



# Aprendizaje Automático Profundo (Deep Learning)

---

**Dr. Facundo Quiroga - Dr. Franco Ronchetti**



Regresión Logística  
Función de Error Entropía  
Cruzada

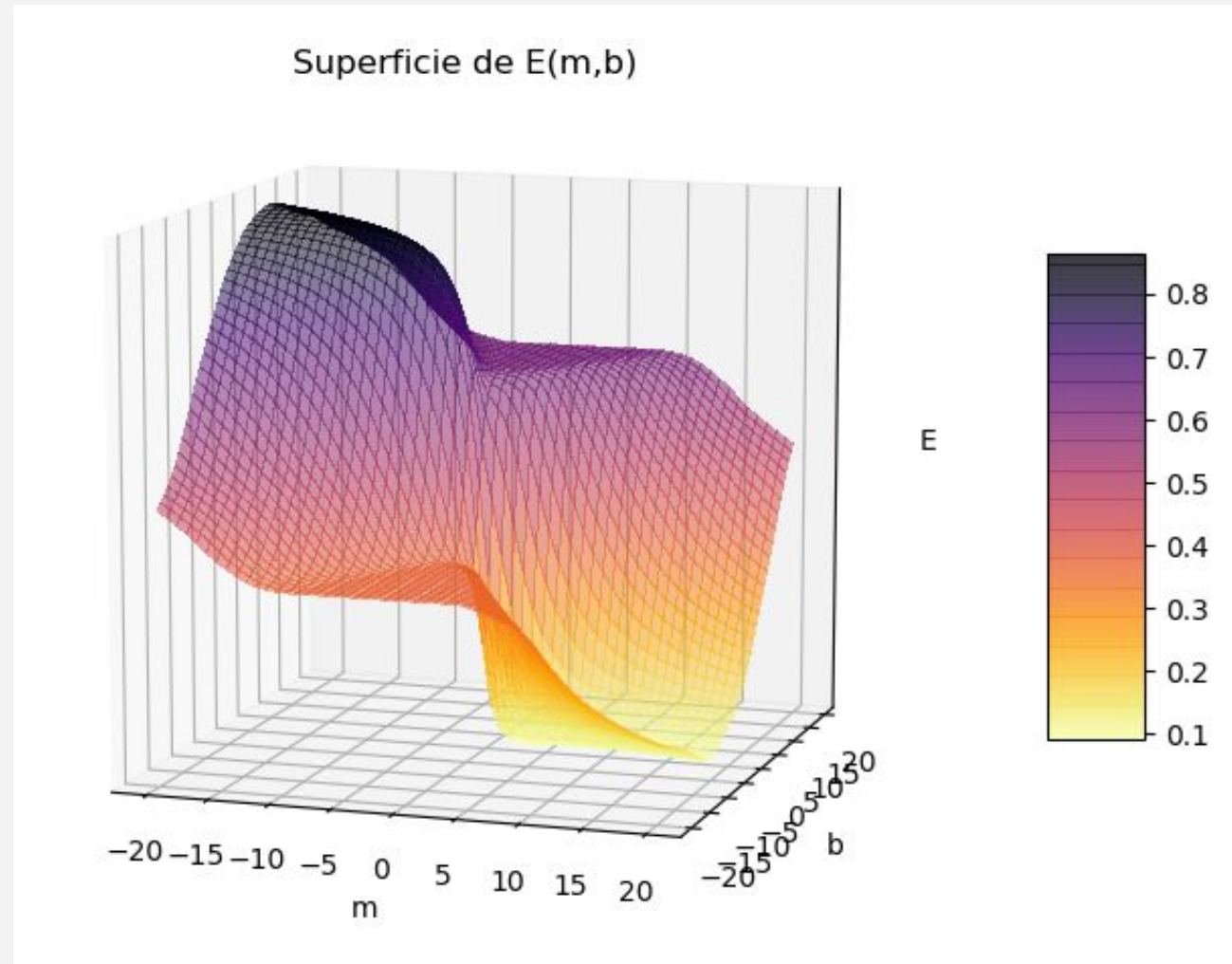
---



# Error cuadrático medio

- $E = 1/n \sum_i^n E_i$
- $E_i = (\sigma(mx_i + b) - y_i)^2$
- Funciona, pero
  - E es ECM de  $\sigma(mx + b)$
  - E no es convexa
- Podemos definir otro E que sea convexa
  - **Entropía Cruzada**
    - Función de error
    - Convexa para  $\sigma(mx_i + b)$

ECM de  $\sigma(mx+b)$



# Entropía Cruzada

- $E = 1/n \sum_i^n E_i$

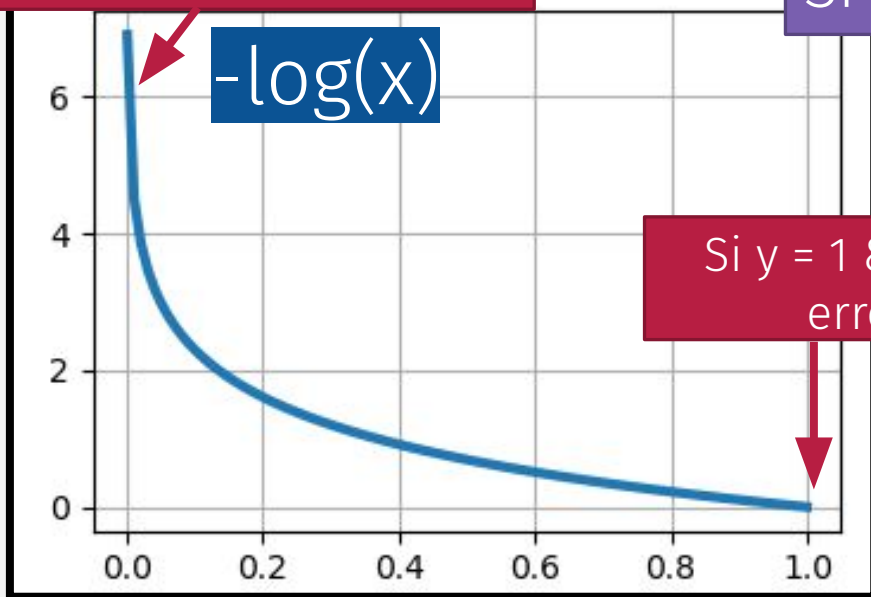
- $E_i =$

- $-\log(\sigma(mx_i+b))$  si  $y_i=1$
- $-\log(1-\sigma(mx_i+b))$  si  $y_i=0$

- $E_i =$

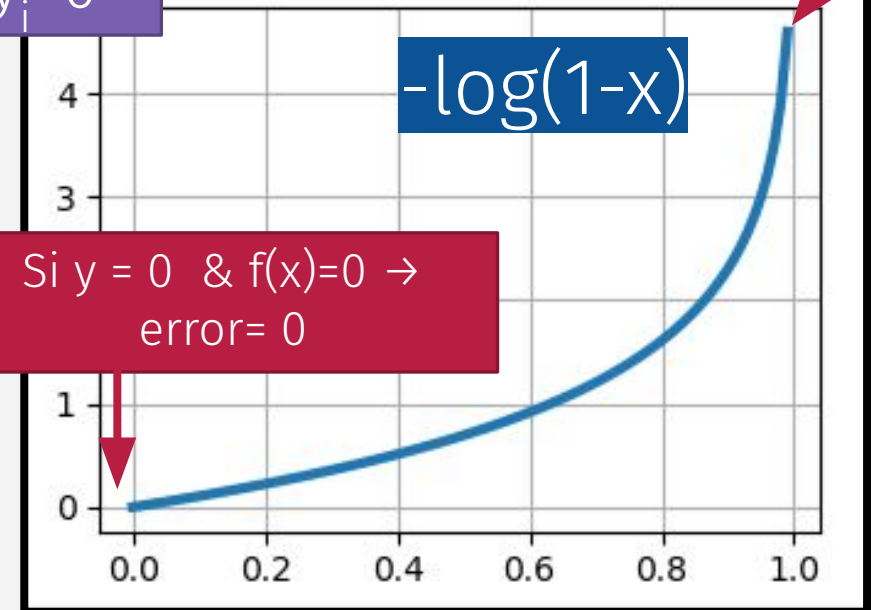
- $-\log(f(x_i))$  si  $y_i=1$
- $-\log(1-f(x_i))$  si  $y_i=0$

Si  $y = 1$  &  $f(x)=0$   
→ error =  $\infty$



Si  $y = 1$  &  $f(x)=1$  →  
error = 0

Si  $y_i=0$



Si  $y = 0$  &  $f(x)=0$  →  
error = 0

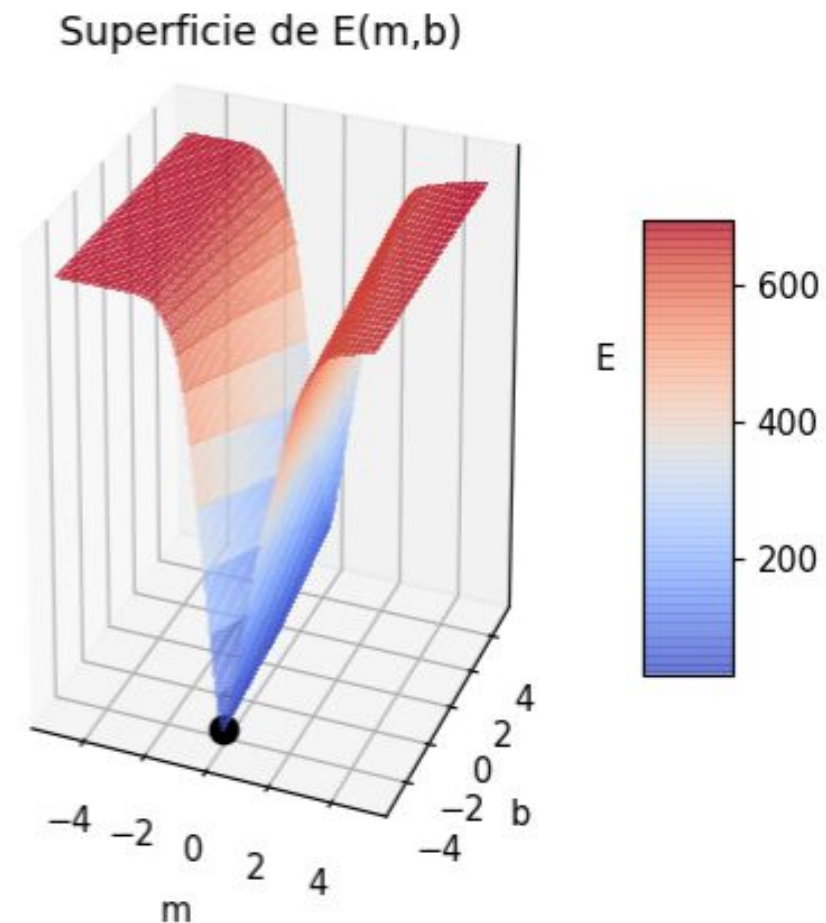
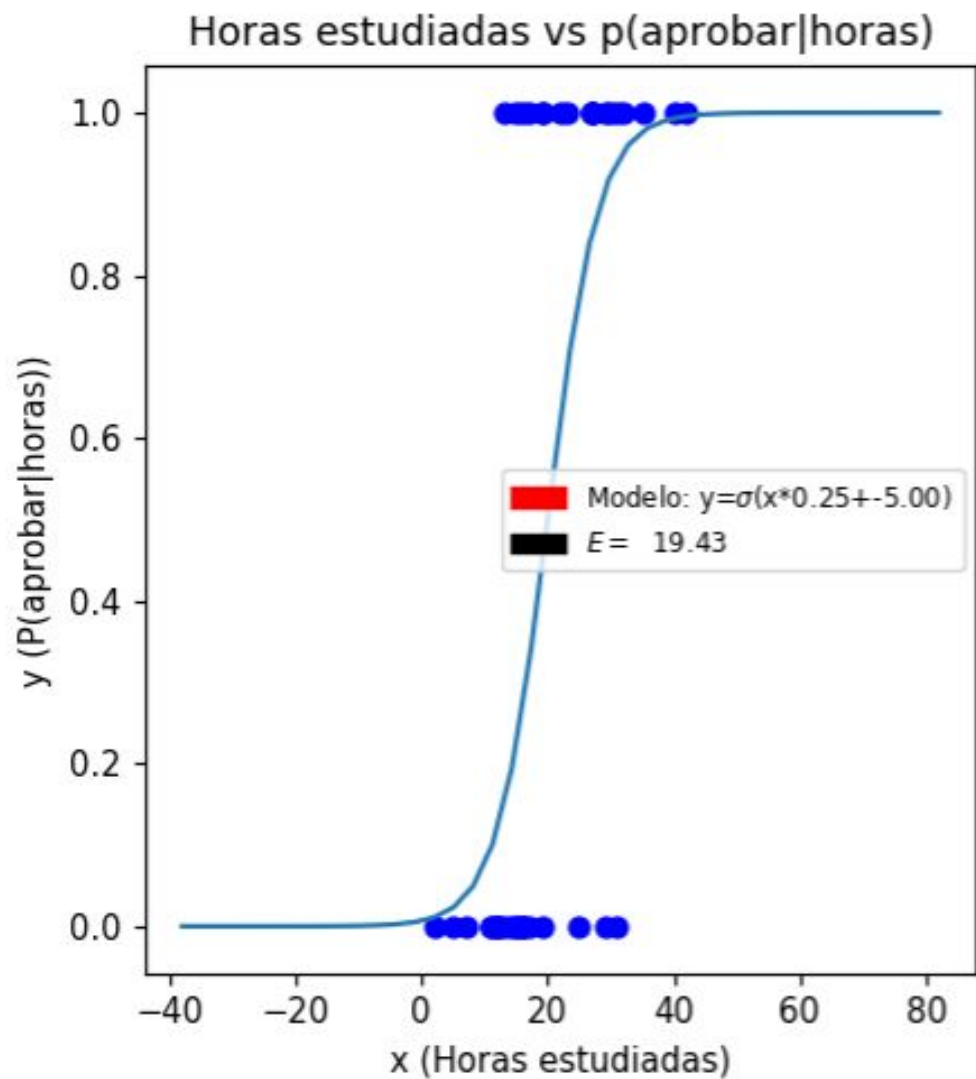
Si  $y = 0$  &  $f(x)=1$   
→ error =  $\infty$

$f(x) = \sigma(mx_i+b)$  es un valor entre 0 y 1 → entrada a  $\log(x)$

# Entropía Cruzada - Fórmula vectorial

- $E_i =$ 
  - $-\log(f(x_i))$  si  $y_i=1$
  - $-\log(1-f(x_i))$  si  $y_i=0$
- Podemos escribir  $E_i$  como
  - $E_i = y_i [-\log(f(x_i))] + (1-y_i) [-\log(1-f(x_i))]$
  - Ejemplo
    - $y_i=1$
    - $y_i [-\log(f(x_i))] + (1-y_i) [-\log(1-f(x_i))]$   
 $= 1 [-\log(f(x_i))] + 0 [-\log(1-f(x_i))]$   
 $= [-\log(f(x_i))]$
- $y_i$  actúa como función indicadora
  - Si  $y_i=1$ , contribuye  $[-\log(f(x_i))]$
  - Si  $y_i=0$ , contribuye 0
- Idem  $1-y_i$  al revés

# Entropía Cruzada



# Interpretación de entropía cruzada

- Distancia entre distribuciones
  - $f(x) = 0.3$ 
    - $P(x \text{ es de clase} = 1) = 0.3$
    - $P(x \text{ es de clase} = 0) = 1 - P(x \text{ es de clase} = 1)$   
 $= 1 - 0.3 = 0.7$ 
      - $P(x \text{ es de clase} = 1)$  y  $P(x \text{ es de clase} = 0)$  forman una **distribución de probabilidad**
- ECM
  - Mide distancia entre **puntos**
  - Distancia **euclídea al cuadrado**
- Entropía Cruzada
  - Mide distancia entre **distribuciones de probabilidad**
  - Distancia **Kullback-Leibler** (o Divergencia)

# Distancia entre distribuciones

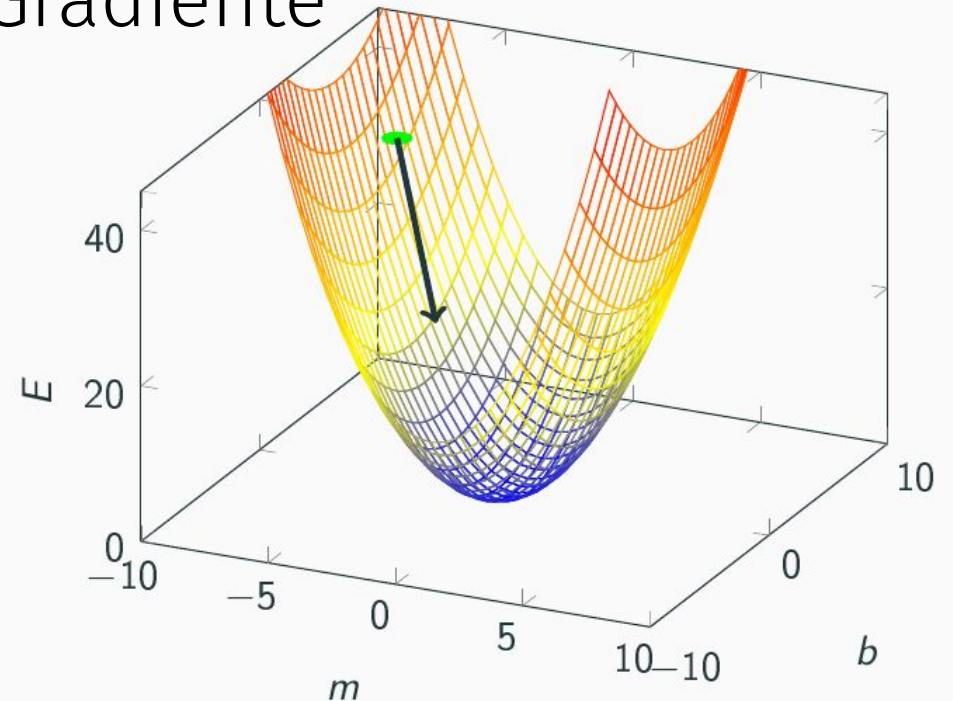
- Sean  $p$  y  $q$  distribuciones sobre  $n$  valores
  - $p_i$  y  $q_i$  = probabilidad de tomar el valor  $i$
  - $\text{KullbackLeibler}(p,q) = \sum_i^n p_i \log(q_i/p_i)$
- $\text{KullbackLeibler}(B,C)$   
=  $\text{KullbackLeibler}((0,1), (1,0))$   
=  $B_1 \log(C_1/B_1) + B_2 \log(C_2/B_2)$   
=  $0^1 \infty + 1^1 \infty = \infty$ 
  - Peor caso
- $\text{KullbackLeiber}(B,A)$   
=  $\text{KullbackLeiber}((1,0),(0.3,0.7))$   
=  $1 \log(0.3/1) + 0 \log(0.7/0) = \log(0.3)$
- $\text{KullbackLeiber}(A,B)$   
=  $\text{KullbackLeiber}((0.3,0.7), (1,0))$   
=  $0.3 \log(1/0.3) + 0.7 \log(0/0.7) = \dots$

Distribución	1	2
A	0.3	0.7
B	0.0	1.0
C	1.0	0.0



# Derivadas de Entropía Cruzada

- $\delta E(m,b)/\delta b = 1/n \sum_i^n y_i - f(x_i)$
- $\delta E(m,b)/\delta m = 1/n \sum_i^n (y_i - f(x_i)) x_i$ 
  - Son iguales que las de Regresión Lineal!
  - [**ojo**:  $f(x) = \sigma(mx+b)$ ]
- Mismas ecuaciones de Descenso de Gradiente
  - $b = b - \alpha 1/n \sum_i^n (y_i - f(x_i))$
  - $m = m - \alpha 1/n \sum_i^n (y_i - f(x_i)) x_i$



# Accuracy: Métrica de clasificación

- Valores de entropía cruzada: 0 a  $+\infty$ 
  - Difíciles de interpretar
- Accuracy = % de ejemplos que clasificó correctamente

Aprobado	Predicción	Acierto
0	0	1
1	1	1
1	0	0
0	1	0
0	0	1
0	0	1
1	0	0
0	1	0

- **Acierto**
  - 1 si Aprobado = Predicción
- **Accuracy**
  - Promedio de columna **Acierto**
- Ejemplo
  - $N = 8$
  - aciertos=4
  - $\text{Accuracy} = \text{aciertos}/N$ 
    - $= 4/8 = 0.5$
  - $\text{Accuracy}(\%) = 50\%$

# Resumen

- **Error Cuadrático Medio**

- No es convexo
  - Respecto de  $\sigma(mx+b)$

- **Entropía Cruzada**

- Es convexa
- Derivadas simples
  - E iguales a Regresión Lineal + ECM
- Difícil de interpretar
  - Accuracy: *métrica* de clasificación

- 2 o m variables de entrada?

- No lo vimos
- Generalización similar a la de Regresión Lineal
- Mismos resultados

# Regresión Logística - Notebooks

- Abrir el archivo **Regresion Logistica 2D - Modelo.ipynb**
  - Modificar los parámetros  $m$  y  $b$  , observar cómo cambia la función de predicción y el error.
- Abrir el archivo **Regresion Logistica 2D - Modelo.ipynb**
  - Idem caso anterior
- Abrir el archivo **Regresion Logística - Aprendizaje.ipynb**
  - Experimentar con los valores iniciales de  $m$  ,  $b$ , así como los hiperparámetros  $\alpha$  y el número de iteraciones
- Abrir el archivo **Regresion Logística 2D -Aprendizaje.ipynb**
  - Idem caso anterior