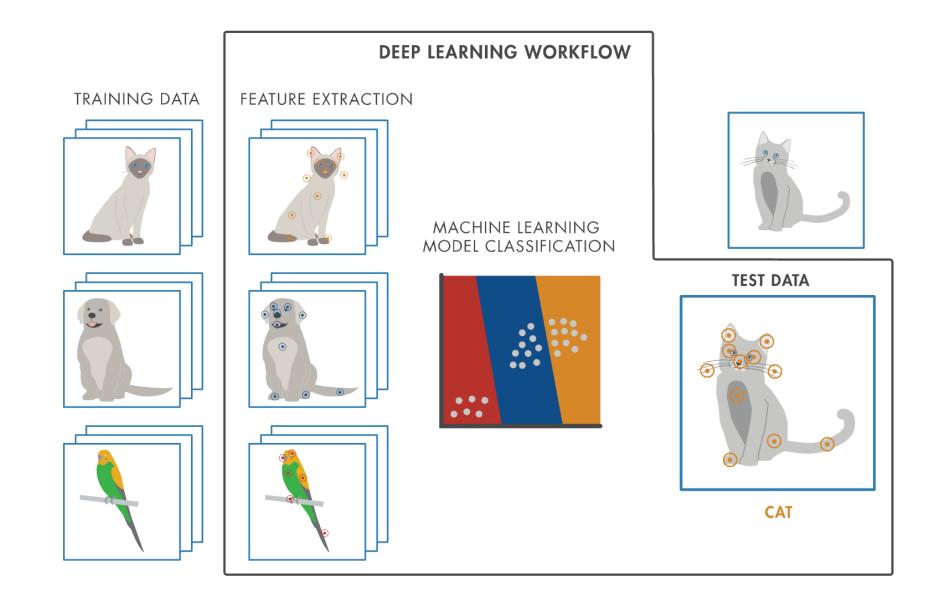


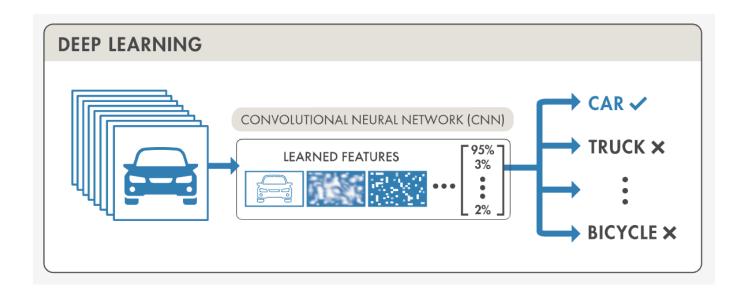
Técnicas:

- Coincidencia de plantillas
- Segmentación de imágenes y análisis de blobs
- Reconocimiento de características
- Machine Learning / Deep Learning

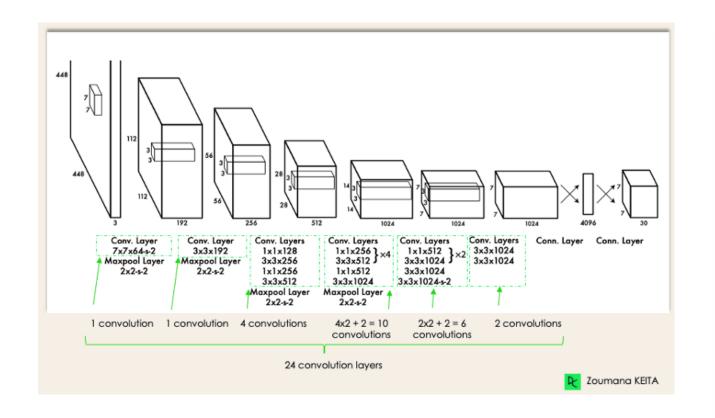


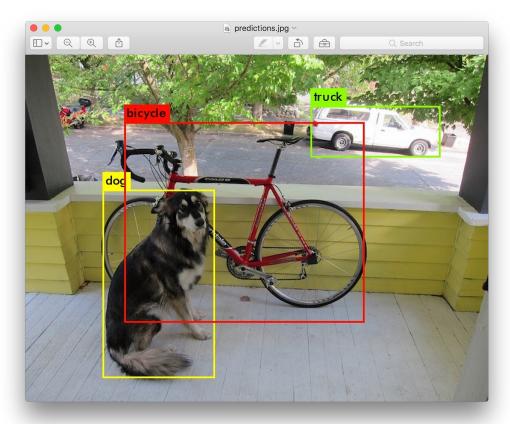




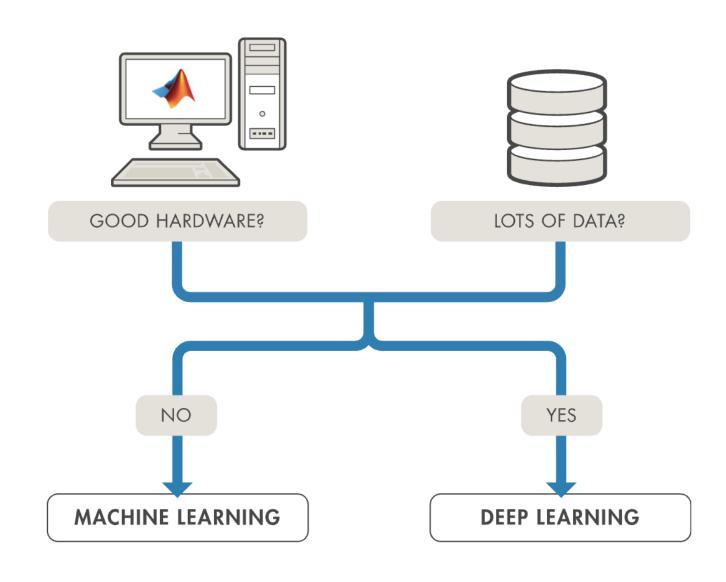


- YOLO (You Only Look Once) 2015
 - CNN





Machine Learning vs Deep Learning



Curiosidad. Teachable Machine

 Permite crear modelos de aprendizaje automático.



Índice

- Reconocimiento de objetos
 - Reconocimiento mediante características
 - Reconocimiento Machine Learning/Deep Learning
 - •Reconocimiento de caras
- Reconocimiento de movimiento

Reconocimiento de caras

- Algoritmo de Viola&Jones: Robust Real-time Object Detection.
 International Journal of Computer Vision. 2001
- El objetivo es detectar caras, no reconocerlas
- Otro objetivo es que sea muy rápido: este método tarda pocos milisegundos en procesar una imagen
- El método tiene pocos falsos positivos y un alto porcentaje de detección correcta
- Sólo sirve para caras frontales o con poco giro
- Le afecta el cambio de luminosidad

Estructura general del método

- Extracción de características
 - Uso de imagen integral
 - Extracción de muchísimas características
- Selección de características
 - Algoritmo AdaBoost de entrenamiento
- Cascada de clasificadores
 - Conseguir más velocidad

Extracción de características

- Las caras comparten algunas características comunes:
 - La región del puente de la nariz es más clara que la de los ojos
 - La región de los pómulos es también más clara que los ojos
- Características a buscar:
 - Localizar nariz-ojos
 - Valores: claro-oscuro

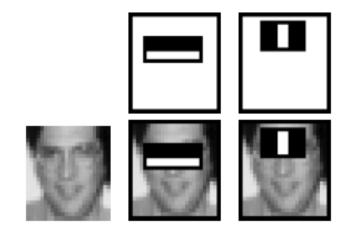






Características en rectángulo

- Valor de la característica
 - ∑(píxeles en área negra) ∑(píxeles en área blanca)
- Tres tipos: dos, tres, cuatro-rectángulos
- Cada característica está relacionada con una localización especial en la sub-ventana
- Cada característica puede tener cualquier tamaño y orientación



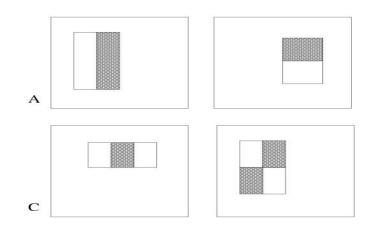


Imagen Integral

- Dada una resolución de ventana de 24x24 existen 180000 posibles características!
- Por ello, es necesario un cálculo rápido
- Introducen el uso de la imagen integral: cada punto en la imagen integral es la suma de todos los píxeles de la imagen original a la izquierda y arriba de ese punto

X

$$imagen \ original = I(x, y)$$
 $imagen \ integral = II(x, y) = \sum_{x' \le x, y' \le y} I(x', y')$

Cálculo de la imagen Integral

• Se puede calcular en un solo paso:

$$s(x, y) = s(x, y-1) + i(x, y)$$

 $ii(x, y) = ii(x-1, y) + s(x, y)$

donde *s(x,y)* es la suma acumulada de la columna. Hay que tener en cuenta las primeras fila y columna

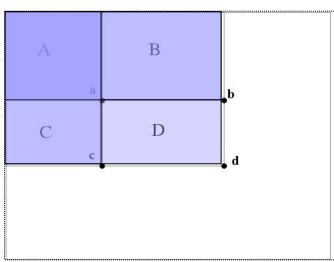
imagen					imagen integral				
0	1	1	1		0	1	2	3	
	2				1	4	7	11	
1	2	1	1		2	7	11	16	
1	3	1	0		3	11	16	21	

¿Qué ventaja tiene la imagen integral?

 Como lo que queremos calcular es la suma de los píxeles dentro de un rectángulo, la imagen integral permite hacer este cálculo con tres operaciones básicas

 Para calcular características con dos, tres o cuatro rectángulos es necesario realizar 6, 8 y 9 referencias a la imagen, respectivamente (ejemplo con 2)





ii(a) = A

ii(b) = A+B

ii(c) = A+C

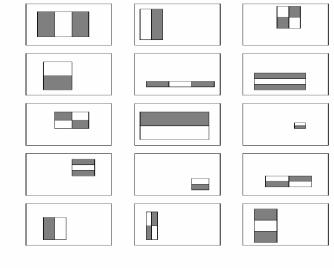
ii(d) = A+B+C+D

D = ii(d)+ii(a)-ii(b)-ii(c)

Selección de características

 Demasiadas características: en una ventana 24x24 hay 180000 posibles combinaciones de tamaño y orientación

- Hay que seleccionar aquellas que sean relevantes para detectar una cara
- Para ello, podemos usar el algoritmo AdaBoost





Carac. relevante



Carac. irrelevante

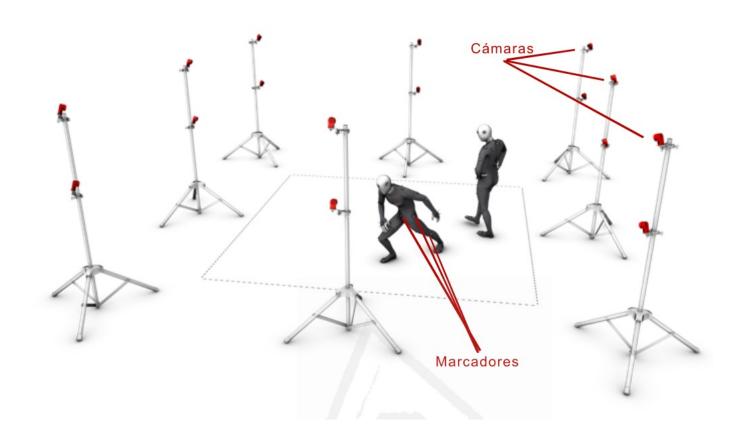
Índice

- Reconocimiento de objetos
 - Reconocimiento mediante características
 - Reconocimiento Machine Learning/Deep Learning
 - •Reconocimiento de caras
- Reconocimiento de movimiento

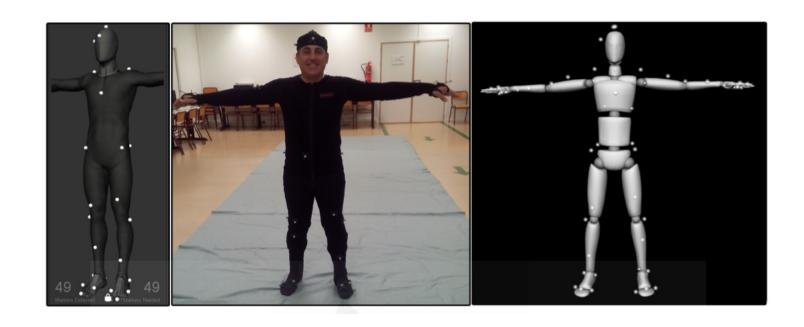
- Ejemplos de uso
 - Desarrollo de interfaces
 - Ámbito médico
 - Videojuegos y realidad virtual
- Estimar posición del esqueleto humano.
 - Captura del movimiento
 - Análisis del movimiento

- Tecnologías
 - Vídeo
 - •Sistemas de captura de movimiento basados en sensores o marcadores
 - •Sistemas capaces de generar mapas de profundidad o nubes de puntos (z-cam, kinect).

• Sistemas de captura de movimiento basados en sensores o marcadores



• Sistemas de captura de movimiento basados en sensores o marcadores



• Sistemas de captura de movimiento basados en sensores o marcadores



- Tecnologías
 - Vídeo
 - •Sistemas de captura de movimiento basados en sensores o marcadores
 - •Sistemas capaces de generar mapas de profundidad o nubes de puntos (z-cam, kinect).

• Sistemas capaces de generar mapas de profundidad o nubes de puntos (z-cam, kinect).



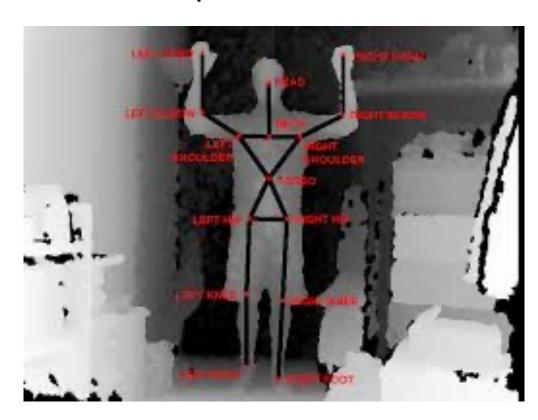
- Kinect
 - •XBox360
 - Cámara a color
 - Emisor de infrarrojos
 - Sensor de profundidad de infarrojos
 - Motor de inclinación (v1)
 - Conjunto de micrófonos
 - Uso no limitado a videojuegos
 - Variedad de librerías

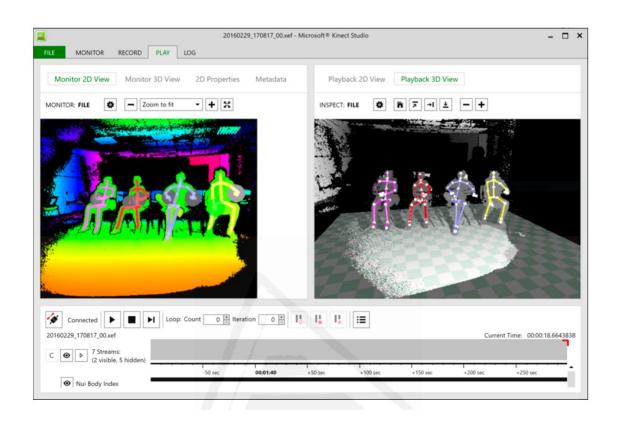
Kinect

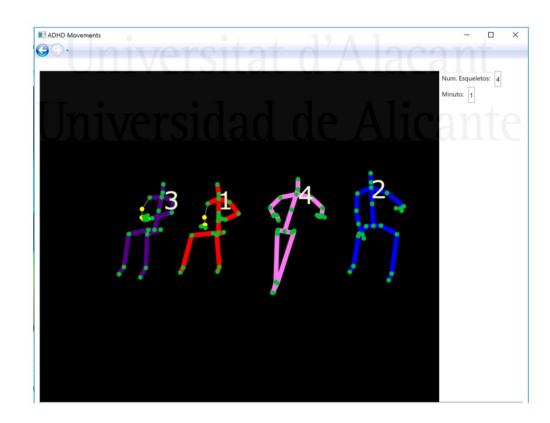
Herramientas de aprendizaje automático para

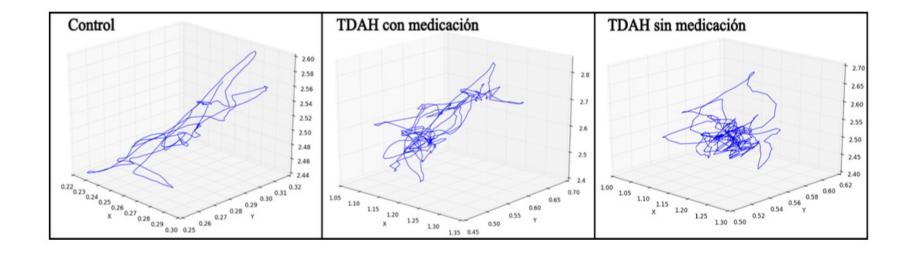
detectar cuerpo humano.

- Analizar movimiento
- Detectar gestos
- Posturas



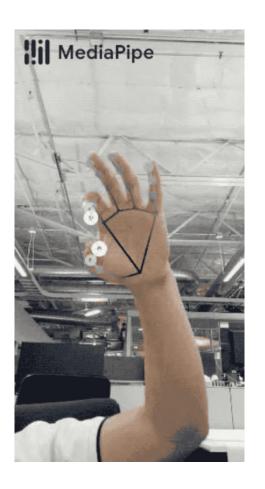




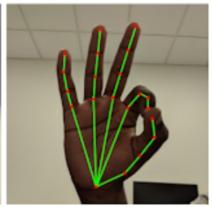


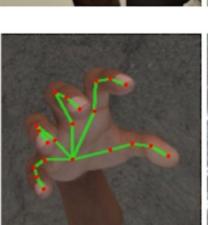
- Tecnologías
 - Vídeo
 - •Sistemas de captura de movimiento basados en sensores o marcadores
 - •Sistemas capaces de generar mapas de profundidad o nubes de puntos (z-cam, kinect).

MediaPipe















Referencias

- Método de Viola&Jones para reconocimiento de caras: http://research.microsoft.com/~viola/Pubs/Detect/violaJones IJCV.pdf
- http://www.pigeon.psy.tufts.edu/avc/kirkpatrick/default.htm
- https://es.mathworks.com/solutions/image-video-processing/object-recognition.html