习题一

141180016,丁俊峰

2017年3月13日

Problem 1

若数据包含噪声,则假设空间中有可能不存在与所有训练样本都一致的假设,此时的 版本空间是什么?在此情形下,试设计一种归纳偏好用于假设选择。

Solution. 版本空间是与大部分数据一致但与少数数据不同的假设组成的集合。 归纳偏好是选择尽可能多的与训练数据一致的假设。

Problem 2

对于有限样例,请证明

$$AUC = \frac{1}{m^+ m^-} \sum_{x^+ \in D^+} \sum_{x^- \in D^-} \left(\mathbb{I}(f(x^+) > f(x^-)) + \frac{1}{2} \mathbb{I}(f(x^+) = f(x^-)) \right)$$

Proof. ROC曲线的绘制是将所有样例按照概率预测值降序排列后,从概率最大的点开始计算TPR和FPR,依次绘制。每次当前样例为正样本时TPR增加 $\frac{1}{m^+}$,曲线才会爬升1个单位的 $\frac{1}{m^+}$ 。每次当前样例为负样本时FPR增加 $\frac{1}{m^-}$,曲线水平增加一个单位 $\frac{1}{m^-}$ 。而排序时若是正样本与负样本预测值相同,则曲线向x,y轴各增加一个单位的 $\frac{1}{m^-}$ 。所以要计算曲线下面积AUC,可以将曲线分为 m^- 个小矩形(梯形)。每个矩形的面积是底×高,底= $\frac{1}{m^-}$ 。因为只有遇到正样本曲线才会上升一个单位 $\frac{1}{m^+}$,所以高="当前矩形对应的负样本之前所有的正样本的个数"× $\frac{1}{m^+}$,也就是"预测值大于当前负样本的正样本的个数"× $\frac{1}{m^+}$ 。而梯形面积是小矩形+小三角形,小矩形的计算方法与前面相同,而小三角形面积为底×高/2,也就是 $\frac{1}{2}$ × $\frac{1}{m^-}$ 。将所有梯形和矩形的面积加和即能得到

$$AUC = \sum_{x^{-} \in D^{-}} \frac{1}{m^{-}} \cdot \left(\sum_{x^{+} \in D^{+}} \frac{1}{m^{+}} \cdot \left(\mathbb{I}(f(x^{+}) > f(x^{-})) + \frac{1}{2} \mathbb{I}(f(x^{+}) = f(x^{-})) \right) \right)$$

$$= \frac{1}{m^{+}m^{-}} \sum_{x^{+} \in D^{+}} \sum_{x^{-} \in D^{-}} \left(\mathbb{I}(f(x^{+}) > f(x^{-})) + \frac{1}{2} \mathbb{I}(f(x^{+}) = f(x^{-})) \right)$$

Problem 3

在某个西瓜分类任务的验证集中,共有10个示例,其中有3个类别标记为"1",表示该示例是好瓜;有7个类别标记为"0",表示该示例不是好瓜。由于学习方法能力有限,我们只能产生在验证集上精度(accuracy)为0.8的分类器。

- (a) 如果想要在验证集上得到最佳查准率(precision),该分类器应该作出何种预测? 此时的查全率(recall)和F1分别是多少?
- (b) 如果想要在验证集上得到最佳查全率(recall),该分类器应该作出何种预测? 此时的查准率(precision)和F1分别是多少?

Solution. (a)分类器输出概率值最大的预测为好瓜,其他预测为坏瓜。查准率为1, $F1=\frac{2\times\frac{2}{5}}{1+\frac{1}{5}}=1$

(b)全都预测为好瓜。 查准率为 $\frac{3}{3+7}=0.3\;$, $F1=\frac{2\times0.3}{1+0.3}=0.46\;$

Problem 4

在数据集 D_1, D_2, D_3, D_4, D_5 运行了A, B, C, D, E五种算法, 算法比较序值表如表1所示:

数据集	算法A	算法B	算法C	算法D	算法E
D_1	2	3	1	5	4
D_2	5	4	2	3	1
D_3	4	5	1	2	3
D_4	2	3	1	5	4
D_5	3	4	1	5	2
平均序值	3.2	3.8	1.2	4	2.8

表 1: 算法比较序值表

使用Friedman检验($\alpha=0.05$)判断这些算法是否性能都相同。若不相同,进行Nemenyi后续检验($\alpha=0.05$),并说明性能最好的算法与哪些算法有显著差别。

Solution. N=5,k=5

根据公式
$$\mathcal{T}_{x^2} = \frac{k-1}{k} \cdot \frac{12N}{k^2-1} \sum_{i=1}^{k} \left(r_i - \frac{k+1}{2} \right)^2$$
,得到 $\mathcal{T}_{x^2} = 9.92$,

根据公式 $\mathcal{T}_F = \frac{(N-1)\mathcal{T}_{x^2}}{N(k-1)-\mathcal{T}_{x^2}}$,得到 $\mathcal{T}_F = 3.937$

大于 $\alpha = 0.05$ 时的F检验临界值3.007,故所有算法不相同。

然后使用Nemenyi后续检验,根据公式 $CD=q_{\alpha}\sqrt{\frac{k(k+1)}{6N}}$,k=5,N=5时的 $q_{\alpha}=2.728$,得到CD=2.7。

性能最好的算法D,只有与算法C的平均序值相差为2.8 > CD,所以只与算法C有显著差别.