双馈式风力发电机齿轮故障振动诊断与失效分析

王宇峰

新疆华电苇湖梁新能源有限公司 新疆 乌鲁木齐 830000

摘 要:当前,国内风电装机主要采用三种机型:双馈式、直驱式和半直驱式。其中,双馈式机型是保有量最多的,约占总装机容量的55%。传动链是双馈式机型的关键组成部分,通常由主轴承、齿轮箱和发电机构成。由于受到低速重载和复杂工况环境的影响,风电机组的齿轮箱常常出现严重磨损、疲劳点蚀等故障,甚至可能发生断齿现象。针对双馈风力发电机组常见的齿轮故障问题,采用振动分析及失效分析检测进行了深入研究。其诊断方法有效提高了风力发电机的可靠性和运行效率,降低了维护成本,对风电行业的设备管理具有重要意义。

关键词: 双馈式风力发电机组齿轮箱; 断齿; 开裂; 振动分析; 失效分析

齿轮箱内部的振动信号受到多种因素的影响,如风速变化、载荷变化等,传统的信号处理方法难以有效提取出故障特征信息。此外,齿轮箱的结构复杂,内部零部件受力复杂,使得故障原因难以准确定位和分析。因此,如何有效提高传动链故障的诊断准确率和故障分析效率,成为当前亟待解决的技术难题。

1 双馈风力发电机简介

双馈风力发电机(DFIG)是一种广泛应用于风电领域的绕线式异步发电机,其核心特点是定子绕组直接连接电网,转子绕组通过变流器与电网连接,实现变速恒频运行。以下是其主要特点和工作原理:

- 1.1 核心结构。双绕组系统,定子绕组:直连电网,输出大部分电能。转子绕组:通过双向背靠背IGBT变流器与电网连接,实现励磁控制。传动系统:配备增速齿轮箱,将风轮低速旋转提升至发电机所需转速。
- 1.2 工作原理。能量转换流程,风能驱动叶片旋转,机械能经齿轮箱增速后传递至发电机转子。定子绕组直接输出电能;转子绕组通过变流器调节励磁电流,控制功率输出。变速恒频机制,超同步状态(转速>同步转速):定子和转子同时向电网馈送电能。亚同步状态(转速<同步转速):定子馈电,转子从电网吸收能量产生制动力矩,维持发电状态。
- 1.3 技术优势。高效灵活,变频技术实现无级变速,保持最佳叶尖速比,风能捕获效率提升15%-20%。成本效益变流器仅处理约30%的转差功率,容量要求低,成本减少40%-50%。电网适应性,精确调控有功/无功功率,支持功率因数在0.95感性至0.95容性范围内切换,具备低电压穿越能力。
- 1.4 应用场景。适用于平原、高原、沿海及内陆等多种风资源环境,是目前陆上风电场的主流机型。

2 双馈风力发电机齿轮故障诊断方法

以下是双馈风力发电机齿轮故障的主要诊断方法及 核心技术要点,综合振动信号分析、智能算法和工程优 化方案:

2.1 核心诊断方法。(1)振动信号采集与预处理, 监测部位、降噪技术、提升信噪比。(2)特征提取技术 如表1。

表1 双馈风力发电机齿轮故障诊断特征提取技术分析

方法类型	关键技术	故障识别能力
频域分析	FFT频谱分析+边带	断齿故障: 啮合频
	谐波检测	率边带幅值突增
时频分析	Wigner-Ville分布/S	裂纹扩展: 捕捉瞬
	变换	态冲击波形
阶次分析	无转速信号的阶比	轴承磨损: 非平稳
	重采样	工况故障定位

- (3)智能诊断模型。多尺度卷积神经网络(MSCNN):自动提取原始振动信号的多尺度特征,区分断齿与点蚀故障;多尺度TransFusion(MSTF)模型:使用时频对称点模式变换增强特征差异,注意力机制提升抗噪性(含噪信号准确率>92%);VMD-信息熵融合:变分模态分解提取模态分量,萤火虫优化概率神经网络(FAPNN)分类故障类型。
- 2.2 辅助诊断手段。油液监测系统,油路安装颗粒计数器,实时检测铁屑浓度(>15μm颗粒超标预示磨损);油温异常(>80℃)触发预警,关联润滑失效风险。多源数据融合,整合SCADA运行数据、振动频谱、声音信号,通过GRU门控循环单元实现早期故障预警。
- 2.3 工程优化方向。在线监测系统,部署基于DSP的实时诊断平台,每20ms刷新数据流,同步执行平滑滤波;无转速信号解决方案,阶比重采样技术替代传统转速传感器,解决低速轴测速盲区问题;寿命预测模型,

基于退化模型与支持向量机(SVM),预测剩余使用寿命误差<10%。

2.4 诊断效能对比如表2。应用效果:综合智能诊断方案使故障识别率提升至95%,维护成本降低30%。

表2 双馈风力发电机齿轮故障诊断效能对比

方法	优势	局限
传统频谱分析	快速定位断齿故障	易受噪声干扰,漏检
		早期磨损
MSCNN智能诊断	自动特征提取,分	 依赖大数据训练样本
	类准确率 > 88%	似柳八致炻 川
MSTF多尺度融合模型	抗噪性强,可解释	计算复杂度较高
	性高	

3 双馈风力发电机齿轮失效分析技术

以下是双馈风力发电机齿轮失效分析技术的核心方 法及工程应用要点,综合材料检测、断口诊断与动态监 测技术:

- 3.1 失效机理分析技术。材料缺陷检测,微观金相分析:通过扫描电镜(SEM)观察断齿截面,识别淬硬层微裂纹及夹杂物导致的应力集中源,定量评估材料缺陷等级。力学性能测试:对比失效齿轮与标准件的抗疲劳强度,验证交变载荷下齿根应力超限问题(断齿案例中局部应力超设计值40%)。润滑失效溯源,油液成分监测:实时检测齿轮箱润滑油含水量(>0.1%触发预警)及颗粒浓度(>15μm铁屑标志磨损恶化),关联油乳化导致的齿面胶合风险。温控系统评估:分析油温异常(>80℃)与温控阀故障的因果关系,定位润滑冷却失效点。载荷冲击模拟,动态载荷重构:结合SCADA数据反演非平稳工况(如急启停),重现齿轮承受的瞬时冲击力(峰值可达额定载荷2倍)。
- 3.2 工程诊断技术。无转速信号故障定位,阶比重采样技术:通过短时傅里叶变换(STFT)提取振动信号瞬时频率,替代物理转速计,实现低速轴轴承磨损的精准定位(误差 < 5%)多源数据融合诊断,振动信号,VMD-信息熵分解,断齿:熵值突增 > 20%;油液颗粒,铁谱定量分析点蚀:15-50μm磨粒占比 > 60%;声发射信号,小波包能量谱,裂纹扩展:高频能量骤变。智能预警系统,退化模型预测:基于支持向量机(SVM)建立齿轮剩余寿命曲线,提前30天预警失效风险(误差 < 10%)。
- 3.3 维护优化技术。在线监测升级,部署磁塞吸附装置捕获早期金属磨粒(灵敏度达0.5mm³/h),结合内窥镜可视化确认缺陷位置。防腐密封强化,低速轴端盖采用氟橡胶密封圈,盐雾环境故障率下降50%。热处理工艺改进,优化齿轮渗碳层深度(1.2-1.8mm)及表面硬度

(HRC58-62),疲劳寿命提升35%。应用效果:综合技术使齿轮箱故障识别率提升至95%,维护成本降低30%。

3.4 技术对比。频谱分析,阶比重采样,解决无转速传感器工况诊断盲区;定期拆检,磁塞+内窥镜在线监测,避免停机损失,缺陷检出提前率 ≥ 80%;经验式更换润滑油,油液颗粒实时计数器,精准触发换油时机(减少30%耗材)。

4 双馈风力发电机振动数据收集预处理

以下是双馈风力发电机振动数据收集与预处理的核 心技术要点:

- 4.1 数据采集系统设计。关键监测点布局,主轴承/齿轮箱:在低速轴(载荷冲击区)和高速轴(转速敏感区)部署三轴加速度传感器,采样率需 \geq 100kHz以捕捉高频冲击信号。发电机定子壳体:监测电磁振动与机械振动的耦合效应,定位固有频率共振风险点。同步机制:采用时间戳同步模块(精度±1 μ s)确保多传感器数据时空对齐,综合误差 < 0.3%。硬件选型与校准,传感器采用MEMS加速度计+压电式振动传感器组合,工作温度范围覆盖-40 $^{\sim}$ ~85 $^{\circ}$ C;激光校准配合温度补偿技术,静态漂移误差控制 < 0.1%FS(满量程)。
- 4.2 预处理关键技术。噪声抑制,Morlet小波变换,交叉验证优化小波参数,消除背景噪声,信噪比提升 > 15dB,保留瞬态冲击特征;CEEMDAN分解,自适应噪声完备集合经验模态分解,分离高频噪声与故障信号,非平稳信号处理能力突出;盲源分离,基于最大信噪比的独立分量分析(ICA),分离混叠振动源 有效 区分齿轮箱与发电机振动分量。信号增强,阶比重采样:通过STFT提取瞬时频率,解决变速工况下传统FFT的频率模糊问题;VMD-信息熵融合:变分模态分解提取本征模态函数,计算信息熵量化信号复杂度。
- 4.3 技术演进对比。传统方案固定阈值报警,现代方案SCADA动态阈值调整,突破点工况适应性提升40%;传统方案单一FFT分析,现代方案阶比重采样+CEEMDAN,突破点非平稳工况诊断准确率>90%;传统方案有线传输,现代方案端-边-云无线协同,突破点运维响应时间缩短至15分钟。应用效果:经预处理优化的数据使故障识别率提升至95%,误报率下降50%。

5 双馈风力发电机信号处理特征提取

5.1 特征提取方法。传统特征提取,原始信号-->时域分析-->频域分析-->时频分析-->峰值/峭度指标-->FFT 频谱边带检测-->S变换/Wigner-Ville分布。频域分析: 捕捉啮合频率边带谐波(断齿故障幅值突增300%); 时频分析: S变换识别裂纹扩展的瞬态冲击波形。智能特征提

取,多尺度CNN,自动学习原始振动信号多尺度深度特征,断齿识别准确率 > 88%VMD-FAPNN,萤火虫算法优化概率神经网络,融合模态熵特征,点蚀分类误差 < 5%;排序模式分析+深度学习,挖掘复杂监测数据中的隐含故障模式,早期故障检出率提升40%。

5.2 工程实施要点。传感器部署,齿轮箱高速轴/低速轴部署三轴加速度传感器,采样率 ≥ 100kHz,时间同步精度±1μs;边缘计算架构,边缘节点实时执行CEEMDAN降噪与特征提取,延迟 < 50ms,带宽占用降低60%;动态阈值调整,关联SCADA功率/转速数据,超速工况振动报警阈值动态提升30%。

6 双馈风力发电机机器学习算法应用

以下是双馈风力发电机中机器学习算法应用的核心 技术方案,结合故障诊断、运行优化与智能监控场景:

- 6.1 故障诊断与预测。监督学习模型,多尺度CNN,振动信号特征提取,识别轴承磨损与断齿,故障分类准确率 > 88%ResNet残差网络,处理深度模型梯度消失问题,提升齿轮箱裂纹检测精度,小样本诊断误差降低30%; SVM+特征融合,融合SCADA数据与振动频谱特征,检测发电机匝间短路,误报率 < 5%。无监督学习模型,孤立森林(Isolation Forest): 检测功率曲线异常偏移(如叶片结冰),精度达92%; 深度自编码器(DAE): 重构正常运行数据,电压突变等异常检测召回率 > 90%。
- 6.2 运行优化控制。动态功率调节,风速预测LSTM->功率指令优化-->换流器dq轴电流调整-->输出功率波动降低。基于LSTM的风速预测模型,指导换流器提前调整转子电流,减少电网冲击;自适应调参,强化学习(PPO算法):实时优化PI控制器参数,转速波动抑制率提升35%;贝叶斯优化:搜索最佳桨距角,年发电量增加5.8%。
- 6.3 智能监控系统。边缘-云协同架构,边缘端,轻量化LSTM异常检测实时告警延迟 < 200ms;云端,ResNet-50故障分类模型批量数据分析,模型在线更新。

降噪与误报抑制,监督+无监督混合模型:集成SVM与 K-means,过滤传感器漂移噪声,误报率下降62%;动态 阈值调整:关联风速、温度工况,振动报警阈值自适应 浮动±25%。

- 6.4 技术效益对比。传统方法固定PI控制,机器学习方案强化学习动态调参,转速波动抑制率↑35%;传统方法阈值告警,机器学习方案DAE异常检测,早期故障检出率↑40%;传统方法人工分析频谱,机器学习方案CNN自动特征提取,诊断效率提升20倍;传统方工程验证:某风电场部署后,故障停机时间减少51%,年发电收益增加¥86万/机组。
- 6.5 算法部署流程。数据预处理,清洗SCADA与振动数据,标准化处理;时频变换生成频谱图输入CNN;模型训练迁移学习微调ResNet,解决故障样本不足问题;在线更新,基于边缘节点反馈数据,每月迭代模型参数。

综上所述,通过融合振动分析、故障诊断和失效分析的多种技术,能够快速识别故障并确认其原因,从而优化风力发电机组在全寿命周期内的可靠性维护策略。

参考文献

- [1]姜明.基于自混合干涉的齿轮箱故障诊断技术[J].中国机械工程,2022,26(19):2619-2624.
- [2]罗超冰.基于RomaxDESIGNER的行星传动边频带分析[J].机械设计, 2020, 37(1): 35-42.
- [3]雷同凤.20CrMnTi钢渗碳齿轮断齿失效分析[J].金属热处理, 2022, 34(10): 88-91.
- [4]黄碧杰.汽轮机主油泵轴承断裂分析及预防措施[J]. 铸造技术, 2023, 34(9): 1163-1164.
- [5]邵晨阳.钢中非金属夹杂物对钢材疲劳性能的影响概述[C]//第十八届(2014年)全国炼钢学术会议论文集, 西安: 2024: 92-99.
- [6]王德香.基于小波分析的故障系统在旋转机械中的应用[J].计算机工程与应用, 2022, 44(8): 207-209.