

习题 1.1 证明总结感知机收敛算法的式 (1.19) 至式 (1.22) 是与 (1.5) 和 (1.6) 一致的。

证明: ① 根据 (1.19) 式和 (1.20) 式有

$$y(n) = \begin{cases} +1 & w^T(n) \cdot x(n) > 0 \\ -1 & w^T(n) \cdot x(n) < 0 \end{cases}$$

② 根据 (1.21) 式, 有

$$d(n) = \begin{cases} +1 & \text{若 } x(n) \text{ 属于类 } \mathcal{P}_1 \\ -1 & \text{若 } x(n) \text{ 属于类 } \mathcal{P}_2 \end{cases}$$

③ 则 (1.22) 式即为

当  $x(n)$  属于  $\mathcal{P}_1$  类,  $w^T(n) \cdot x(n) > 0$  时

$$w(n+1) = w(n) + \eta [d(n) - y(n)] x(n) = w(n) + \eta [1 - 1] x(n) = w(n)$$

当  $x(n)$  属于  $\mathcal{P}_1$  类,  $w^T(n) \cdot x(n) < 0$  时

$$w(n+1) = w(n) + \eta [d(n) - y(n)] x(n) = w(n) + \eta [1 + 1] x(n) = w(n) + \eta x(n)$$

当  $x(n)$  属于  $\mathcal{P}_2$  类,  $w^T(n) \cdot x(n) > 0$  时

$$w(n+1) = w(n) + \eta [d(n) - y(n)] x(n) = w(n) + \eta [-1 - 1] x(n) = w(n) - \eta x(n)$$

当  $x(n)$  属于  $\mathcal{P}_2$  类,  $w^T(n) \cdot x(n) < 0$  时

$$w(n+1) = w(n) + \eta [d(n) - y(n)] x(n) = w(n) + \eta [-1 + 1] x(n) = w(n)$$

④ 综上

当  $x(n)$  属于  $\mathcal{P}_1$  类,  $w^T(n) \cdot x(n) > 0$ , 或  $x(n)$  属于  $\mathcal{P}_2$  类,  $w^T(n) \cdot x(n) < 0$  时:  $w(n+1) = w(n)$

当  $x(n)$  属于  $\mathcal{P}_1$  类,  $w^T(n) \cdot x(n) < 0$   $w(n+1) = w(n) + \eta x(n)$

当  $x(n)$  属于  $\mathcal{P}_2$  类,  $w^T(n) \cdot x(n) > 0$   $w(n+1) = w(n) - \eta x(n)$

故式 (1.19) 至式 (1.22) 与 (1.5) 和 (1.6) 一致。

习题 1.2 假设图 1-1 中的感知器信号流图的硬限幅器被如下 Sigmoid 非线性函数所替代

$$v(n) = \tanh\left(\frac{y}{2}\right), \quad y \text{ 为诱导局部域}$$

感知器的分类决策定义如下:

如果输出  $y > \xi$  则观察向量  $x$  属于类  $\mathcal{P}_1$ , 这里  $\xi$  是阈值。反之,  $x$  属于  $\mathcal{P}_2$ 。

证明如此构造的决策边界是一个超平面。

证明:  $v$  是诱导局部域, 即  $v = \sum_{i=1}^M w_i x_i + b$ 。

$$y = v(n) = \tanh\left(\frac{y}{2}\right) = \tanh\left(\sum_{i=1}^M \frac{w_i}{2} x_i + \frac{b}{2}\right) = \begin{cases} \mathcal{P}_1, & y > \xi \\ \mathcal{P}_2, & y < \xi \end{cases}$$

故决策边界为:  $y = \xi$  即

$$\tanh\left(\sum_{i=1}^M \frac{w_i}{2} x_i + \frac{b}{2}\right) = \xi$$

$$\text{即 } \frac{e^{\frac{y}{2}} - e^{-\frac{y}{2}}}{e^{\frac{y}{2}} + e^{-\frac{y}{2}}} = \xi \Rightarrow \frac{(1-\xi)e^{\frac{y}{2}}}{(1+\xi)e^{-\frac{y}{2}}} = 1$$

$$\therefore 2 \cdot \frac{y}{2} = \log \frac{1+\xi}{1-\xi}$$

$$\Rightarrow v = \log \frac{1+\xi}{1-\xi}$$

$$\text{即 } \sum_{i=1}^M w_i x_i + b = \log \frac{1+\xi}{1-\xi} \triangleq b^* = b - \log \frac{1+\xi}{1-\xi}$$

$$\text{即 } \sum_{i=1}^M w_i x_i + b^* = 0$$

$\therefore$  构造的决策边界是超平面。

超平面定义为:

$$\sum_{i=1}^M w_i x_i + b = 0$$



习题1.3. 感知器可以用来执行很多逻辑函数, 说明它对二进制逻辑函数与(AND)、或(OR)和非(COMPLEMENT)的实现过程.

感知器的一个基本局限是不能执行异或(EXCLUSIVE OR)函数. 解释造成这个局限的原因.

证明: 与(AND)的逻辑表.

$x_1$	$x_2$	$y$
0	0	0
0	1	0
1	0	0
1	1	1

$$f(x) = w_1 x_1 + w_2 x_2 + b$$

$$\text{即 } \begin{cases} w_2 + b < 0 \\ w_1 + b < 0 \\ w_1 + w_2 + b > 0 \\ b < 0 \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} w_1 + w_2 + b > 0 \\ w_1 + w_2 + 2b < 0 \\ b < 0 \end{cases}$$

$$\text{故 } -b < w_1 + w_2 < -2b$$

令  $b = -1$ ,  $w_1 = 0.8$ ,  $w_2 = 0.5$  时, 感知器可以实现 AND.

或(OR)的逻辑表.

$x_1$	$x_2$	$y$
0	0	0
1	0	1
0	1	1
1	1	1

$$y = f(x) = w_1 x_1 + w_2 x_2 + b$$

$$\text{即 } \begin{cases} b < 0 \\ w_1 + b > 0 \\ w_2 + b > 0 \\ w_1 + w_2 + b > 0 \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} b < 0 \\ w_1 + w_2 + 2b > 0 \\ w_1 + w_2 + b > 0 \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} b < 0 \\ w_1 + w_2 > -2b \end{cases}$$

令  $b = -1$ ,  $w_1 = 1.8$ ,  $w_2 = 1.1$  时, 感知器可以实现 OR.

非(COMPLEMENT)的逻辑表.

$x_1$	$y$
0	1
1	0

$$y = f(x) = w_1 x_1 + b$$

$$\text{即 } \begin{cases} b > 0 \\ w_1 + b < 0 \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} b > 0 \\ w_1 < -b \end{cases}$$

则令  $b = 2$ ,  $w_1 = -3$  时.

感知器可以实现非.

异或的逻辑表.

$x_1$	$x_2$	$y$
0	0	0
0	1	1
1	0	1
1	1	0

$$y = f(x) = w_1 x_1 + w_2 x_2 + b$$

$$\text{即 } \begin{cases} b < 0 \\ w_2 + b > 0 \\ w_1 + b > 0 \\ w_1 + w_2 + b < 0 \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} b < 0 \\ w_1 + w_2 > -2b \\ w_1 + w_2 < -b \end{cases}$$

所以  $-2b < w_1 + w_2 < -b$

又  $-b < -2b$ .

故此方程组无解.

$\therefore$  感知器不能实现异或.

习题1.4. 考虑两个一维高斯分布类 $G_1$ 和 $G_2$ , 它们方差都为1, 它们均值为

$$\mu_1 = -1.0$$

$$\mu_2 = +1.0$$

这两个类本质上是线性可分的. 设计一个分类器分离这两个类.

解:  $\because$  两个类本质上线性可分. 故可使用感知器进行分离. 设

$$y = f(x) = w_1 x_1 + w_2 x_2 + b \Rightarrow \begin{cases} > 0 & \text{类 } G_1 \\ < 0 & \text{类 } G_2 \end{cases}$$

$$\text{故 } w_1 \cdot \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(x+1.0)^2}{2}} + b > 0$$

$$w_2 \cdot \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(x-1.0)^2}{2}} + b < 0 \Rightarrow w_2 \cdot \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(x-1.0)^2}{2}} < w_1 \cdot \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(x+1.0)^2}{2}}$$

$$\therefore \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(x-1.0)^2}{2}} > 0 \text{ 故 } w_2 < w_1 \cdot e^{-\frac{(x+1.0)^2}{2} + \frac{(x-1.0)^2}{2}} = w_1 \cdot e^{-2.0x}$$

$$\text{故该感知器为 } \begin{cases} w_1 \\ w_2 < w_1 e^{-2.0x} \\ b > -w_1 \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(x+1.0)^2}{2}} \end{cases}$$

习题15. 式(1.37)和式(1.38)定义贝叶斯分类器在高斯环境下的权值向量和偏置. 当协方差矩阵  $C$  由  $C = \sigma^2 I$  定义时, 求此分类器的构成. 这里  $\sigma^2$  是常数,  $I$  是单位矩阵.

解:  $y = w^T x + b$

$$w = C^{-1}(u_1 - u_2) = \sigma^{-2} I(u_1 - u_2)$$

$$b = \frac{1}{2}(u_2^T C^{-1} u_2 - u_1^T C^{-1} u_1) = \frac{1}{2}(u_2^T u_2 - u_1^T u_1)$$