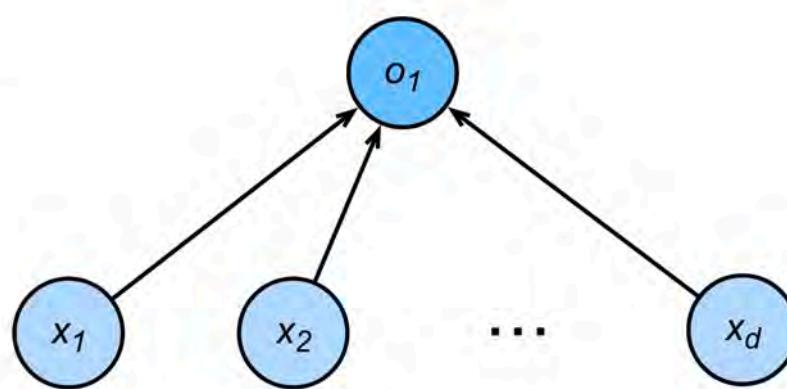


# 感知机

- 给定输入  $\mathbf{x}$ , 权重  $\mathbf{w}$ , 和偏移  $b$ , 感知机输出:

$$o = \sigma(\langle \mathbf{w}, \mathbf{x} \rangle + b) \quad \sigma(x) = \begin{cases} 1 & \text{if } x > 0 \\ 0 & \text{otherwise} \end{cases}$$



# 感知机

- 给定输入  $\mathbf{x}$ , 权重  $\mathbf{w}$ , 和偏移  $b$ , 感知机输出:

$$o = \sigma(\langle \mathbf{w}, \mathbf{x} \rangle + b) \quad \sigma(x) = \begin{cases} 1 & \text{if } x > 0 \\ -1 & \text{otherwise} \end{cases}$$

- 二分类: -1 或 1
  - Vs. 回归输出实数
  - Vs. Softmax 回归输出概率

# 训练感知机

**initialize**  $w = 0$  and  $b = 0$

**repeat**

**if**  $y_i [\langle w, x_i \rangle + b] \leq 0$  **then**

$w \leftarrow w + y_i x_i$  and  $b \leftarrow b + y_i$

**end if**

**until** all classified correctly

等价于使用批量大小为1的梯度下降，  
并使用如下的损失函数

$$\ell(y, \mathbf{x}, \mathbf{w}) = \max(0, -y\langle \mathbf{w}, \mathbf{x} \rangle)$$

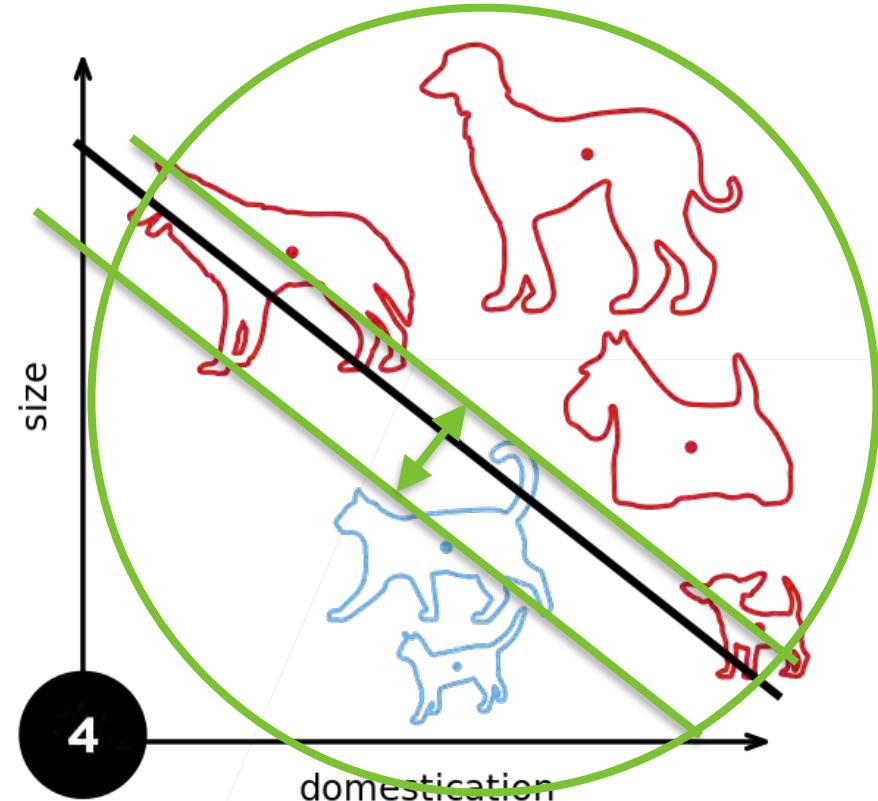
# 收敛定理

- 数据在半径  $r$  内
- 余量  $\rho$  分类两类

$$y(\mathbf{x}^\top \mathbf{w} + b) \geq \rho$$

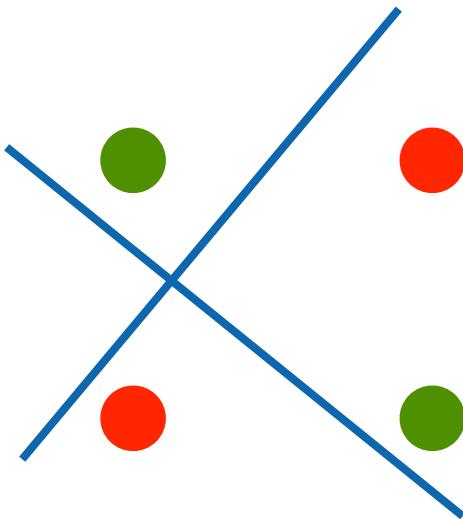
对于  $\|\mathbf{w}\|^2 + b^2 \leq 1$

• 感知机保证在  $\frac{r^2 + 1}{\rho^2}$  步后收敛



# XOR 问题 (Minsky & Papert, 1969)

感知机不能拟合 XOR 函数，它只能产生线性分割面



# 总结

- 感知机是一个二分类模型，是最早的AI模型之一
- 它的求解算法等价于使用批量大小为1的梯度下降
- 它不能拟合 XOR 函数，导致的第一次 AI 寒冬