









华南理工大学 电气工程及其自动化



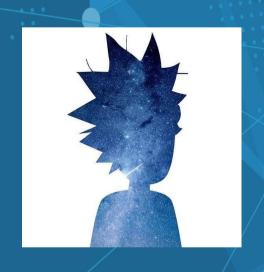
罗宾理

中南大学 软件工程 2018 KDD CUP 冠军 2018 工业AI 数据竞 赛 亚军 2018 IJCAI 广告转化 率预估 季军



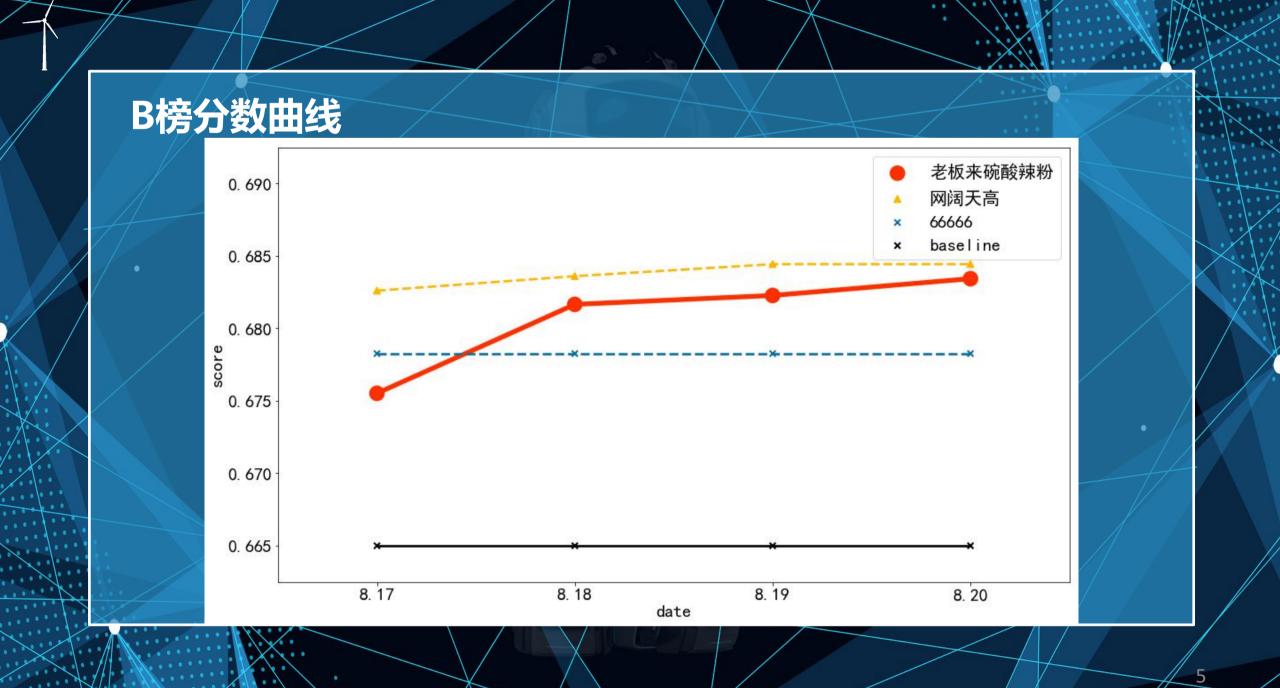
彭涛

南京大学 应用统计专业



董文辉

电子科技大学 电子通信与工程





赛题回顾

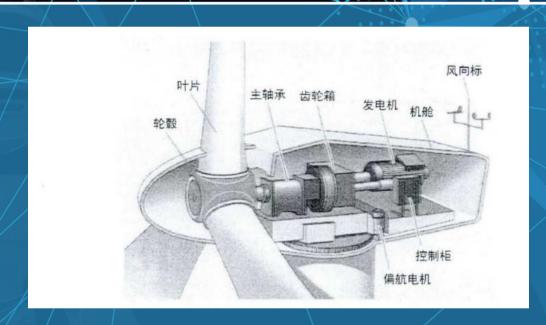
任务描述:

利用SCADA采集的风机工况数据,对于风机未来一周内是否会发生故障进行预测

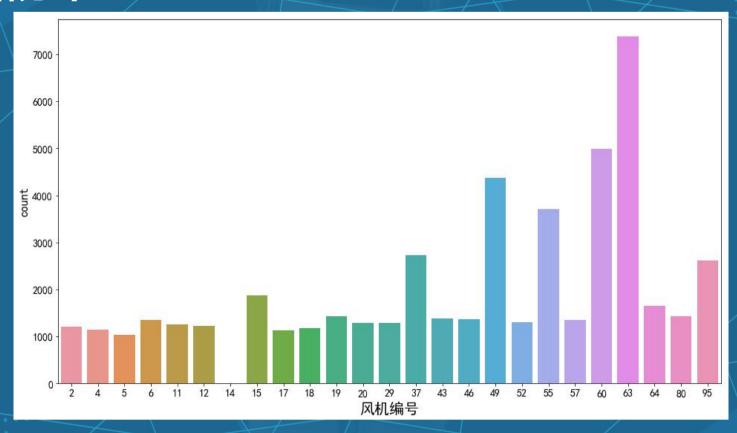
赛题理解:

由于风机开裂故障多发在盛丰期,由此推断风机故障的主要原因是谐振。谐振与风机的机械特性密切相关,每个风机的共振频率都不大一致。

除此之外,谐振的特点是,能够在短时间内造成巨大的破坏力。 因此给出的data与label并不是完全准确的对应关系(脏数据)。 很有可能的情况是,事故前6天的数据都是正常的,只有最后那一段时间存在异常

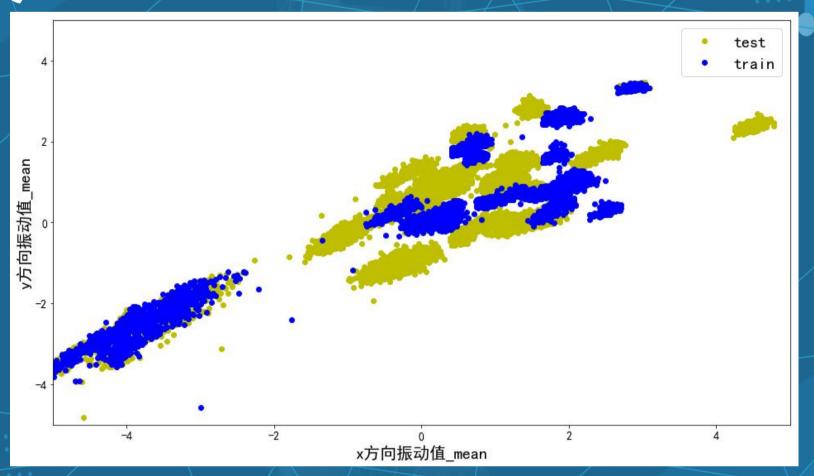


train数据分布

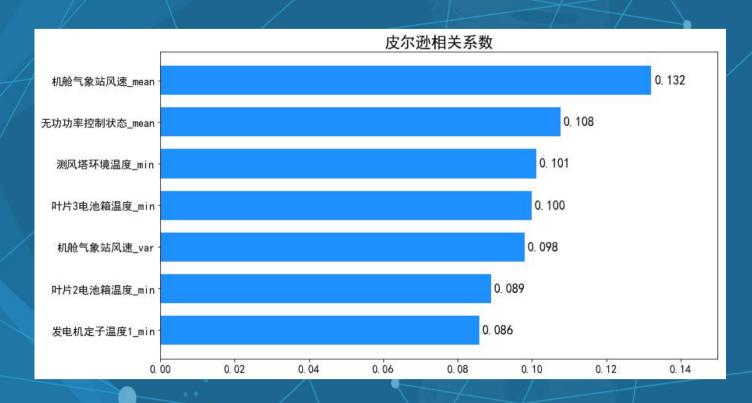


test: 无风机编号

特征聚类



皮尔逊相关系数分析

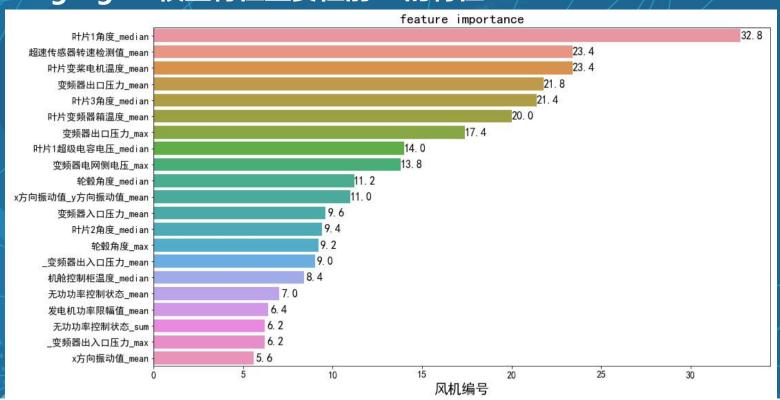


- 机舱气象站风速_mean
- ·无功功率控制状态 mean
- 测风塔环境温度 min
- 叶片3电池箱温度_min
- · 机舱气象站风速 var
- 发电机定子温度1 min



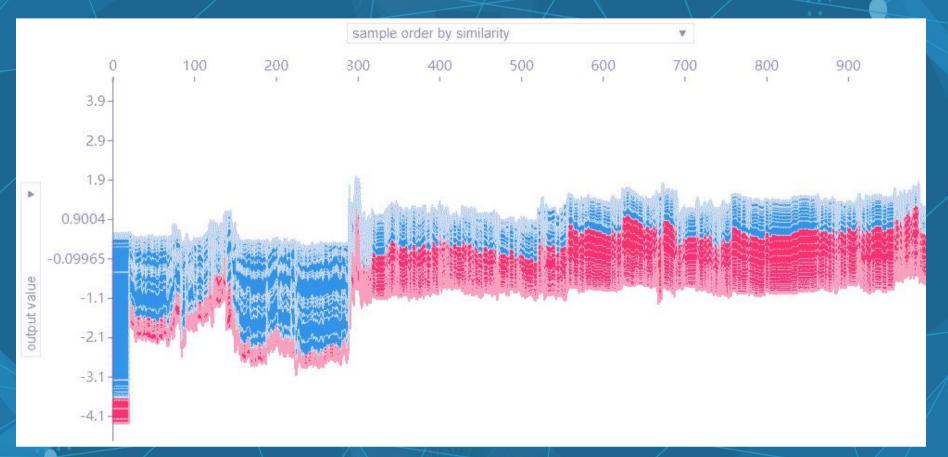
特征选取&lightgbm模型训练

- 选取相关系数前5的特征
- · lightgbm模型特征重要性前40的特征



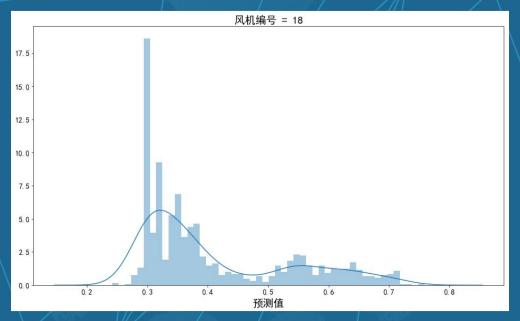
- 叶片角度
- 超速传感器转速检测值
- 叶片变桨电机温度
- 变频器出口压力
- 叶片变频器箱温度
- 叶片超级电容电压

lightgbm模型结果



KNN&DeepFFM带来的提升

KNN在某些风机编号的预测上表现得非常出色



DeepFFM由于与lgb模型的差异性,融合之后能够带来一定程度上的提升

三者融合,能在最大限度上保证泛化能力





SCADA 原始数据 0.026s

最终结果