

DeepLabCut: a software package for

a software package for animal pose estimation

Agostina Sacson agostina.sacson@gmail.com





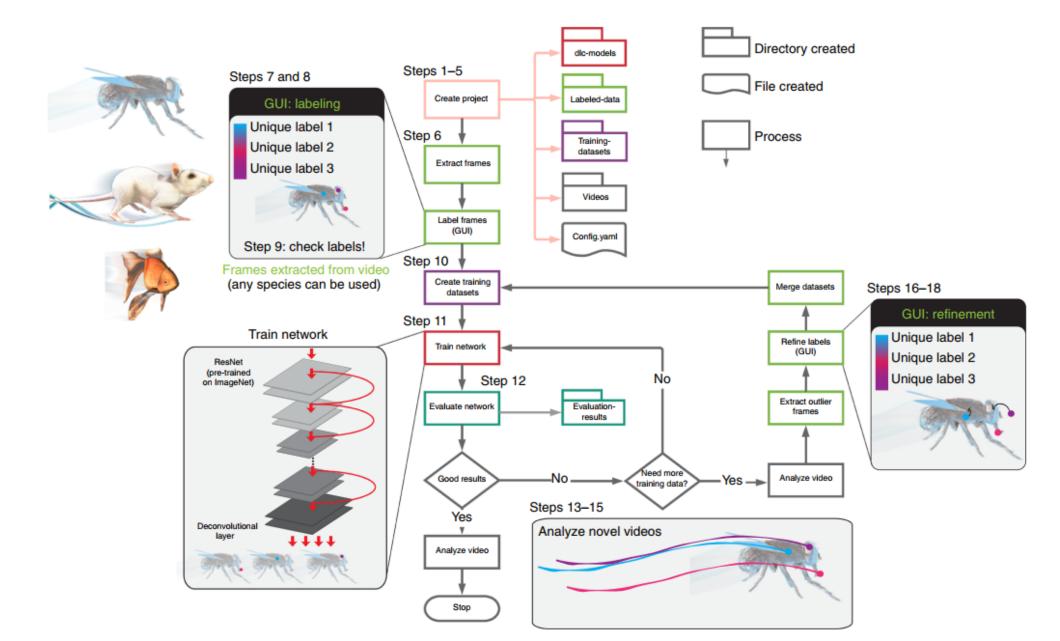
¿Qué es DeepLabCut?



DeepLabCut ™ es un método para la estimación de pose sin marcadores 3D basado en el aprendizaje de transferencia con redes neuronales profundas que logra buenos resultados con datos de entrenamiento mínimos (típicamente 50-200 cuadros).

Este paquete ha sido desarrollado en colaboración por Mathis Group & Mathis Lab en EPFL (las versiones anteriores a 2.1.9 se desarrollaron en la Universidad de Harvard)

¿Cómo se trabaja con DeepLabCut?



Ventajas

- Minimiza el costo del análisis manual del comportamiento
- Logra precisión a nivel humano con solo una pequeña cantidad de imágenes de entrenamiento
- Elimina la necesidad de colocar marcadores visibles en las ubicaciones de interés
- Se puede adaptar fácilmente para analizar comportamientos entre especies
- Es de código abierto y gratuito.
- Puede aprender a extraer partes del cuerpo de manera robusta, incluso con un fondo desordenado y variable, iluminación no homogénea o distorsiones de la cámara.
- No requiere que las imágenes tengan un tamaño de fotograma fijo, ya que los detectores de características no son sensibles (dentro de los límites) al tamaño debido al cambio de escala automático durante el entrenamiento. Tampoco hay requisitos de cámara específicos.

Desventajas

- Una limitación principal es que el toolbox requiere hardware computacional moderno para producir resultados rápidos y eficientes (es decir, **GPUs**). Sin embargo, es posible ejecutar DeepLabCut en una computadora estándar (solo CPU) con un compromiso en la velocidad de análisis de ~ 10–100 × más lento.
- Las imágenes más grandes se procesarán más lentamente.
- Debido a que está diseñado para ser de propósito general, no se basa en heurísticos como un modelo corporal y, por lo tanto, los puntos del video donde el sujeto quede tapado no se pueden rastrear.

¿Qué necesitamos?





TensorFlow

Instalación

https://doi.org/10.1038/s41596-019-0176-0

Using DeepLabCut for 3D markerless pose estimation across species and behaviors

Tanmay Nath^{1,5}, Alexander Mathis^{1,2,5}, An Chi Chen³, Amir Patel³, Matthias Bethge⁴ and Mackenzie Weygandt Mathis¹



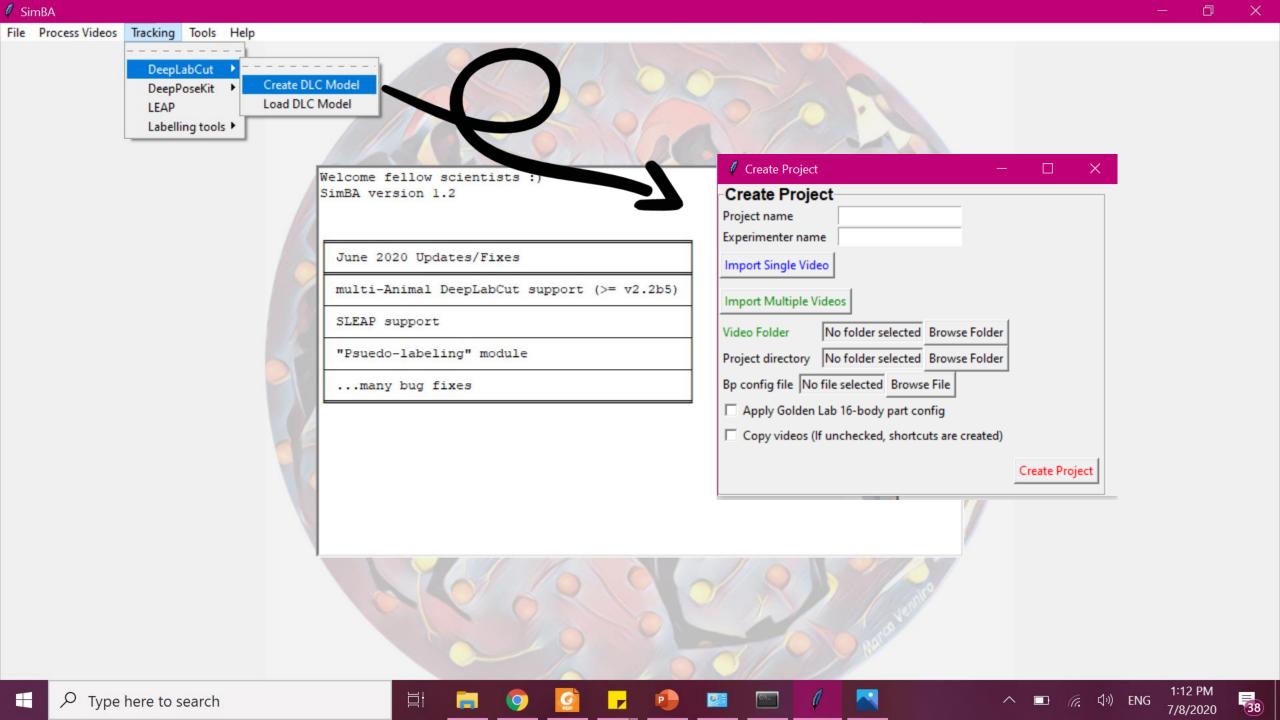


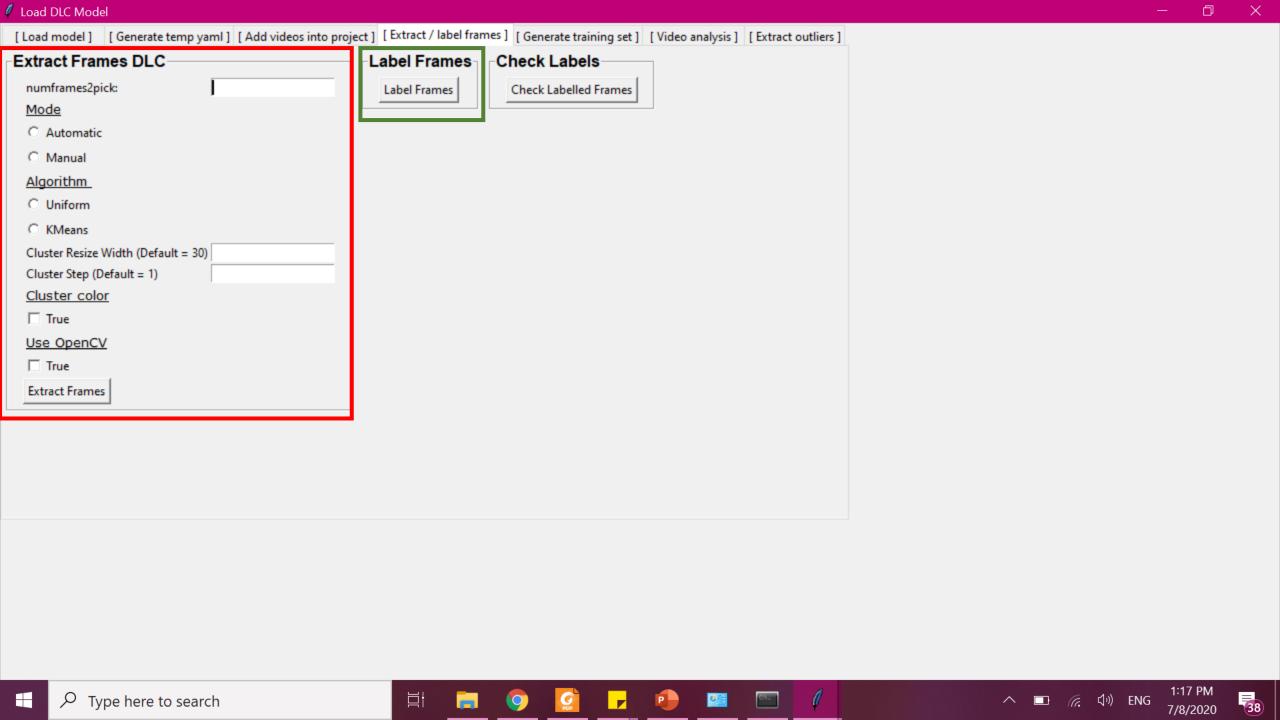
Etiquetado o Labelling de Frames

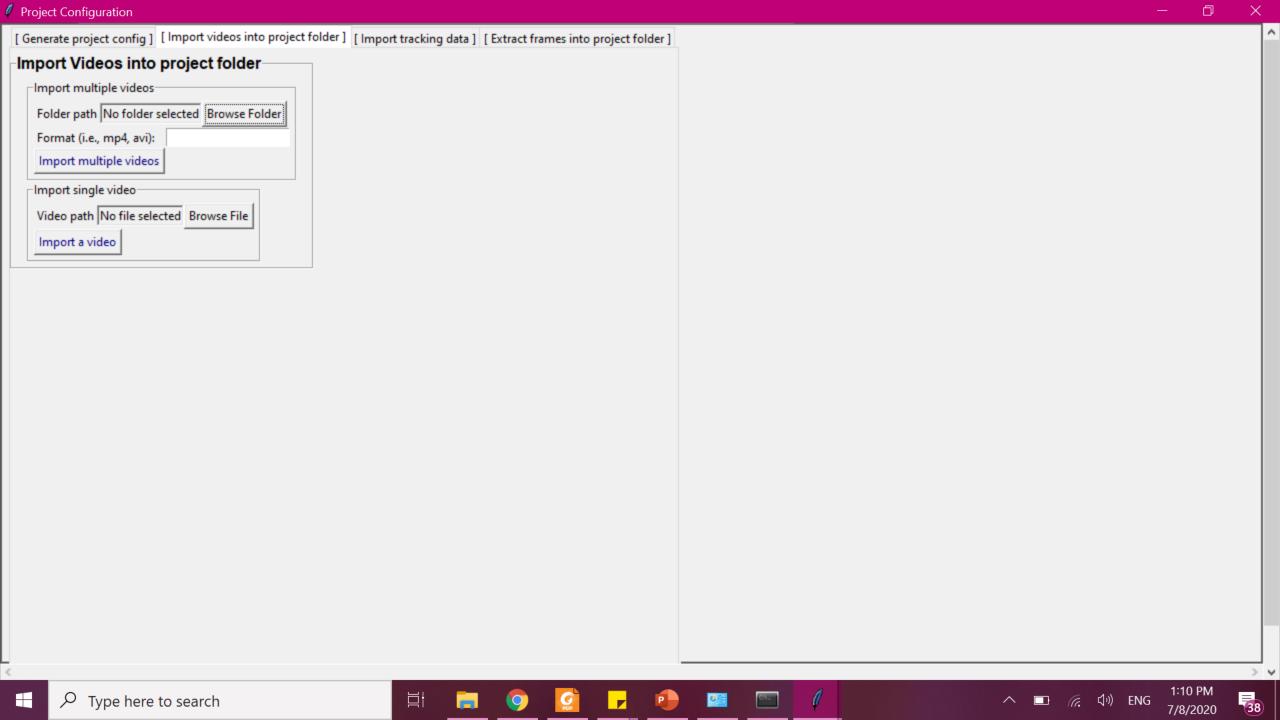
No se puede correr en la nube

Es MUY importante hacerlo bien



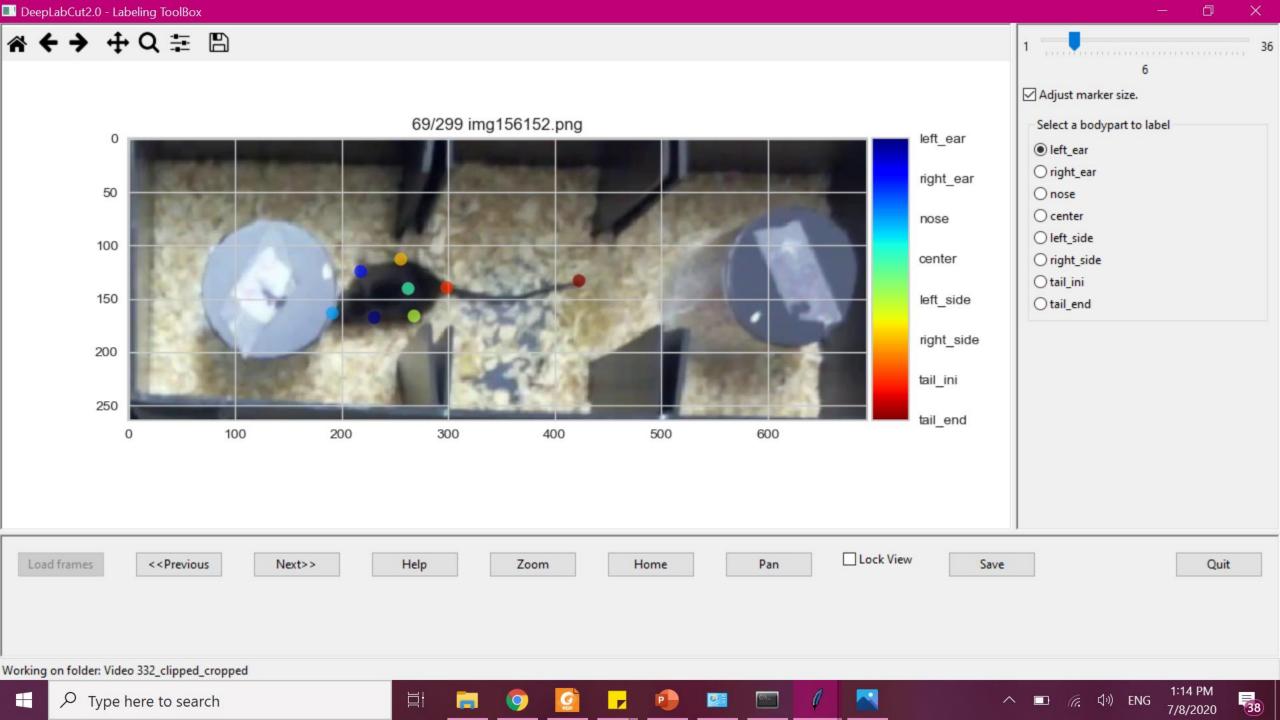






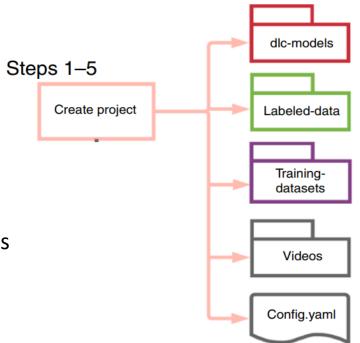
Labelling

https://contrib.deeplabcut.org/



Resultados

trainingdatasets



test

train

Almacenará *checkpoints* (llamados "snapshots" en TensorFlow) durante el entrenamiento del modelo. Estas instantáneas permiten al usuario volver a cargar el modelo entrenado sin volver a entrenarlo, o retomar el entrenamiento de un punto de control guardado en particular, en el caso de que el entrenamiento se haya interrumpido.



Config.yaml

El archivo config.yaml establece los diversos **parámetros para la generación del archivo del** *training set* y la evaluación de los resultados.

- Steps 1–5

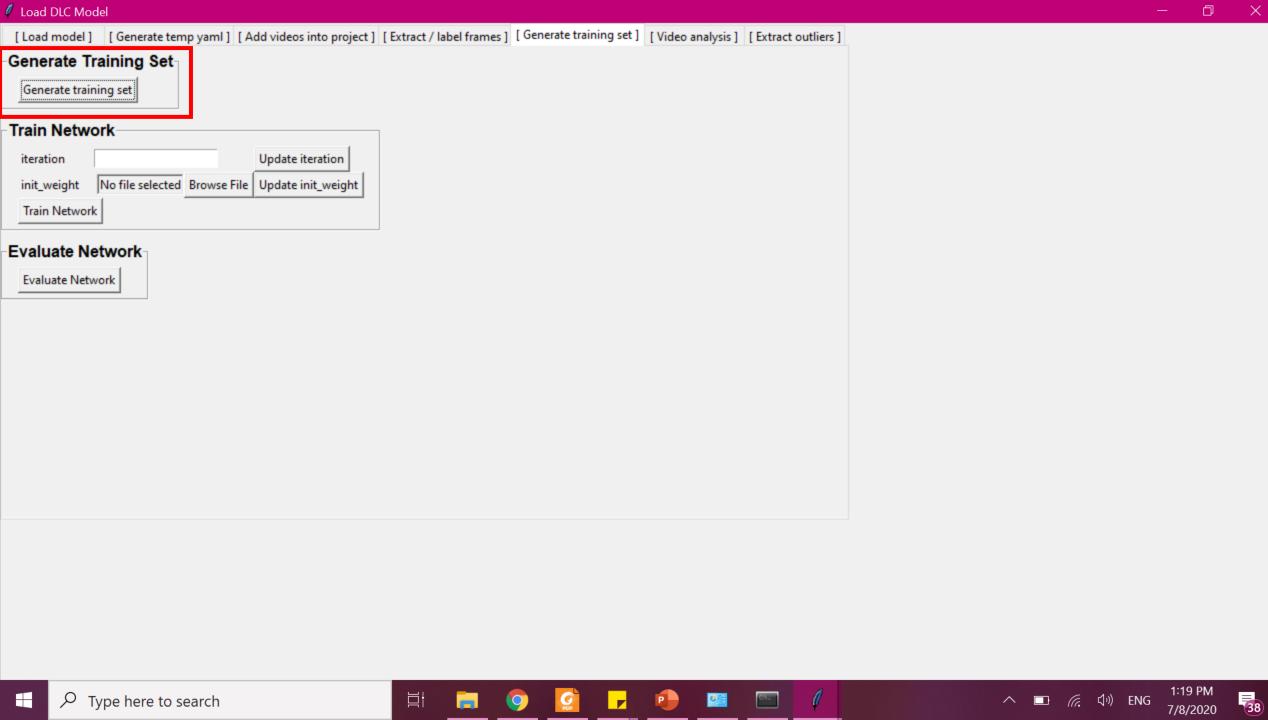
 Create project

 Labeled-data

 Training-datasets

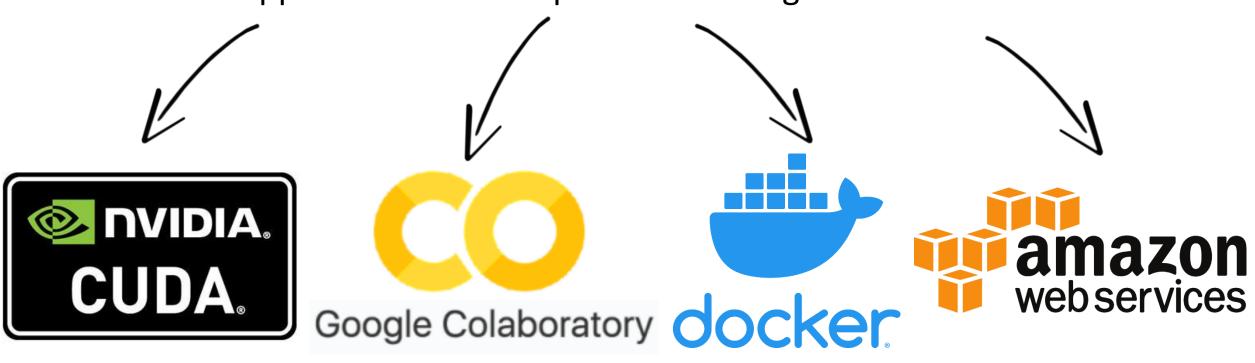
 Videos

 Config.yaml
- Parámetros establecidos durante la creación del proyecto
- Parámetros para editar después de la creación del proyecto
- Si extraemos frames de videos largos
- Relacionados con el entrenamiento de redes neuronales
- Utilizados durante el análisis de video
- Usado durante los pasos de refinamiento



Entrenamiento de la Red Neuronal

GPU Support → GPU = Graphics Processing Unit = Placa de Video



```
iteration: 149000 loss: 0.0031 Ir. 0.02
iteration: 150000 loss: 0.0030 lr: 0.02
 iteration: 151000 loss: 0.0031 lr: 0.02
 iteration: 152000 loss: 0.0030 lr: 0.02
 iteration: 153000 loss: 0.0031 lr: 0.02
 iteration: 154000 loss: 0.0030 lr: 0.02
 iteration: 155000 loss: 0.0031 lr: 0.02
 iteration: 156000 loss: 0.0029 lr: 0.02
 iteration: 157000 loss: 0.0030 lr: 0.02
 iteration: 158000 loss: 0.0029 lr: 0.02
 iteration: 159000 loss: 0.0030 lr: 0.02
 iteration: 160000 loss: 0.0030 lr: 0.02
  iteration: 161000 loss: 0.0029 lr: 0.02
  iteration: 162000 loss: 0.0030 lr: 0.02
  iteration: 163000 loss: 0.0031 lr: 0.02
  iteration: 164000 loss: 0.0029 lr: 0.02
  iteration: 165000 loss: 0.0028 lr: 0.02
  iteration: 166000 loss: 0.0028 lr: 0.02
  iteration: 167000 loss: 0.0029 lr: 0.02
  iteration: 168000 loss: 0.0029 lr: 0.02
  iteration: 169000 loss: 0.0028 lr: 0.02
  iteration: 170000 loss: 0.0029 lr: 0.02
  iteration: 171000 loss: 0.0029 lr: 0.02
  iteration: 172000 loss: 0.0028 lr: 0.02
  iteration: 173000 loss: 0.0029 lr: 0.02
  iteration: 174000 loss: 0.0027 lr: 0.02
  iteration: 175000 loss: 0.0030 lr: 0.02
  iteration: 176000 loss: 0.0028 lr: 0.02
                                neDrive\\Documentos\\L
                                01', 'save_iters': 500
                                Starting training....
Type here to search
```

X4 Días



Resultado



ACTIVIDAD



Permite escribir y ejecutar código de Python en un navegador, con las siguientes particularidades:

- Sin configuración requerida
- Acceso gratuito a GPU
- Facilidad para compartir

Primero, Vamos a repasar el código juntxs: https://colab.research.google.com/github/AlexEMG/DeepLabCut/blob/master/examples/COLAB_DEMO_mouse_openfield.ipynb#scrollTo=q23BzhA6CXxu

Recursos

Página del Proyecto

• http://www.mackenziemathislab.org/deeplabcut

DeepLabCut en GitHub

- https://deeplabcut.github.io/DeepLabCut/docs/intro.html
- https://github.com/DeepLabCut/DeepLabCut

Paper de Nature Protocols

 https://www.nature.com/articles/s41596-019-0176-0.epdf?author_access_token=YdgZNNupsH23JNKsogan2tRgN0jAjWel9jnR3 ZoTv0PafSJfogKvzMN9Yibs0_Cn5RrZDjtijUWL61FeNFC2vYig0gHhrXbchDCvAxDsQhlBRStoRflJdbJePPUfES7jig_npStoBnzkKR817z8Tw%3D%3 D