

分类器组合与集成习题

姓名：甘云冲

学号：2101213081

1.

(1)

写出拉格朗日函数如下：

$$L = \frac{1}{L} \sum_{j=1}^L \sum_{i=1}^K P(\omega_i | \mathbf{x}) \ln \frac{P(\omega_i | \mathbf{x})}{P_j(\omega_i | \mathbf{x})} - \alpha \left(\sum_{i=1}^K P(\omega_i | \mathbf{x}) - 1 \right)$$

求偏导：

$$\frac{\partial L}{\partial P(\omega_i | \mathbf{x})} = \frac{1}{L} \sum_{j=1}^L \ln P(\omega_i | \mathbf{x}) + 1 - \ln P_j(\omega_i | \mathbf{x}) - \alpha$$

$$\ln P(\omega_i | \mathbf{x}) + 1 - \alpha = \frac{1}{L} \sum_{j=1}^L \ln P_j(\omega_i | \mathbf{x})$$

$$\Rightarrow \ln P(\omega_i | \mathbf{x}) = \ln \left(\prod_{j=1}^L P_j(\omega_i | \mathbf{x}) \right)^{1/L} + (\alpha - 1)$$

$$P(\omega_i | \mathbf{x}) = C \left(\prod_{j=1}^L P_j(\omega_i | \mathbf{x}) \right)^{1/L}$$

其中 C 为归一化因子，由于 $\sum_{i=1}^K P(\omega_i | \mathbf{x}) = 1$ ，应当有：

$$C = \frac{1}{\sum_{i=1}^K \left(\prod_{j=1}^L P_j(\omega_i | \mathbf{x}) \right)^{1/L}}$$

得证原式。

(2)

$$\begin{aligned} & \min_{P(\omega_i|\mathbf{x})} \frac{1}{L} \sum_{j=1}^L \sum_{i=1}^K P_j(\omega_i|\mathbf{x}) \ln \frac{P_j(\omega_i|\mathbf{x})}{P(\omega_i|\mathbf{x})} \\ & \Leftrightarrow \max_{P(\omega_i|\mathbf{x})} \frac{1}{L} \sum_{j=1}^L \sum_{i=1}^K P_j(\omega_i|\mathbf{x}) \ln P(\omega_i|\mathbf{x}) \\ & \Leftrightarrow \max_{P(\omega_i|\mathbf{x})} \sum_{i=1}^K \left(\frac{1}{L} \sum_{j=1}^L P_j(\omega_i|\mathbf{x}) \right) \ln P(\omega_i|\mathbf{x}) \end{aligned}$$

可以知道：

$$\sum_{i=1}^K \left(\frac{1}{L} \sum_{j=1}^L P_j(\omega_i|\mathbf{x}) \right) \ln P(\omega_i|\mathbf{x}) \leq \sum_{i=1}^K \left(\frac{1}{L} \sum_{j=1}^L P_j(\omega_i|\mathbf{x}) \right) \ln \left(\frac{1}{L} \sum_{j=1}^L P_j(\omega_i|\mathbf{x}) \right)$$

当：

$$P(\omega_i|\mathbf{x}) = \left(\frac{1}{L} \sum_{j=1}^L P_j(\omega_i|\mathbf{x}) \right)$$

时候取到极大值。

2.

采用加权投票法，错误率为0.2, 0.3, 0.4, 0.4, 0.4的分类器的权重依次为 $\frac{4}{9}, \frac{2}{9}, \frac{1}{9}, \frac{1}{9}, \frac{1}{9}$ 。当错误的权重和>正确的权重和的时候，产生错误。

$$P_{err} = 0.3 * 0.4^3 * 0.8 + 0.2 * (1 - 0.7 * 0.6^3) = 0.185 < 0.2$$

3.

$$\begin{aligned} & \min_{\alpha, h} \sum_{i=1}^n [y_i - (f_{t-1}(\mathbf{x}_i) + \alpha h(\mathbf{x}_i))]^2 \\ & \Leftrightarrow \min_{\alpha, h} \sum_{i=1}^n [\beta_i^t - \alpha h(\mathbf{x}_i)]^2 \end{aligned}$$

$\hat{\alpha} \hat{h}(\mathbf{x}_i)$ 为当前残差的最优拟合，所以更新过程为：

$$f_t(\boldsymbol{x}) = f_{t-1}(\boldsymbol{x}) + \hat{\alpha}_t \hat{h}_t(\boldsymbol{x})$$

这样可以在不影响前面分类器的情况下逐步增加分类器。

算法如下：

1. 初始化 $f_0(\boldsymbol{x}) = 0$

2. 对 $m = 1 \dots M$:

1. 计算 $(\hat{\alpha}_t, \hat{h}_t) = \arg \min_{\alpha, h} \sum_{i=1}^n [\beta_i^t - \alpha h(\boldsymbol{x}_i)]^2$

2. 更新 $f_t(\boldsymbol{x}) = f_{t-1}(\boldsymbol{x}) + \hat{\alpha}_t \hat{h}_t(\boldsymbol{x})$