# 好未来Al Lab

数据挖掘

图像处理 自然语言处理 语音

项目: 业务部门数据分析与预测

数据挖掘平台建设

**优势**:数据丰富

迭代速度快

# 学生续报预测

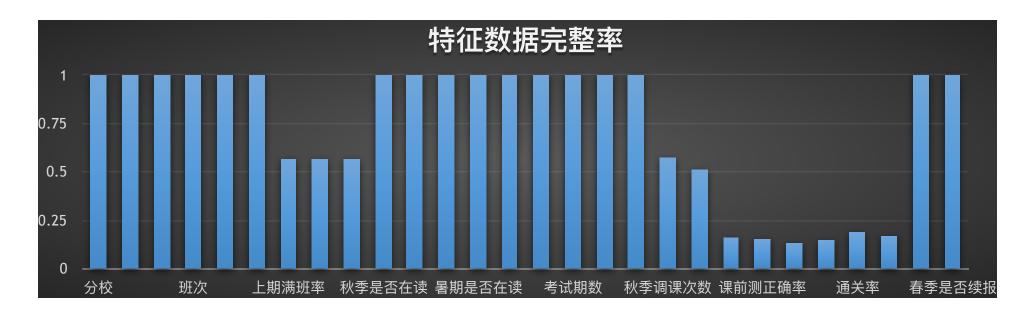
- 1 数据分析
- 2 续报预测
- 3 总结

## 数据分析

长期班数据: 65万个学生样本 (34维特征、2个待预测量: 春季和寒假是否续报)

去除不相关特征: 学员ID、班级ID、学员编码 ......

去除数据缺失较多特征:学员评分、课前测正确率 ......



剩余20维特征: 分校 年级 学科 班次 教师 是否新生 报班总课次 长期班期数....

特征预处理:异常数据消除、缺失数据填充、类别变量编码、标准化

机器学习:

训练:

输入: 训练样本特征

输出: 预测结果

模型

训练后模型

预测:

测试样本特征一

训练后模型

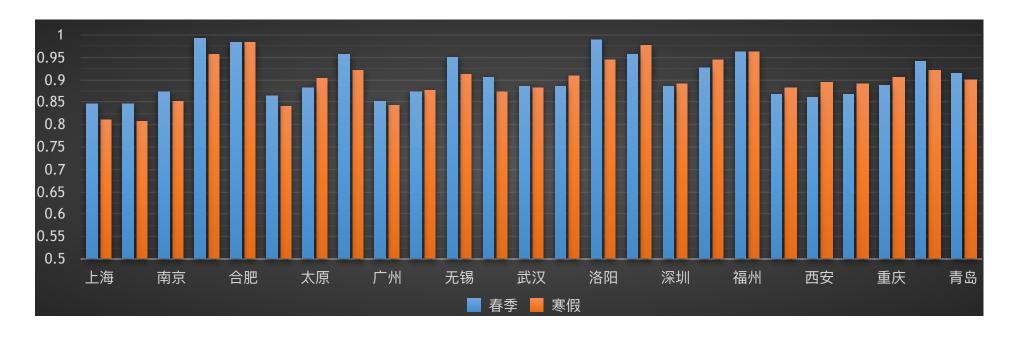
预测结果

模型: 随机森林(树的数目、深度、特征数目等)

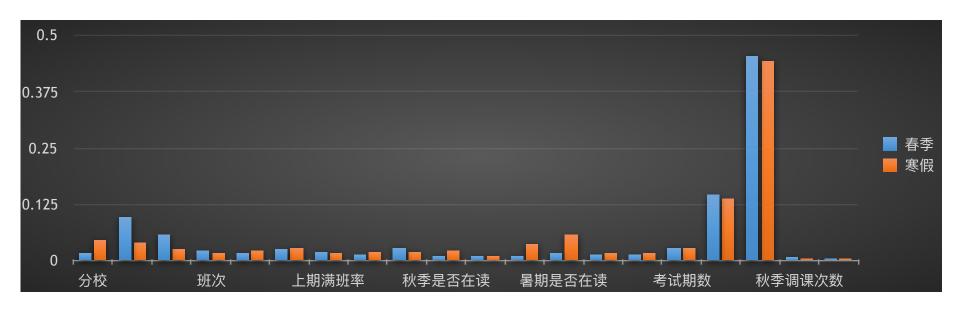
数据: 65w条学生样本(训练,验证,测试)

春季学生续报准确率: 87.7% 寒假学生续报准确率: 86.4%

#### 各分校学生准确度:



#### 特征重要性打分:



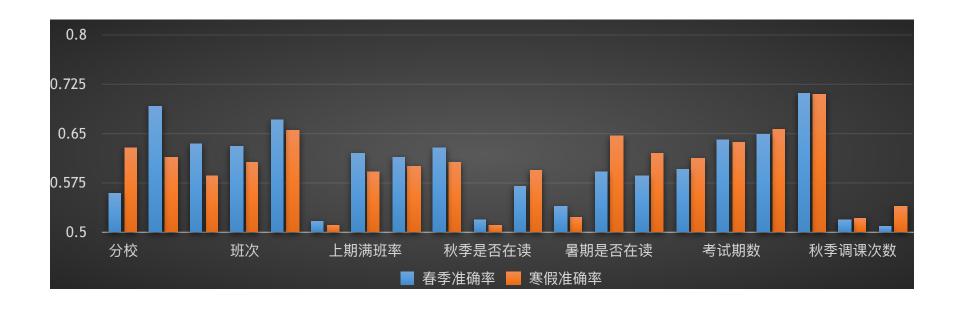
春季续报前三重要特征:长期班期数、报班总课数、年级

寒假续报前三重要特征:长期班期数、报班总课数、暑期是否在读

只采用前三重要特征, 春季和寒假续报准确率

	春季	寒假
随机森林	85.5%	85.8%
Adaboost	85.2%	85.3%

单个特征对应续报预测精度(每次只用一个特征):



春季续报预测准确度前五特征:长期班期数、年级、<mark>教师</mark>、报班总课数、考试期数 寒假续报预测准确度前五特征:长期班期数、<mark>教师</mark>、暑期是否在读、报班总课数、考试期数

#### 每个学生续报的概率值

分校	学员15	挑紙ロー	学员编码	学员姓名	年份	考试期数	报班总律法	长期延期资	秋季调课/	秋季轉3	寒假绣报预测概率	东假是酒	春季续报预测概率	<b>春季是香续报</b> [
海	0b4d0ebec	ff8080815	164021118	胡奕	2016	1.0	22.0	5.0	2.0		C. See971	뮸	0.935164	- '
上沈	159ba9b65	558080815	1200000611	貴三乐	2016	3.0	44.0	13.0	[2, 0]		0. 569726	是	0.908701	른 '
海	17d916f76	ff8080815	150000607	徐浩度	2016	0.0	20.0	5.0			0, 888049	뮸	0.944	=
上海	27a434hhc	2280808 f	400000608	循環哲	20.6	0.0	2.0	4. 0	ჩ. 0	4. 0	0. 48012	否	0.902431	Ξ
上海	28be6d075	118080815	140000603	叶了睿	2016	1.0	74.0	11.0	4.0		0.877857	모	0.890346	<u> </u>
上海	2aea207h3	80808 f	500000603	倪丞佑	20.6	0.0	44. 0	7. 0		4. 0	C. 828748	분	0.890512	Ξ

### 不同续报(不续报)阈值对应精确率和召回率

		春季		寒假	
续报阈值	精确率	召回率	精确率	召回率	
P > 0.7	91.5%	45.8%	92.05%	43.7%	
P > 0.9	97.4%	28.3%	98.1%	30.2%	
		春季		寒假	
不续报阈值	精确率	<b>春季</b> 召回率	精确率	<b>寒假</b> 召回率	
不续报阈值 P < 0.3	精确率 92.0%		精确率 92.8%	7	

## 总结

- 1、利用机器学习模型,可以得到每个学生续报概率(准确度超过85%)。
- 2、利用机器学习模型,可以得到影响学生续报的特征的打分

# 谢谢