To Kerus Transwork para Redes Neuronoles To Deep Learning.
= Tensor flow (600g/E)
Totación  Racy - and

Interface

Back-end

Para

Créar modelos

Modelaniento Procesamiento Compitación

modelo para XOR. tensor flow tf. Capaj Capan out model: modelo secuencial. rely Capa! In → O(XJUJ + XJUZ + Q) Sigmuide(t) =  $\frac{1}{1+e^{(-t)}}$ 

Pasos para la creación del modelo y su aplicación.

1 -> Definir Enhadas y Salidas

2 -> Definir Higuitectura (# Le Neuronas por Capa):

(# Le Capas)

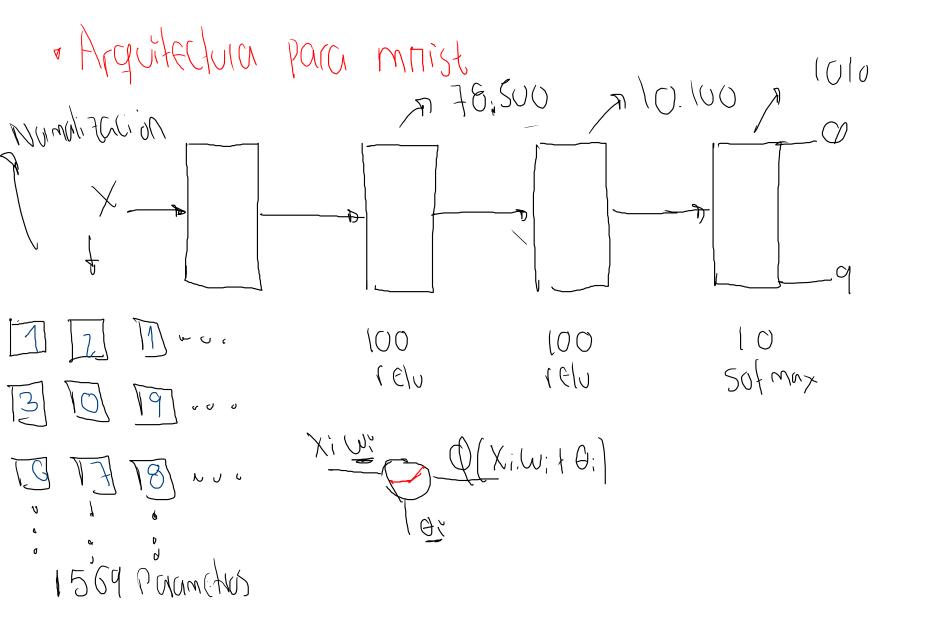
(Función Le activación):

3-0 Compilar el modelo.

21-70 Entrenar el modelo.

5 - Probactas prédicciones del modela

Tablas de Verdad Salida  $= -\frac{1}{x_1} - \frac{x_2}{x_2} \times (-\frac{x_1}{x_2})$ 



## Algoritmo genetico

Resolver problemas combinatorios, utilizando resultados Aproximados

Encortar una obtinización d-minimo

"Se insp'non en la avolución de los genes (genetica)

· Aplicación > Entrenamiento de la redes Neuronales.

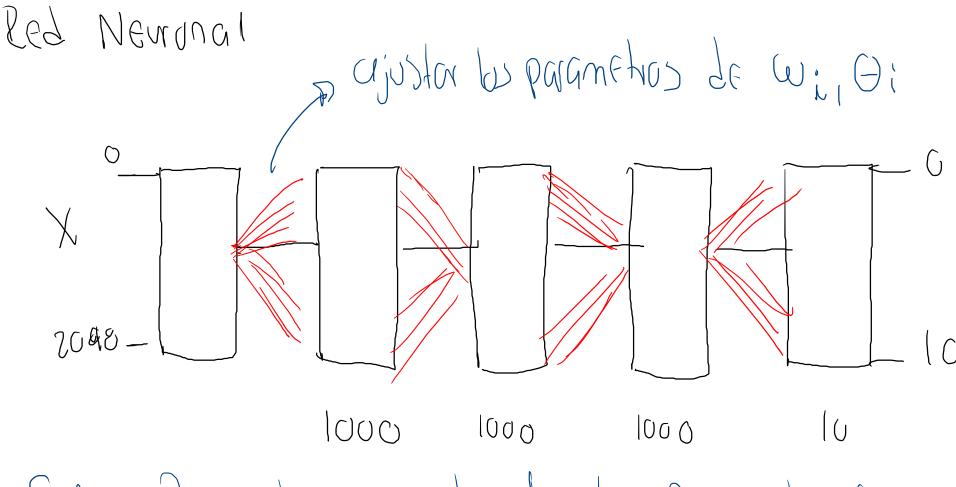
Concepto de A. E ADN D Cadenas de genes, - Caractéristicus Codifica Información — Color ajos -color ojos - MHUIA O REPRESENTACIÓN LE Infumación (Entender of contexto) LEHW = IABCABBCB Information signs ++ In Cadena de gens

DEPRESENTACIÓN LE la información
LO CREAN INDIVIDUOS III Creamos Poblaciones [ [], [], [], [] antion a optimited - SE coulwhy un fitalss

A 5. 1) Codifica el Espacio de Solución Pepresentación información 2) Configurar los parametros Alguirimo = ficantidad de individuos 3) CIEAMOS LA POBLACIÓN inicial otasa de mutación · forma de reproducció d) Médicel filness de coda individuo · cantidad iteminants TWA SE CIMIZ 5) SEIECCIONA MOS lo padres

6) SE HOUR EL PROCESO DE LA CIFCILIÓN DE LA NUFUA PODÍQUIÓN

E) SE GENERA UNA NUCLA POBLACIÓN 2 8) SE Mide el fit ness de la nueva publación a) Se Gualua la condución de parada. -> Selección · TONKING . TUNF 0 - Flitismo · RJC+60. Crutan IN3 Q mutación two = 0.01 0101



GA => Pre Entrenamiento de los parametros Cur. O;