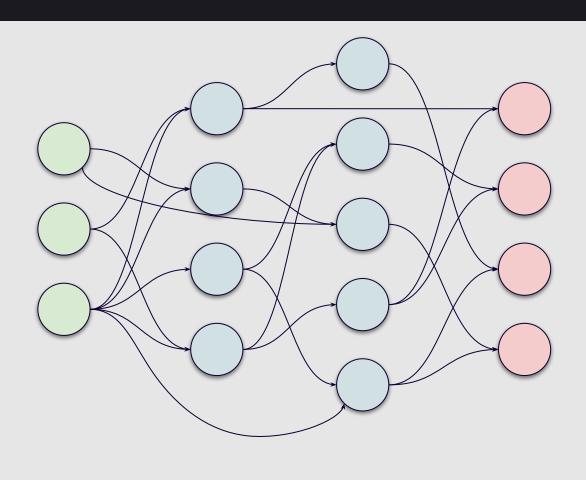
Redes Neuronales (Modernas)

Redes Neuronales Modernas

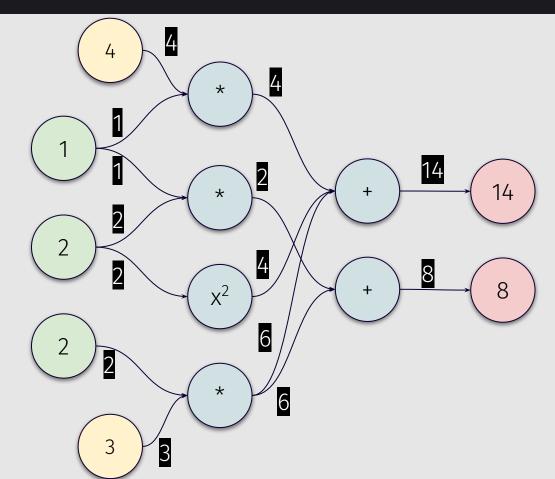
- Red/Grafo de computación
 - Dirigido
- Nodos
 - Entrada()
 - Interno/Oculto
 - Salida
- Modular / Composicional
- Diferenciable
- Optimizable



Red de ejemplo y cálculo forward

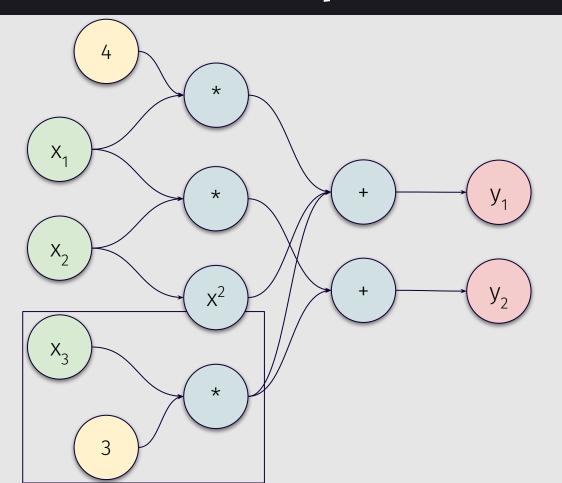
- $f(x_1, x_2, x_3) =$ (** $x_2 + x_2^2 + 3 * x_3$, $x_1 * x_2 + 3 * x_3$)

 = (y_1, y_2)
- Parámetros
- Ejemplo
- - $\circ x_2 = 2$
 - $\circ X_3 = 2$



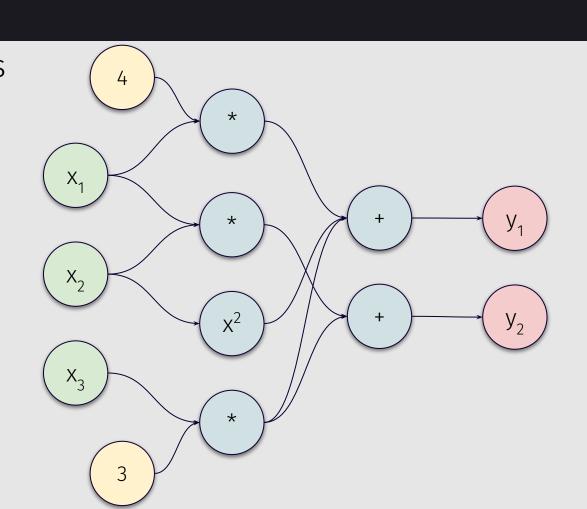
Red de computación modular/composicional

- $f(x_1, x_2, x_3) =$ $(4 * x_2 + x_2^2 + 3 * x_3, x_1 * x_2 + 3 * x_3, x_3)$ $= (y_1, y_2)$
- Modular
 - 3 * x₃ se calcula 1
 vez
 - Subred



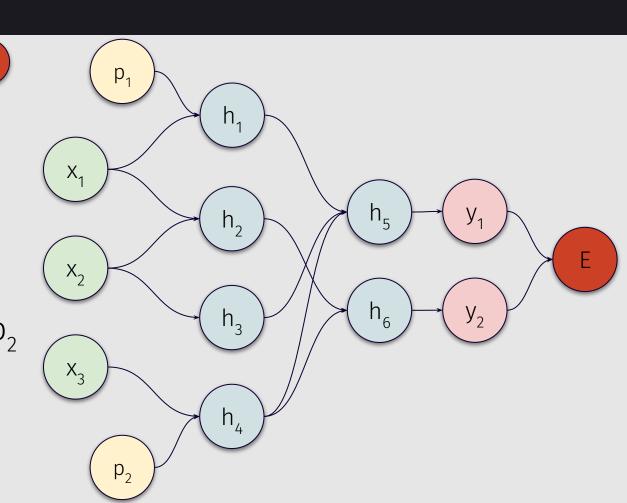
Diferenciable

- Funciones utilizadas
 x²
 - +
 - *****
 - Todas derivables!
- Composición de funciones es derivable
- Red = Composición de funciones derivables



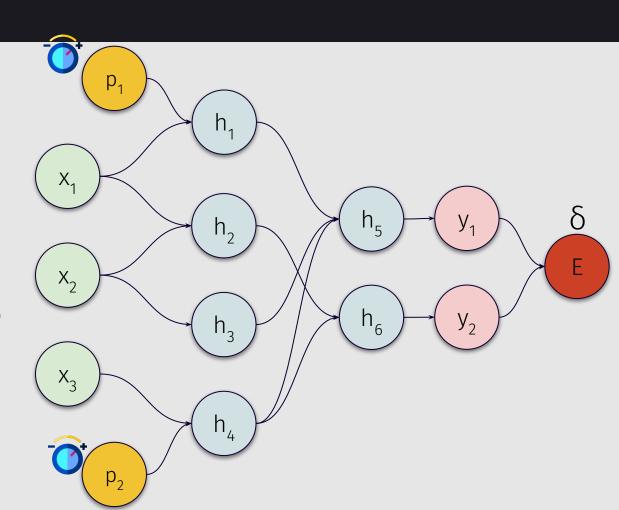
Error

- Función de error
 - o Derivable
 - Siempre escalar
 - Depende de la tarea
- Posible δ**E**/δx
 - Para cualquier
 nodo x, ej: δE/δp₂



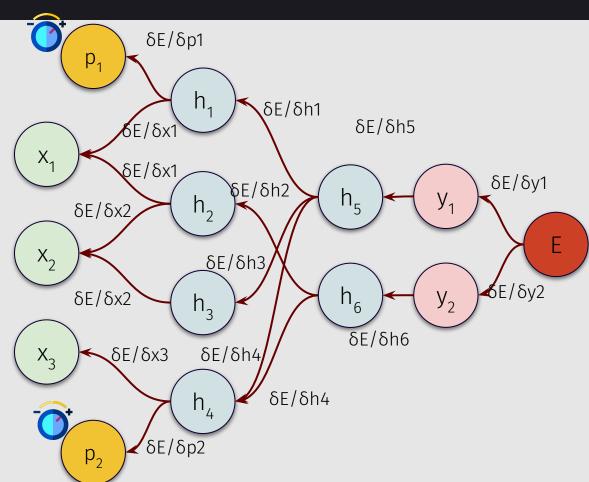
Optimizable

- Función de error + derivada
 - Señal error
- Optimización
 - Minimizar E
 - Cambiando nodos parámetro
 - \blacksquare p₁, p₂ o más

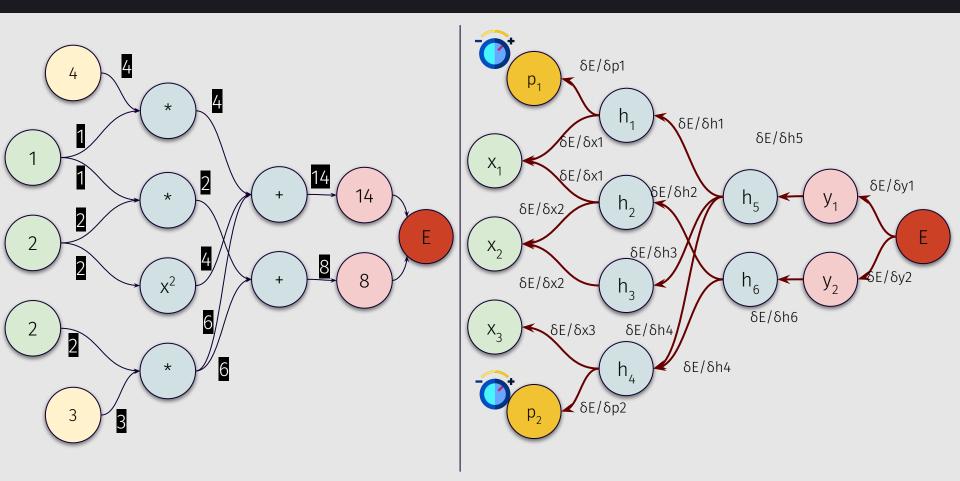


Cálculo backward

- Calcula derivadas de error para todos los nodos
- δΕ/δχ
 - Derivada del error respecto a un nodo
 - δE/δp → más interesantes
- Cálculo distribuido

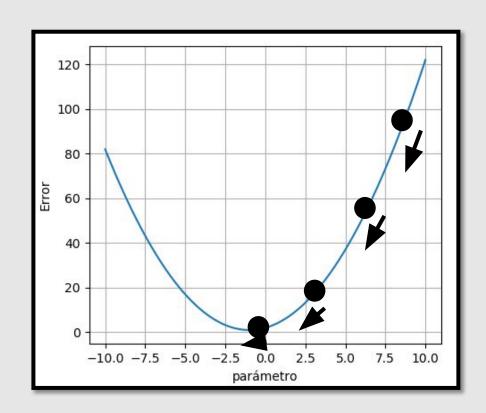


Backpropagation = Forward + Backward

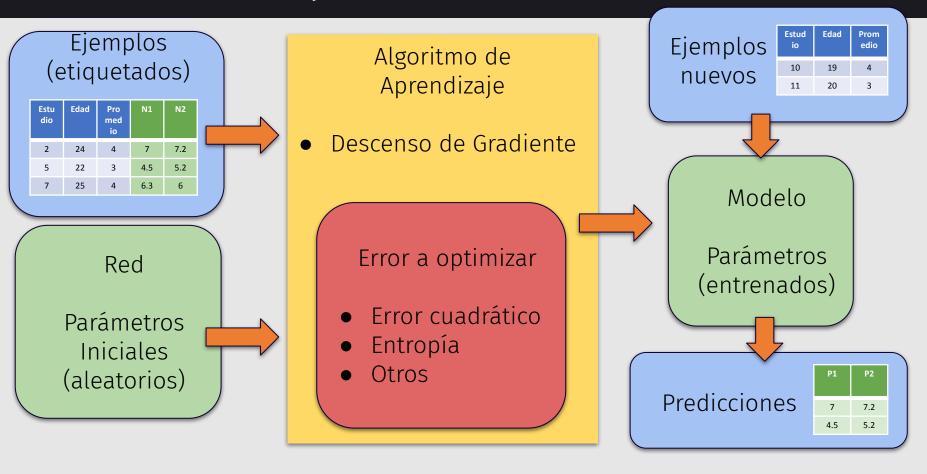


Descenso de gradiente

- Backpropagation
 - Calcula derivadas
 - No optimiza
- Descenso de gradiente
 - Usa backprop
 - Flecha = derivada
 - Simple y efectivo
 - Para redes con 10 o 10^10 parámetros

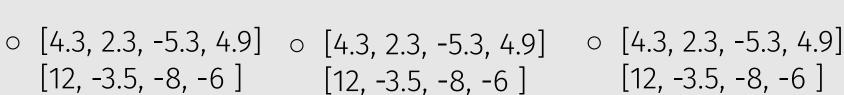


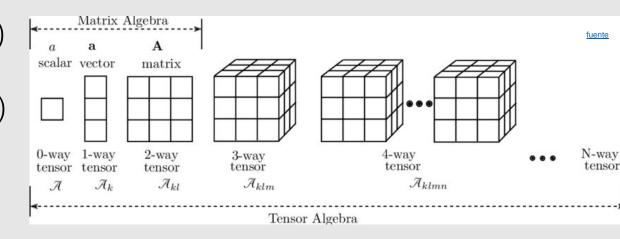
Entrenamiento y uso de redes



Tipos de datos

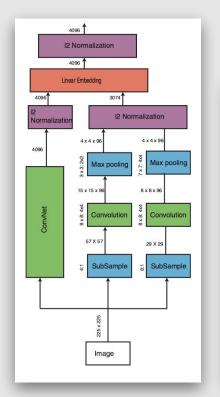
- Escalares (Tensor 0D)
 - 0 3.54
- Vectores (Tensor 1D)
 - o [3.12, 6.5, 8.912]
- Matrices (Tensor 2D)
 - [4.3, 2.3, -5.3, 4.9][12, -3.5, -8, -6][-4.1, 3.2, 12, 0]
- Tensor 3D



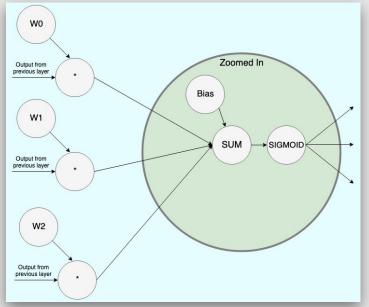


Redes Neuronales Generales - Escalas

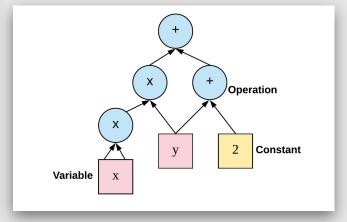
Capas (nivel alto)



Tensores (nivel medio)

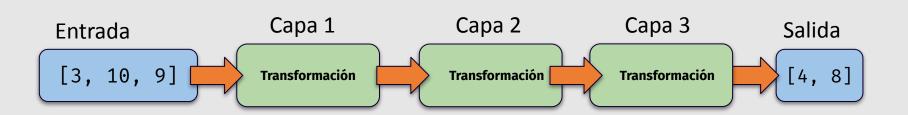


Números (nivel bajo)

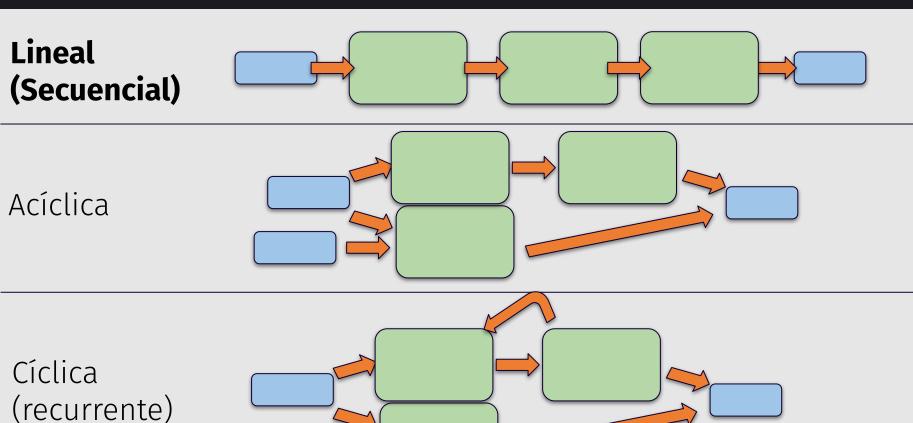


Redes Neuronales a nivel de Capas

- Grafo de **transformaciones** derivables
 - Máximo
 - Promedio
 - Regresión Lineal
 - Regresión Logística
 - o etc
- Transformación = Capa

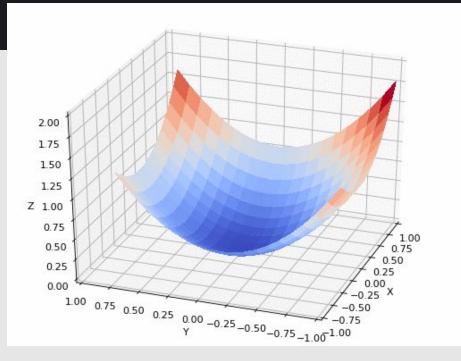


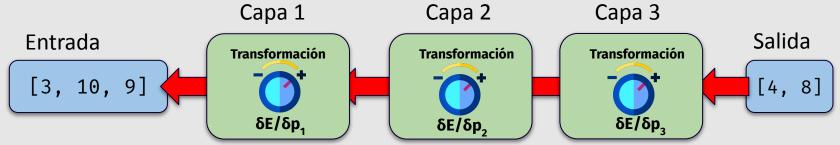
Topologías/arquitecturas posibles de red



Redes Neuronales

- Transformaciones aprendidas
 - Parámetros ajustables
- Aprendizaje
 - Descenso de gradiente
- Gradientes
 - Algoritmo Backpropagation





Capas básicas





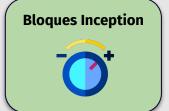


Funciones de Activación

Batch Normalization



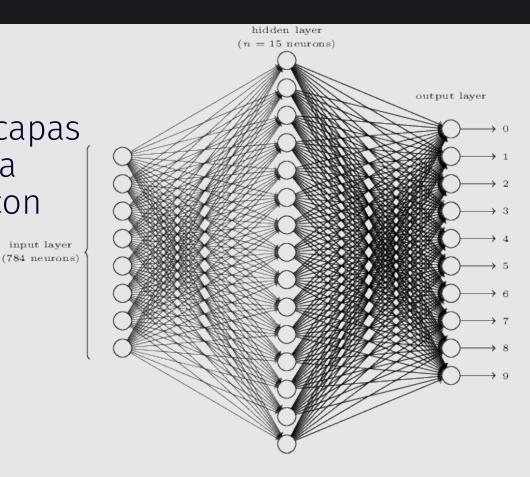




Cientos más!

Nomenclatura tradicional

- Nomenclatura inversa
 - Nodos = valores
 - Aristas = funciones/capas
- Interpretación biológica
 - Nodos = Neuronas, con valor de activación mput layer
 - Aristas = Sinapsis transformadoras
- Se usan ambas nomenclaturas
 - Aprender ambas y a distinguir



Redes profundas

- Una red de 2 capas puede resolver cualquier problema
 - En teoría (Cybenko 1989)
 - Resultado no constructivo
 - Pesos existe, pero ¿cuáles?
- En la práctica, poco eficiente:
 - Gran número de neuronas
 - Difícil entrenamiento
 - Es más fácil con **más capas**
 - **Deep** Learning

