

数学推导作业

Softmax求导

原始形式：

a_i 为神经网络输出。
 i 、 j 代表输出类别。
 S_i 代表某一个类别的概率输出值。

$$S_i = \frac{e^{a_i}}{\sum_j e^{a_j}}$$

求导：

记：

$$\Sigma = \sum_j e^{a_j}$$

则求导过程：

$$\frac{\partial S_i}{\partial a_j} = \frac{\frac{\partial e^{a_i}}{\partial a_j} \cdot \Sigma - \frac{\partial \Sigma}{\partial a_j} \cdot e^{a_i}}{\Sigma^2}$$

当 $i == j$ 时：

$$\begin{aligned} \frac{\partial S_i}{\partial a_j} &= \frac{e^{a_i} \cdot \Sigma - e^{a_j} \cdot e^{a_i}}{\Sigma^2} = \frac{e^{a_i}}{\Sigma} \cdot \frac{\Sigma - e^{a_j}}{\Sigma} = S_i \cdot (1 - S_j) \\ &= S_i \cdot (1 - S_i) \end{aligned}$$

当 $i \neq j$ 时：

$$\frac{\partial S_i}{\partial a_j} = -\frac{e^{a_j} \cdot e^{a_i}}{\Sigma^2} = -S_i \cdot S_j$$

Softmax + CrossEntropy的求导

原始形式：

$$\begin{aligned} S_i &= \frac{e^{a_i}}{\sum_j e^{a_j}} \\ L &= -\sum y_i \log S_i \end{aligned}$$

求导：

L对Si求偏导，n代表n个类别

$$\frac{\partial L}{\partial S_i} = -y_i \cdot \frac{1}{S_i}$$

$$\sum_{i=0}^n y_i = 1$$

y_i 代表 *grondtruth* 概率真值。

L对ai求偏导

$$\begin{aligned} \frac{\partial L}{\partial a_i} &= \sum_j \frac{\partial L}{\partial S_j} \cdot \frac{\partial S_j}{\partial a_i} \\ &= \frac{\partial L}{\partial S_i} \cdot \frac{\partial S_i}{\partial a_i} + \sum_{j \neq i} \frac{\partial L}{\partial S_j} \cdot \frac{\partial S_j}{\partial a_i} \\ &= -\frac{y_i}{S_i} \cdot S_i(1 - S_i) + \sum_{j \neq i} -\frac{y_j}{S_j} \cdot (-1)S_iS_j \\ &= -y_i + y_iS_i + \sum_{j \neq i} y_j \cdot S_i \\ &= S_i - y_i \end{aligned}$$