Lab1 实验报告

PB20111699 吴骏东

2022.10.8

模型说明

目标函数为

$$l(w) = \sum_{i=1}^m (-y_i \hat{w} \hat{x_i} + \log{(1 + e^{\hat{w}^T \hat{x_i}})}) + \gamma_1 ||w||_1 + \gamma_2 ||w||_2^2$$

其中 $\gamma_1,\ \gamma_2$ 为 L1、L2 正则化的参数。二者至少有一个为 0。于是有

$$egin{aligned}
abla l(\hat{w}) &= X^T \left(rac{1}{1 + e^{X\hat{w}}} - y
ight) + \gamma_1 \mathrm{sign}(\hat{w}) + 2\gamma_2 \hat{w} \
abla^2 l(\hat{w}) &= X^T \mathrm{diag}(p_1(1 - p_1))X + 2\gamma_2 I_n \end{aligned}$$

参数调整

对于空缺数据的处理方式

处理方式	准确度	
直接删除对应行	0.79861	
按照比例随机填充	0.79674	

二者差距不大。为提高随机性,以下对照均采取按照比例随机填充的方式进行。

牛顿迭代法与梯度下降法

方法	准确度
牛顿迭代法	0.78783
梯度下降法	0.78621

二者差距不大,但牛顿法的收敛速度显著大于梯度下降法。以下对照均采取梯度下降法进行。

划分比例 α

不删除额外特征,取 lr = 0.005, $tol = 1e^{-7}$

α	准确度	α	准确度
0.6	0.80081	0.72	0.79069
0.62	0.79914	0.74	0.79375
0.64	0.79729	0.76	0.79729
0.66	0.80382	0.78	0.80882
0.68	0.80203	0.8	0.81300
0.7	0.79459		

删除某些特征

取 lpha = 0.7, lr = 0.005, $tol = 1e^{-7}$

删除的特征	准确度	删除的特征	准确度
无	0.78571	'Gender' & 'LoanAmount'	0.81818
'Gender'	0.80519	'Gender' & 'Married'	0.81168
'Married'	0.80237	'Gender' & 'Education'	0.79870
'Dependents'	0.79220	'Married' & 'Education'	0.79764
'Education'	0.80519	'Married' & 'LoanAmount'	0.81271
'Self_Employed'	0.79870	'Education' & 'LoanAmount'	0.82467
'ApplicantIncome'	0.77922	'Gender' & 'Education' & 'LoanAmount'	0.83116
'CoapplicantIncome'	0.77272	'Gender' & 'Married' & 'LoanAmount'	0.82231
'LoanAmount'	0.81168	'Gender' & 'Married'& 'Education' & 'LoanAmount'	0.83766
'Loan_Amount_Term'	0.79859		
'Credit_History'	0.57142		
'Property_Area'	0.79220		

学习率 lr

不删除额外特征,取 $\alpha=0.7,\quad tol=1e^{-7}$

Ir	准确度	训练时间	lr	准确度	训练时间
0.005	0.77837	0.2s	0.01	无	> 2min
0.001	0.78379	0.4s	0.008	0.78378	0.6s
0.0005	0.78918	0.4s	0.007	0.77828	0.6s
0.0001	0.79459	1.6s	0.006	0.77840	0.7s
0.00005	0.78372	2.8s	0.00001	0.78918	6.9s

梯度下降阈值 tol

不删除额外特征, 取 $\alpha=0.7$, lr=0.005

tol	准确度	tol	准确度
$1e^{-4}$	0.78918	$1e^{-10}$	0.77283
$1e^{-3}$	0.80540	$1e^{-9}$	0.77837
$1e^{-2}$	0.81081	$1e^{-8}$	0.77297
$1e^{-1}$	0.82702	$1e^{-7}$	0.77305
$1e^0$	0.83782	$1e^{-6}$	0.78378
$1e^1$	0.75135	$1e^{-5}$	0.77836

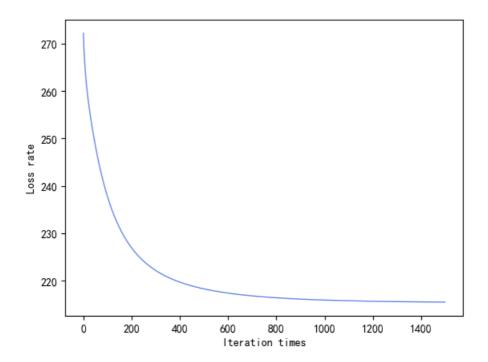
对数回归曲线参数与梯度下降阈值的联合作用

不删除额外特征, 取 $\alpha=0.7$

	lr = 0.005	lr = 0.001	lr = 0.0005	lr = 0.0001	Ir = 0.00005
$tol = 1e^{-5}$	0.77845	0.76216	0.76208	0.78381	0.77854
$tol = 1e^{-4}$	0.78918	0.77297	0.78875	0.79459	0.80541
$tol = 1e^{-3}$	0.80540	0.78832	0.81086	0.82702	0.81069
$tol = 1e^{-2}$	0.81081	0.82364	0.83129	0.83243	0.82699
$tol = 1e^{-1}$	0.82702	0.83342	0.83855	0.76220	0.67027

最终模型

采用梯度下降法,删除特征 'Gender' 、 'Married'、 'Education' 、 'LoanAmount',取 $\alpha=0.7,\quad lr=0.0005,\quad tol=1e^{-2},\quad \gamma=1$,采用梯度下降法得到模型的平均准确率为 0.82972。取随机数种子为 42675,得到最优模型准确率为 0.859,对应的损失曲线如下:



牛顿迭代法的曲线如下:

