媒体与认知 第四次作业

(V1.0 2020.5.18)

本次作业为三道习题,其中第三道习题有利用 SVM 工具包进行上机求解的环节。

一、线性判别分析(课件第4.3.2节,4月23日课程内容)

己知两类样本数据如下:

正样本: $x_1 = (-2,1)^T, x_2 = (-1,1)^T, x_3 = (0,3)^T$;

负样本: $x_4 = (0,-2)^T, x_5 = (2,0)^T, x_6 = (3,0)^T$ 。

正样本 x_1, x_2, x_3 的均值为 μ , 负样本 x_4, x_5, x_6 均值为 μ ,。

请计算两类样本的线性判别分析(Linear Discriminant Analysis, LDA)投影方向 $w = S_w^{-1}(\mu_1 - \mu_2)$ 。

附:线性判别分析原理

对于多类样本,样本类间散布矩阵(between classes scatter matrix) S_b 表示各类中心围绕总体均值的散布情况:

$$S_b = \sum_{i=1}^{C} \frac{n_i}{N} (\mu_i - \mu) (\mu_i - \mu)^T$$

其中, μ ,N 分别为总体样本的均值和数目; μ_i , n_i 分别为第 i 类样本的均值和数目,共有 C 类样本。 S_b 的秩是C-1。

类内散布矩阵(within classes scatter matrix) S_w 表示样本点x围绕各类均值的散布情况,x为原始D维特征向量:

$$S_{w} = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^{C} \sum_{k}^{n_{i}} (x_{k}^{i} - \mu_{i}) (x_{k}^{i} - \mu_{i})^{T} \circ$$

设矩阵 $S_w^{-1}S_b$ 的本征值为 $\lambda_1, \lambda_2, ..., \lambda_D$, 按降序排列,取前 d 个本征值对应的本征向量构成 $D \times d$ 维矩阵 W ,即为: $W = [v_1, v_2, ... v_d]$ 。

经过特征变换,降维得到d特征向量 $y=W^Tx$ 。

两类情况下, $S_w^{-1}S_b$ 的秩是C-1=1,因此, $S_w^{-1}S_b$ 只有一个非零本征值,W是 $D\times1$ 维矩阵,W=w。为求 $S_w^{-1}S_b$ 的本征值应解方程:

$$S_w^{-1} S_b w = \lambda w$$

当两类样本数目相同,即为: $\frac{1}{4}S_{w}^{-1}(\mu_{1}-\mu_{2})(\mu_{1}-\mu_{2})^{T}w=\lambda w$ 。

由于 $(\mu_1 - \mu_2)^T w$ 为行向量与列向量相乘,所得为标量,因此, 投影方向 $w = S_{w}^{-1}(\mu_1 - \mu_2)$ 。

二、隐含马尔可夫模型 (课件第5.3节,5月14日课程内容)

考虑采用隐含马尔可夫模型(HMM)对 DNA 进行分析,DNA 序列的碱基有腺嘌呤 A、胞嘧啶 C、鸟嘌呤 G 和胸腺嘧啶 T 等 4 种基本类型,假设有一个隐含状态 S 控制着 DNA 序列的生成。S 有两个可能的状态 S ,假定模型 λ 有如下的状态转移概率:

 $P(S_1|S_1)=0.7$, $P(S_2|S_1)=0.3$, $P(S_1|S_2)=0.2$, $P(S_2|S_2)=0.8$ 由状态到观测值的发射概率为:

$$P(A \mid S_1) = 0.4$$
, $P(C \mid S_1) = 0.1$, $P(G \mid S_1) = 0.4$, $P(T \mid S_1) = 0.1$

$$P(A \mid S_2) = 0.1$$
, $P(C \mid S_2) = 0.4$, $P(G \mid S_2) = 0.1$, $P(T \mid S_2) = 0.4$

初始状态分布为 $P(S_1) = 0.5$, $P(S_2) = 0.5$ 。

假定观测序列x = ACT,请计算:

(1) $P(x | \lambda)$

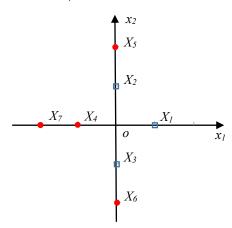
要求采用前向变量法求解,请写出计算过程。

(2) 最可能的隐含状态序列 要求采用 Viterbi 算法求解,请写出计算过程。

三、支持向量机 (课件第6.2节,5月21日课程内容)

考虑如下训练集样本,

负样本:
$$X_1 = (1,0), Y_1 = -1$$
; $X_2 = (0,1), Y_2 = -1$; $X_3 = (0,-1), Y_3 = -1$;
正样本: $X_4 = (-1,0), Y_4 = +1$; $X_5 = (0,2), Y_5 = +1$; $X_6 = (0,-2), Y_6 = +1$;
 $X_7 = (-2,0), Y_7 = +1$ 。



(1). 用如下的非线性变换,先将输入的样本 $X = (x_1, x_2)$ 变换为向量 $Z = (\phi_1(X), \phi_2(X))$:

$$\phi_1(X) = x_2^2 - 2x_1 + 3$$
, $\phi_2(X) = x_1^2 - 2x_2 - 3$;

再通过作图观察或利用 libSVM 等工具包求解,求得 Z 空间中两类样本线性分类问题的支持向量机模型参数,再写出 X 空间中的决策函数 $g_{w}(X) = g_{w}(x_{1}, x_{2})$ 。

(2). 在不对原训练集样本进行从X到Z空间的显式映射情况下,采用如下核函数:

$$K(X_i, X_j) = (1 + X_i^T X_j)^2 = (1 + x_{i1} x_{j1} + x_{i2} x_{j2})^2$$

写出采用该核函数的支持向量机 Lagrangian 对偶问题的目标函数(拉格朗日乘子 $\alpha_i \geq 0, i=1,...,7$)。通过上机求解,列出 $\alpha_i, i=1,...,7$ 的取值,由此指出哪些数据是支持向量,并写出决策函数 $g_k(X)=g_k(x_1,x_2)$ 。

注:
$$g_k(X) = \mathbf{w}^T \phi(X) + b = \sum_{i \in SV} y_i \alpha_i K(X_i, X) + b$$

- (3). 分析比较第(1)步和第(2)步中求解得到的决策函数 $g_m(x_1, x_2)$ 和 $g_k(x_1, x_2)$,说明核函数的作用。
- (4). 分别利用 $g_m(x_1,x_2)$ 和 $g_k(x_1,x_2)$,对样本 $X_8=(0,0)$, $X_9=(2,2)$ 的类别进行预测,得到 Y_{8m} , Y_{8k} , Y_{9m} , Y_{9k} 。

附:上机说明

请选择一种支持向量机程序工具(如 libsvm),阅读其源代码,在了解算法原理和技术实现细节基础上,完成习题中的上机求解环节。

作业附件中的 \libsvm 目录为 LIBSVM 工具包(http://www.csie.ntu.edu.tw/~cjlin/libsvm/)。

具体使用说明可参见其中的 README。

- 一、Windows 平台程序运行方式如下:
- 1. 将附件程序解压至本机上,比如,c:\libsvm。
- 2. 运行 Windows 命令行终端程序 cmd,先运行如下命令进入可执行程序所在目录: cd c:\libsym\windows

运行如下命令,得到习题第(1)步 Z 空间中模型参数:

svm-train -t 0 -c 1000 with-mapping.txt

运行如下命令,得到习题第(2)步模型参数:

svm-train -t 1 -d 2 -g 1 -r 1 with-kernel.txt

svm-train 相关参数说明为:

-t kernel_type : set type of kernel function (default 2)

0 -- linear: u'*v

1 -- polynomial: (gamma*u'*v + coef0) degree

•••

-d degree : set degree in kernel function (default 3)

-g gamma : set gamma in kernel function (default 1/num_features)

-r coef0 : set coef0 in kernel function (default 0)

其中, with-mapping.txt 和 with-kernel.txt 为样本数据,格式为:

<label> <index1>:<value1> <index2>:<value2> ...

〈label〉是训练数据集的目标值,对于分类,它是类别标号(支持多个类);对于回归,是任意实数。〈index〉是以1开始的整数,表示特征维数序号;〈value〉为特征向量对应该维数序号的数值。当特征向量数据是稀疏数据,〈index〉可以不连续,即省略特征数值为0的维数序号及数值。

3. 输出的模型参数保存在文件 with-mapping.txt.model 和 with-kernel.txt.model 中,可用文本编辑器打开*.model 文件查看,其中:

rho 是偏置量 (-b), 即 b = -rho。

SV列表为支持向量,格式为:

<sv coef> <index1>:<value1> <index2>:<value2> ...

第j行中, $\langle \text{sv_coef} \rangle$ 为第j个支持向量对应的系数 $y_j\alpha_j$; $\langle \text{index1} \rangle$: $\langle \text{value1} \rangle$ $\langle \text{index2} \rangle$: $\langle \text{value2} \rangle$... 为该支持向量的样本数据,格式与训练样本数据相同。

二、Linux或MAC平台程序运行方式如下:

请先解压附件,在命令行终端进入libsvm目录,用Make命令编译生成可执行程序;再执行如下命令:

./svm-train -t 1 -d 2 -g 1 -r 1 with-kernel.txt

"with-kernel.txt" 需要先从 libsym\windows 子目录拷贝到 libsym 目录中。

本次作业责任助教为闫睿劼(Email: yrj17@mails.tsinghua.edu.cn)。

【关于作业迟交的说明】 请同学们争取按时提交作业,迟交会酌情扣分。