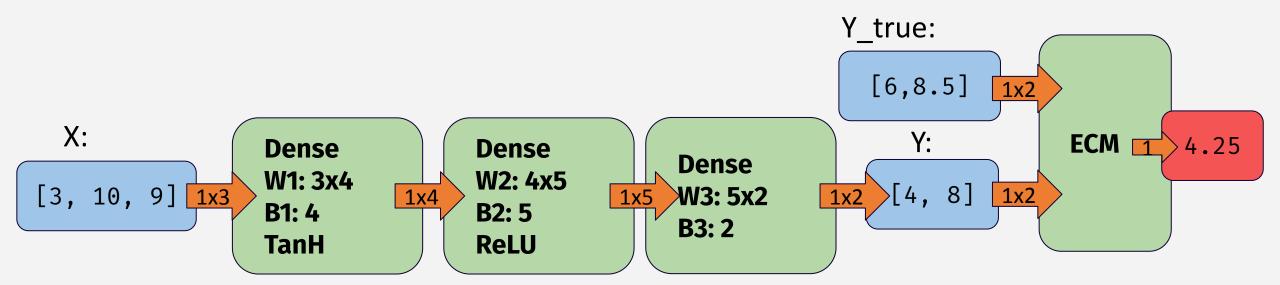
# Backpropagation en Redes Secuenciales

### Backpropagation - Capas



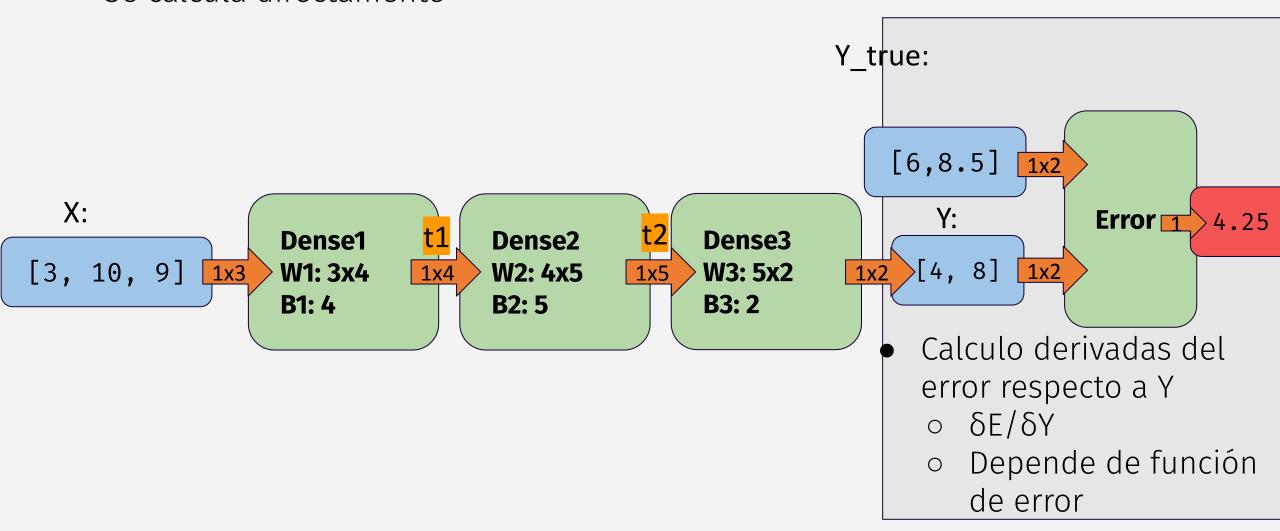
#### Forward

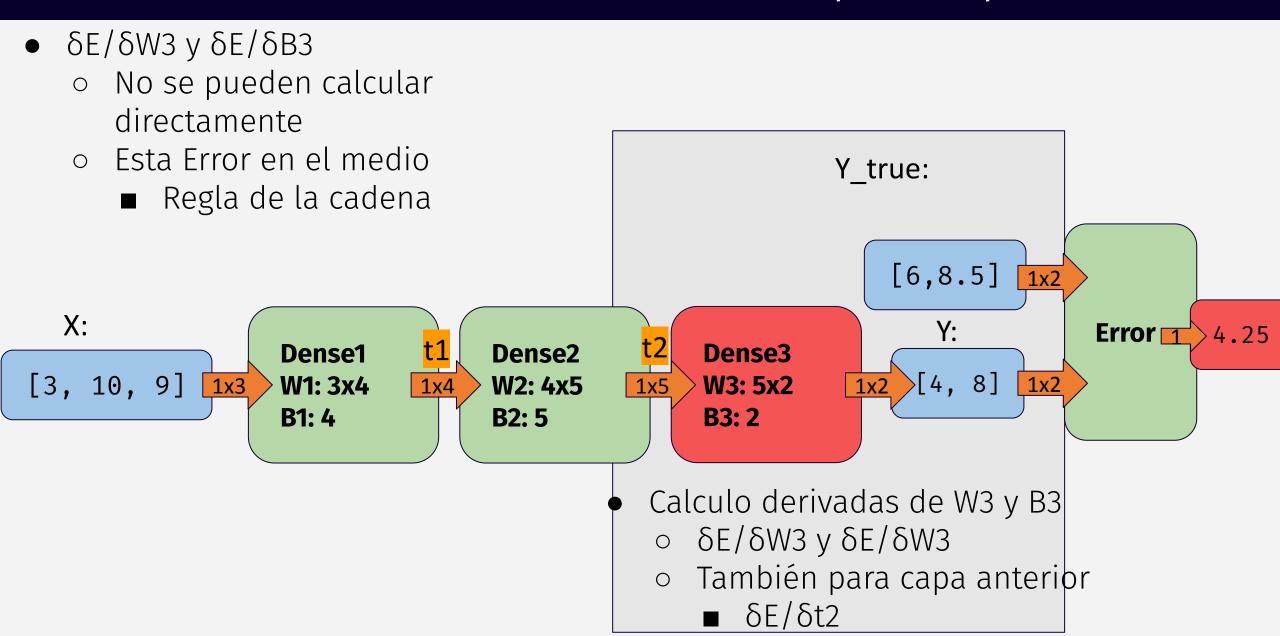
- o De entrada a salida
- Almacenar valores intermedios

#### Backward

- Derivadas de salida a entrada
- Utilizar valores intermedios

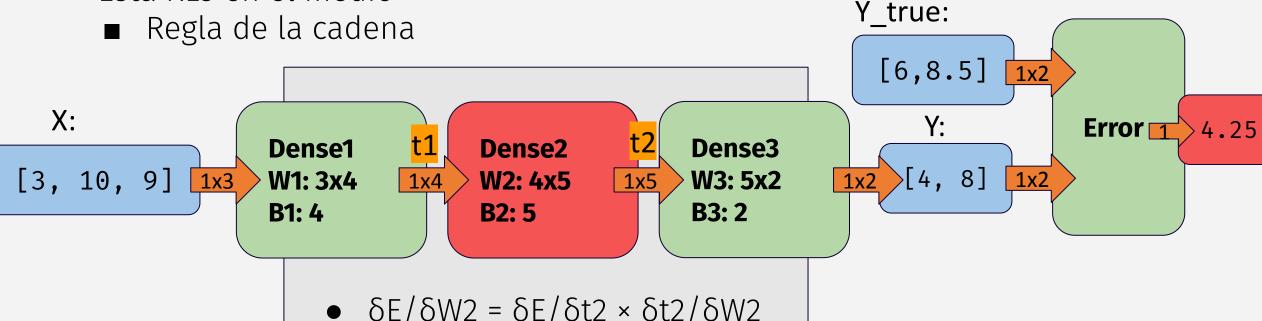
- Derivada del error
  - Se calcula directamente





- $\delta E/\delta W2 y \delta E/\delta B2$ 
  - No se pueden calcular directamente
  - Esta RL3 en el medio



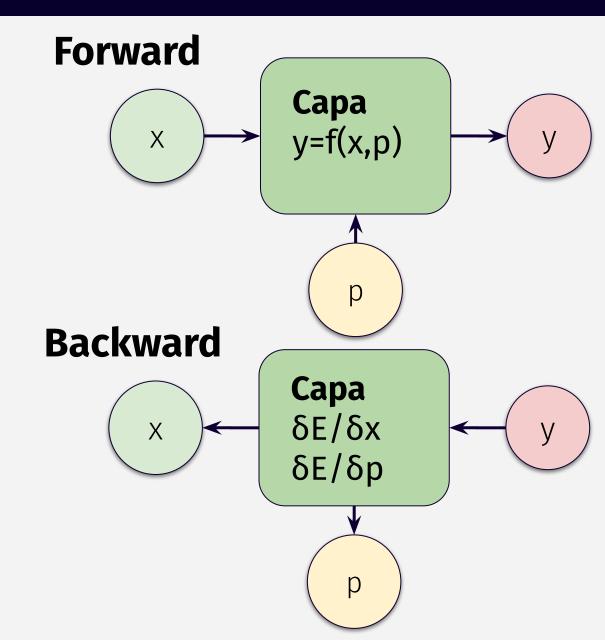


- $\delta E/\delta W2 = \delta E/\delta t2 \times \delta t2/\delta W2$
- $\delta E/\delta B2 = \delta E/\delta t2 \times \delta t2/\delta B2$ 
  - δt2/δW2 y δt2/δB2 fáciles
- También calculo δE/δt1
  - para la capa anterior

- $\delta E/\delta W1 y \delta E/\delta B1$ No se pueden calcular directamente Esta RL2 en el medio Y true: ■ Regla de la cadena [6,8.5]**X**: Error 1 Dense1 Dense2 Dense3 1x2 [4, 8] [3, 10, 9] 1x3 W3: 5x2 W1: 3x4 W2: 4x5 1x5 1x4 **B1: 4 B2: 5 B3: 2** 
  - $\delta E/\delta W1 = \delta E/\delta t1 \times \delta t2/\delta W1$
  - $\delta E/\delta B1 = \delta E/\delta t1 \times \delta t2/\delta B1$ 
    - δt1/δW2 y δt1/δB2 fáciles
  - No necesito  $\delta E/\delta x$ 
    - No hay capa anterior

# Cálculo modular por Capas

- Cada capa debe saber calcular
  - $\circ$  Forward: y = f(x)
  - Backward
    - $\delta E/\delta x = \delta E/\delta y * \delta E y/\delta x$
    - $\delta E/\delta p = \delta E/\delta y * \delta E y/\delta p$
- Modularidad
  - Capas independientes
  - Puedo intercambiar



#### Descenso de gradiente en redes

- Descenso de gradiente
  - Igual que antes
  - Más parámetros
  - Misma idea
    - $W = W \alpha \delta E / \delta W$
- Cálculo de derivadas
  - Backpropagation
  - Frameworks actuales
    - Especificás el **forward** 
      - Capas/arquitectura de la red
    - El framework determina el backward
      - Backpropagation automático
    - Funciona por lotes

