机器学习编程作业

作者: 李飞腾

学号: 31201003

院系: 数学科学学院

日期: 2013/4/25

以下作业,均为自主完成。部分代码曾以博客等形式流出。

题 1: Gradient descent for Linear Regression

相应函数: GradientDescentLinearReg.m %梯度下降法计算参数theta的函数测试样例: homework01.m

run homework01

算例: x = [3...15] y = y = theta0 + theta1*x + 0.8*(rand(1,m)-rand(1,m));得到规范的X, Y后,调用

Option.a = a %Learning Rate

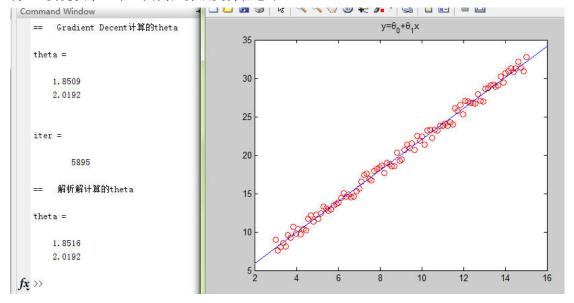
Option.eps = 3e-4 % 收敛阶设定

% option.lambda = %自由选择,lambda即加入正则项

[theta iter] = GradientDescentLinearReg(X,Y, option)

来计算 theta的值。

得: <仅提供了一维 x 图例; 算法支持任意维 x。>



题 2 overfitting and Regularization

算例: homework02overfit.m homework02Regularization.m

x = linspace(1, 10, 20);

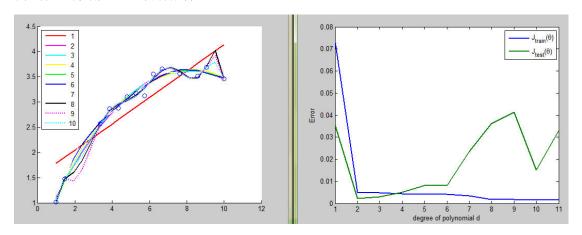
 $y = 0.1*(-1/2*x.^2+8*x+4); %$

使用多项式 回归 数据点集(xi,yi)

homework02overfit.m 随机选取14个点作为训练点集,剩余6个作为测试点集

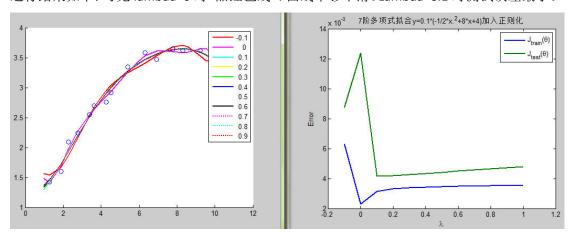
分别用 1 阶、2 阶、...、11 阶多项式来 回归 数据点集

结果如下图:可见在 2 阶 训练误差 和测试误差都较小。阶数增大,训练误差会继续减小、测试误差将增大。跟预期相符。



homework02Regularization.m 使用 7 阶多项式 回归 数据点集 加入正则化项,变化 lambda 的取值。

运行结果如下:可见 lambda=0 时<品红色线>,曲线不够平滑。Lambda=0.1 时测试误差最小。

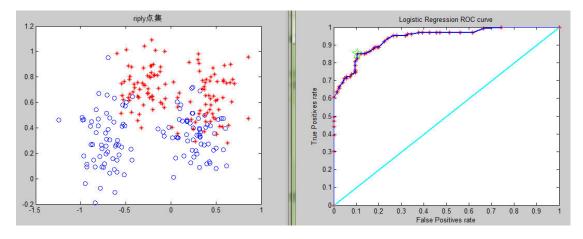


注:由于我换了组数据,所以梯度下降法的参数 a 没有时间调;用了解析解计算 theta。感觉固定步长这事不靠谱,收敛性无法保证。为什么不用精确一维线收索来确定步长呢?虽然麻烦些,但是收敛能保证。

题 3 Logistic Regression 的 ROC 曲线

相关文件: homework03.m GradientDescentLogisticReg.m plotROC.m 算例: 使用线性不可分数据 riply_trn.mat 2 类别点集 使用 Logistic Regret 计算出概率类别 pro,然后选择 0: 0.02: 1 的不同 lambda 作为阈值,来判断类别。最优的 lambda 对应的点用绿色五角星标出。

run homework03.m 可得下图:



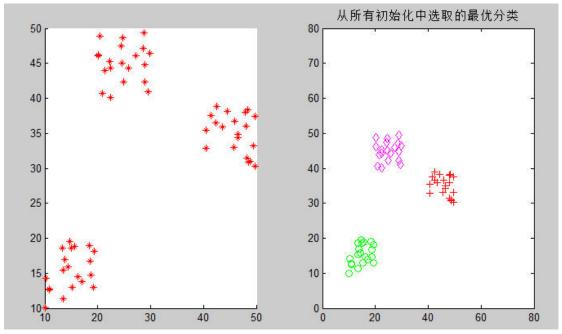
题 4 K-Means 和 EM for GMM

相关函数: KM.m gmmEM.m

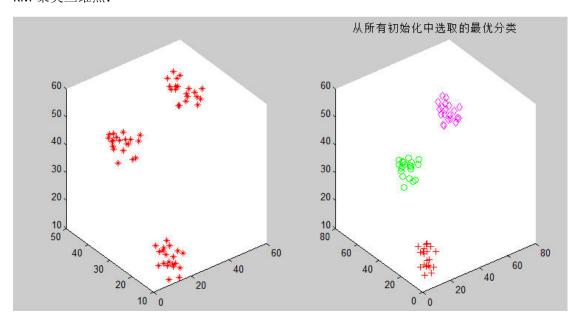
测试样例: homework04GMM.m homework04KM.m

这里 KM 和 gmmEM 都是我以前写的,直接拿来用了,符号跟课上用的可能不同。

KM 聚类二维点: KM 使用多次随机选取初始中心来聚类然后选取误差最小的聚类结果



KM 聚类三维点:



EM_for_GMM:使用了数据krkonose.mat 包含3个不同高斯分布数据点集run homework04GMM 得到输出:可见用 EM 估计的均值 mu 与真实值很接近<注意不同的运行尝试,EM_mu 值的顺序可能变化>

协方差部分: true_E VS EM_E