Práctica final de Visión Artificial 2021-2022



ASL detector

Patricia Cuesta Ruiz Laura Mambrilla Moreno

ASL detector Índice

Introducción: ASL

- 1. Lenguas de señas
- 2. ASL
- 3. Problema y solución

ASL detector

- 4. Entorno
- 5. Librerías
- 6. Transfer learning
- 7. Obtención del dataset
- 8. Tratamiento de datos
- 9. Ajuste de la red utilizada
- 10. Desarrollo
- 11. Resultados

Ideas descartadas

- 12. Otras librerías
- 13. Captura de imágenes

Conclusiones

14. Conclusiones

Bibliografía

15. Bibliografía

Introducción: ASL

1. Lenguas de señas

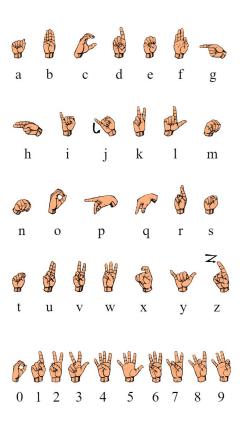
Lengua de señas:

- o americana (**ASL**, American Sign Language)
- mexicana (LSM)
- o francesa (LSF)
- o italiana (LIS)
- de Irlanda (IRSL)
- española (LSE)
- o catalana (LSC)
- o británica (BSL)de Nueva Zelanda (NZSL)
- de Irlanda del Norte (NIRSL)
- o alemana (DGS),
- o de la Suiza alemana (DSGS)
- o austríaca (ÖGS)
- de señas israelí (ISL)



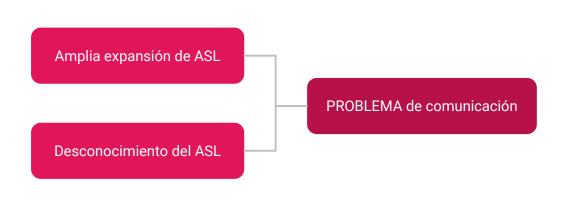
2. ASL

- ~ 1 millón de hablantes
- Estados Unidos, Canadá, México
 - o Filipinas, Malasia, China
 - República Dominicana, El Salvador, Haití,
 Puerto Rico, Costa Rica
 - Costa de Marfil, Burkina Faso, Ghana, Togo, Benín, Nigeria, Chad, Gabón, Congo-Kinsasa, República Centroafricana, Mauritania, Kenia, Madagascar y Zimbabue



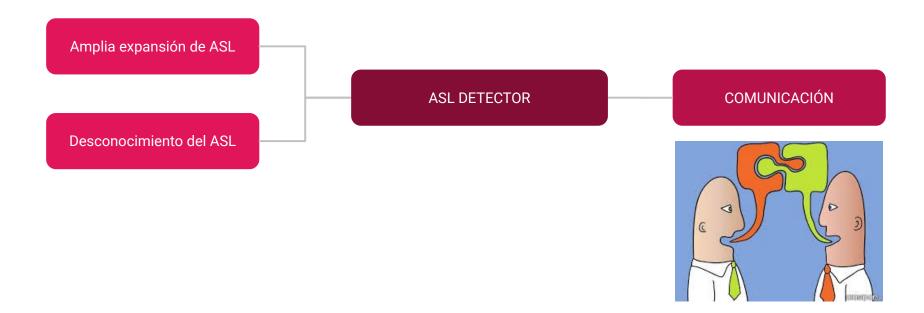


3. Problema y solución: ASL detector





3. Problema y solución: ASL detector



ASL detector nuestro hijo

4. Entorno









Google Colab

- Permite programar en Python de forma dinámica.
- No requiere configuración.
- Da acceso gratuito a GPUs.
- Permite compartir contenido fácilmente.

Jupyter Notebooks

 Permite desarrollar código en Python de manera dinámica, integrando bloques de texto, gráficas o imágenes.

Python

Lenguaje multiparadigma.

Anaconda

 Utilizado para crear entornos virtuales en Python.

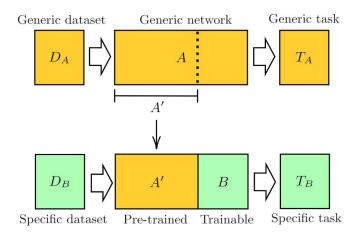
5. Librerías



6. Transfer Learning

• Redes neuronales entrenadas anteriormente.





7. Obtención del dataset



https://www.kaggle.com/grassknoted/asl-alphabet



https://public.roboflow.com/object-detection/american-sign-language-letters

8. Tratamiento de datos

A Augmentation Options

Randomly applied to images in your training set

Flip

Horizontal

Crop

0% Minimum Zoom, 20% Maximum Zoom

Rotation

Between -5° and +5°

Shear

±5° Horizontal, ±5° Vertical

Grayscale

Apply to 10% of images

Brightness

Between -25% and +25%

Blur

Up to 1.25px







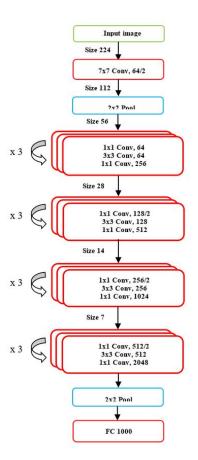




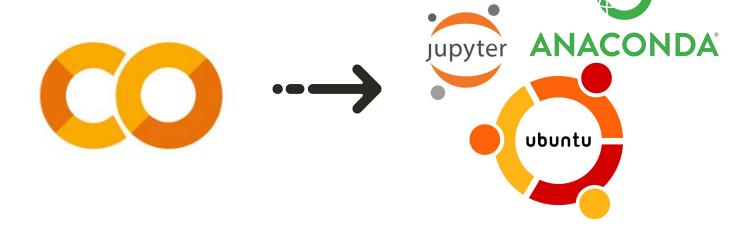
9. Ajuste de la red utilizada

- ResNet 50
- ¿Congelar los pesos?





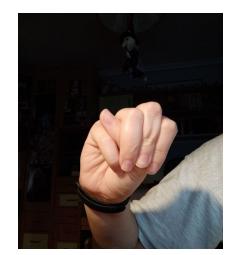
10. Desarrollo



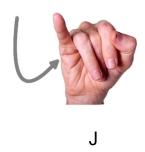


11. Resultados

- Error Cuadrático Medio.
- Errores en letras similares.
- Errores en letras con movimiento.

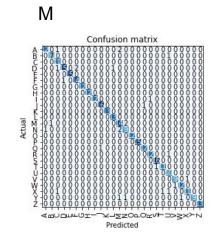








Z



Ν

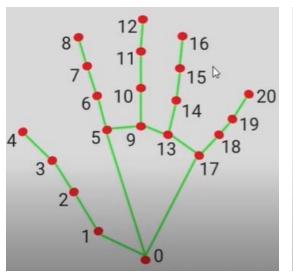
Ideas descartadas

12. Otras librerías



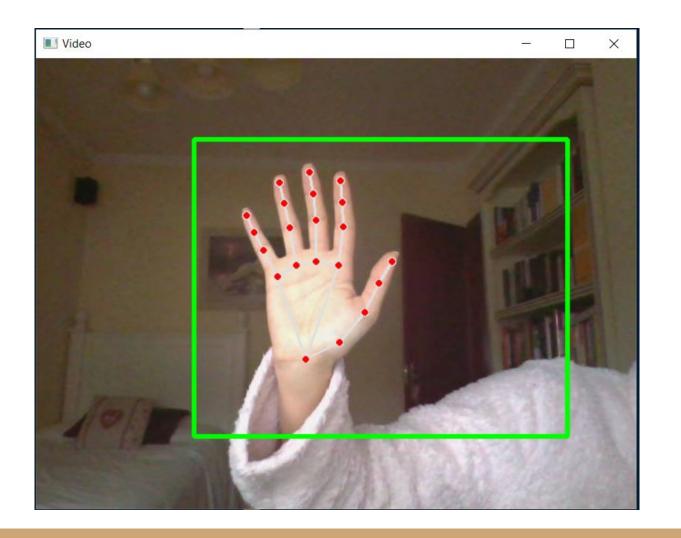
13. Creación de un dataset manualmente

Librerías: cv2 y mediapipe



- 0. WRIST
- 1. THUMB_CMC
- 2. THUMB_MCP
- 3. THUMB_IP
- 4. THUMB_TIP
- 5. INDEX_FINGER_MCP
- 6. INDEX_FINGER_PIP
- 7. INDEX_FINGER_DIP
- 8. INDEX_FINGER_TIP
- 9. MIDDLE_FINGER_MCP
- 10. MIDDLE_FINGER_PIP

- 11. MIDDLE_FINGER_DIP
- 12. MIDDLE_FINGER_TIP
- 13. RING_FINGER_MCP
- 14. RING_FINGER_PIP
- 15. RING_FINGER_DIP
- 16. RING_FINGER_TIP
- 17. PINKY_MCP
- 18. PINKY_PIP
- 19. PINKY_DIP
- 20. PINKY_TIP



Conclusiones

14. Conclusiones

- Dataset con más de 1700 imágenes y más variedad.
- Letras que no se parecen a otras realiza buena clasificación.
- Siguiente paso → robustez del modelo.

Bibliografía

15. Bibliografía

- fastbook/ at master · fastai/fastbook · GitHub (Available at: https://github.com/fastai/fastbook)
- Fast Al Video Viewer (Available at: https://course.fast.ai/videos/)