

模式识别作业Chap 6

数据科学与计算机学院 17大数据与人工智能

17341015 陈鸿崢

问题 1 (§6 Q3). 考虑用 n 个模式进行 m_e 次训练的一个 $d - n_H - c$ 型网络。

- (a) 此问题的空间复杂度是多少？(网络参数的存贮和模式存贮都要考虑，但不考虑程序本身)。
- (b) 假设网络训练由一个随机模式来训练，时间复杂度是多少？由于它受累计乘法次数的控制所以将此作为时间复杂度的测度。
- (c) 假设网络由成批模式训练，时间复杂度是多少？

解答. 注意在计算空间复杂度时不应将偏置计入

- (a) 隐含层 n_H 个神经元每个对应 d 个输入单元，因此有 $n_H d$ 个权重；同理，连接隐含层和输出层共 $n_H c$ 个权重，故一共的空间复杂度为 $\mathcal{O}(n_H(d + c))$ 。而模式存储的空间复杂度为 $\mathcal{O}(nd)$ 。
- (b) 随机模式即计算

$$\mathbf{w}(t + 1) = \mathbf{w}(t) + \Delta \mathbf{w}(t)$$

先考虑隐含层到输出层，由公式(17)，有

$$\Delta w_{jk} = \eta(t_k - z_k) f'(net_k) y_j$$

其中， $net_k = \sum_{j=1}^{n_H} w_{jk} y_j$ 由 n_H 次乘法和 n_H 次加法构成，因此 Δw_{jk} 计算量为 $c(2n_H + 1)$ 。再考虑输入层到隐含层，由公式(21)，有

$$\Delta w_{ji} = \eta x_i f'(net_j) \sum_{k=1}^c w_{kj} \delta_k$$

同上理， net_j 计算量为 $2d$ ， $\sum_{k=1}^c w_{kj} \delta_k$ 计算量为 $2c$ ，故 Δw_{ji} 时间复杂度为 $2n_H(d + c + 1)$ 。进而，在一轮迭代中 \mathbf{w} 的计算量为（ $\Delta \mathbf{w}$ 的更新及 $\Delta \mathbf{w}$ 加上 \mathbf{w} 的计算）

$$c(2n_H + 1) + 2n_H(d + c + 1) + (dn_H + n_H c) = 3dn_H + 5n_H c + c + 2n_H$$

得到总的时间复杂度为 $\mathcal{O}(m_e n_H(d + c + 1))$ 。

- (c) 同上理，总的模式迭代次数为 nm_e ，故时间复杂度为 $\mathcal{O}(nm_e n_H(d + c + 1))$ 。

问题 2 (§6 Q8). 考虑具有 d 个输入单元、 n_H 个隐单元、 c 个输出单元以及偏置的一个标准三层反向传播网。

- (a) 网络中有多少权值?
- (b) 考虑权值对称。特别是, 证明如果将每一个权值的符号反向, 网络功能不变。
- (c) 现在考虑隐单元的对称交换。隐单元上没有标记, 因此它们可以相互交换 (沿着对应权值) 而使网络功能不受影响。证明该等价标记数 (对称交换因子) 为 $n_H!2^{n_H}$ 。在 $n_H = 10$ 的情况下估计该因子的值。

解答. (a) 同§6 Q3(a)有权重 $dn_H + (n_H + 1)c$, 其中多出来的+1项为偏置项。

(b) 由公式(6)

$$g_k(x) \equiv z_k = f \left(\sum_{j=1}^{n_H} w_{kj} f \left(\sum_{i=1}^d w_{ji} x_i + w_{j0} \right) + w_{k0} \right)$$

假设激活函数 f 为奇函数, 则内层 f 在权值符号反向后, 值也相反; 但 f 前面还有一个权重项 w_{kj} 也经过了反向, 故原值不变, 即

$$(-w_{kj}) \left[-f \left(\sum_{i=1}^d w_{ji} x_i \right) \right] = (w_{kj}) \left[f \left(\sum_{i=1}^d w_{ji} x_i \right) \right]$$

- (c) 考虑 n_H 个隐单元构成的集合的子集, 一共有 2^{n_H} 个。而这些子集内的隐单元都可以进行重排, 因此有 $n_H!$ 种情况。故一共有 $n_H!2^{n_H}$ 个对称交换因子。对于 $n = 10$, 该值为 3715891200。

问题 3 (§6 Q10). 在如下两种情况下, 将 *sigmoid* 的导数用 *sigmoid* 本身来表示 ($a, b > 0$):

- (a) 完全为正的 *sigmoid*: $f(net) = \frac{1}{1+e^{a \cdot net}}$ 。
- (b) 反对称的 *sigmoid*: $f(net) = a \tanh(b \cdot net)$

解答. (a) 由题设变换得 $1 + e^{a \cdot net} = 1/f(net)$, 进而

$$f'(net) = \frac{-ae^{a \cdot net}}{(1 + e^{a \cdot net})^2} = -af(net)(1 - f(net))$$

- (b) 由题设变换得 $\tanh(b \cdot net) = f(net)/a$, 又 $\tanh'(x) = \text{sech}^2(x)$, 进而

$$\begin{aligned} f'(net) &= ab \text{sech}^2(b \cdot net) && \text{链式法则及} \tanh \text{求导式} \\ &= ab(1 - \tanh^2(b \cdot net)) && \text{双曲三角函数性质 } 1 - \tanh^2 x = \text{sech}^2 x \\ &= ab(1 - f^2(net)/a^2) && \text{题设变换公式} \end{aligned}$$

注意这里使用的 $\tanh(x) = \sinh(x)/\cosh(x) = (e^x - e^{-x})/(e^x + e^{-x})$ 与课本的 \tanh 存在一定差异。

问题 4 (§6 Q12). 解释为什么输入层到隐含层的权值必须相互不等 (即是随机的), 否则学习不能顺利进行。更明确地说, 如果权值初始化为相同的值, 将出现什么现象?

解答. 若输入层到隐层的权值均为 w_o , 则

$$net_j = f(net_j) = \sum_{i=1}^d w_{ji} x_i = w_o \sum_i x_i = w_o \mathbf{x}$$

为常数, 因此梯度不会产生变化, 进而无法训练。

问题 5 (§6 Q17). 完成导出式(26)的推导步骤

解答. 由式(25)有

$$J(\mathbf{w}) = n \left[\frac{n_k}{n} \frac{1}{n_k} \sum_{\mathbf{x} \in \omega_k} [g_k(\mathbf{x}, \mathbf{w}) - 1]^2 + \frac{n - n_k}{n} \frac{1}{n - n_k} \sum_{\mathbf{x} \notin \omega_k} g_k(\mathbf{x}, \mathbf{w})^2 \right]$$

当 $n \rightarrow \infty$ 时, ω_k 中的样本比例趋于 $P(\omega_k)$, 由大数定律

$$\frac{1}{n_k} \sum_{\mathbf{x} \in \omega_k} [g_k(\mathbf{x}, \mathbf{w}) - 1]^2$$

趋于

$$\mathbb{E}([g_k(\mathbf{x}, \mathbf{w}) - 1]^2 | \mathbf{x} \in \omega_k) = \int [g_k(\mathbf{x}, \mathbf{w}) - 1]^2 p(\mathbf{x} | \omega_k) d\mathbf{x}$$

类似的有

$$\frac{1}{n - n_k} \sum_{\mathbf{x} \notin \omega_k} [F_k(\mathbf{x}, \omega)]^2$$

趋于

$$\mathbb{E}([g_k(\mathbf{x}, \mathbf{w})]^2 | \mathbf{x} \in \omega_{i \neq k}) = \int [g_k(\mathbf{x}, \mathbf{w})]^2 p(\mathbf{x} | \omega_{i \neq k}) d\mathbf{x}$$

进而得到

$$\begin{aligned} J(\mathbf{w}) &= P(\omega_k) \int [g_k(\mathbf{x}, \mathbf{w}) - 1]^2 p(\mathbf{x} | \omega_k) d\mathbf{x} + P(\omega_{i \neq k}) \int [g_k(\mathbf{x}, \mathbf{w})]^2 p(\mathbf{x} | \omega_{i \neq k}) d\mathbf{x} \\ &= \int [g_k(\mathbf{x}, \mathbf{w}) - 1]^2 p(\mathbf{x}, \omega_k) d\mathbf{x} + \int [g_k(\mathbf{x}, \mathbf{w})]^2 p(\mathbf{x} | \omega_{i \neq k}) d\mathbf{x} \\ &= \int [g_k^2(\mathbf{x}, \mathbf{w}) + 1 - 2g_k(\mathbf{x}, \mathbf{w})] p(\mathbf{x}, \omega_k) d\mathbf{x} + \int [g_k(\mathbf{x}, \mathbf{w})]^2 p(\mathbf{x} | \omega_{i \neq k}) d\mathbf{x} \\ &= \int [g_k(\mathbf{x}, \mathbf{w}) - P(\omega_k | \mathbf{x})]^2 p(\mathbf{x}) d\mathbf{x} + \int P(\omega_k | \mathbf{x}) [1 - P(\omega_k | \mathbf{x})] p(\mathbf{x}) d\mathbf{x} \\ &= \int [g_k(\mathbf{x}, \mathbf{w}) - P(\omega_k | \mathbf{x})]^2 p(\mathbf{x}) d\mathbf{x} + \int P(\omega_k | \mathbf{x}) P(\omega_{i \neq k} | \mathbf{x}) p(\mathbf{x}) d\mathbf{x} \end{aligned}$$

问题 6 (§6 Q26). 考虑S型激活函数

$$f(net) = a \tanh(b \cdot net) = a \left[\frac{1 - e^{-b \cdot net}}{1 + e^{-b \cdot net}} \right] = \frac{2a}{1 + e^{-b \cdot net}} - a$$

(a) 证明它的导数 $f'(net)$ 可简单写成 $f(net)$ 的形式

(b) 在 $net = -\infty, 0, +\infty$ 时 $f(net)$ 、 $f'(net)$ 、 $f''(net)$ 分别是多少?

解答. 注意这里利用课本提供的tanh公式进行计算。

(a) 同题§6 Q10(b), 有

$$f'(net) = \frac{2abe^{b \cdot net}}{(1 + e^{b \cdot net})^2} = \frac{b}{2a} [a^2 - (f(net))^2]$$

(b) 注意到 $f''(net) = -\frac{b}{a} f(net) f'(net)$, 故

— 当 $net = \infty$ 时, 有

$$\begin{aligned} f(\infty) &= \frac{2a}{1 + e^{-b \cdot net}} - a = 2a - a = a \\ f'(\infty) &= \frac{b}{2a} [a^2 - (f(net))^2] = \frac{b}{2a} (a^2 - a^2) = 0 \\ f''(\infty) &= -\frac{b}{2a} f(net) f'(net) = 0 \end{aligned}$$

— 当 $net = 0$ 时, 有

$$\begin{aligned} f(0) &= \frac{2a}{1 + e^{-b \cdot net}} - a = 2a/2 - a = a \\ f'(0) &= \frac{b}{2a} [a^2 - (f(net))^2] = \frac{b}{2a} a^2 = \frac{ab}{2} \\ f''(0) &= 0 \end{aligned}$$

— 当 $net = -\infty$ 时, 有

$$\begin{aligned} f(-\infty) &= \frac{2a}{1 + e^{-b \cdot net}} - a = 0 - a = -a \\ f'(-\infty) &= \frac{b}{2a} [a^2 - (f(net))^2] = \frac{b}{2a} (a^2 - a^2) = 0 \\ f''(-\infty) &= 0 \end{aligned}$$