

## 5.3 Il perceptrone

### 5.3.1 Terminazione dell'algoritmo del perceptrone

**Teorema 5.3.1.** *Su un dataset linearmente separabile, l'algoritmo del perceptrone termina dopo un numero finito di passi.*

*Dimostrazione.* Sia  $w^*$  un vettore di parametri che separa perfettamente gli esempi positivi e negativi, ovvero tale che  $yw^{*\top}x > 0$  per ogni  $(x, y)$  nel dataset  $S$ .

L'idea della dimostrazione è di analizzare la quantità  $\|w^{(t+1)} - \alpha w^*\|^2$  al variare di  $t$  (per un opportuno valore di  $\alpha > 0$  precisato in seguito). Si consideri l'esempio  $(x, y) \in S$  considerato al  $t$ -esimo passo dell'algoritmo. Se  $yw^{(t)\top}x > 0$  (esempio classificato correttamente), il vettore dei parametri non viene modificato ( $w^{(t+1)} = w^{(t)}$ ) e quindi

$$\|w^{(t+1)} - \alpha w^*\|^2 = \|w^{(t)} - \alpha w^*\|^2.$$

Se invece  $yw^{(t)\top}x \leq 0$  (esempio misclassificato),  $w^{(t+1)} = w^{(t)} + \eta yx$  per definizione dell'algoritmo. Il passo  $\eta$  in questo contesto ha solo l'effetto di scalare i vettori di esempio e non vi è perdita di generalità nel considerare  $\eta = 1$ . Si ottiene così

$$\begin{aligned} \|w^{(t+1)} - \alpha w^*\|^2 &= \|(w^{(t)} - \alpha w^*) + yx\|^2 \\ &= \|w^{(t)} - \alpha w^*\|^2 + \|yx\|^2 + 2\langle w^{(t)} - \alpha w^*, yx \rangle. \end{aligned}$$

Il prodotto scalare può essere maggiorato (usando  $yw^{(t)\top}x \leq 0$ )

$$2\langle w^{(t)} - \alpha w^*, yx \rangle = 2\langle w^{(t)}, yx \rangle - 2\alpha \langle w^*, yx \rangle \leq -2\alpha \langle w^*, yx \rangle,$$

ottenendo quindi

$$\|w^{(t+1)} - \alpha w^*\|^2 \leq \|w^{(t)} - \alpha w^*\|^2 + \|x\|^2 - 2\alpha \langle w^*, yx \rangle.$$

Si definiscano ora le costanti

$$\begin{aligned} \beta &\stackrel{\text{def}}{=} \max_{(x,y) \in S} \|x\| \\ \gamma &\stackrel{\text{def}}{=} \min_{(x,y) \in S} yw^{*\top}x \\ \alpha &\stackrel{\text{def}}{=} \beta^2 / \gamma \end{aligned}$$

e si osservi che  $\gamma$  è positiva per definizione di  $w^*$ . Si può ora maggiorare

$$\begin{aligned} \|w^{(t+1)} - \alpha w^*\|^2 &\leq \|w^{(t)} - \alpha w^*\|^2 + \|x\|^2 - 2\alpha \langle w^*, yx \rangle \\ &\leq \|w^{(t)} - \alpha w^*\|^2 + \beta^2 - 2\alpha \gamma \\ &= \|w^{(t)} - \alpha w^*\|^2 - \beta^2. \end{aligned}$$

La quantità  $\|w^{(t)} - \alpha w^*\|^2$  diminuisce quindi di almeno  $\beta^2$  ad ogni misclassificazione, ma non potendo essa diventare negativa, il numero di iterazioni in cui si ha una misclassificazione deve essere finito. Tale numero può essere al più

$$\frac{\|w^{(1)} - \alpha w^*\|^2}{\beta^2}.$$

Quando  $w^{(1)} = 0$ , tale numero è al più  $\alpha^2 \|w^*\|^2 / \beta^2 = \beta^2 \|w^*\|^2 / \gamma^2$ . □