### 摘要

#### Abstract

## 第一章 绪论

- 1.1 研究背景及研究目的和意义
- 1.2 国内外研究现状
- 1.2.1 锂离子电池健康状态估计和剩余寿命预测概述
- 1.2.2 锂离子电池健康状态估计和剩余寿命预测研究现状
- 1.3 本文主要研究内容和组织结构

### 第二章 锂离子电池数据集概述

- 2.1 引言
- 2.2 锂离子电池工作原理
- 2.3 锂离子电池参数分析
- 2.4 锂离子电池数据集分析和预处理
- 2.4.1 NASA PCoE 电池数据集
- 2.4.2 CALCE 数据集
- 2.4.3 TRI 数据集
- 2.4.4 Unibo Powertools 电池数据集
- **2.4.5** 数据预处理 在输入模型训练和验证前,对数据进行归一化处理。 (为什么要进行归一化)加快训练时模型收敛速度,提高模型预测性能 (如何进行归一化)最大-最小归一化
- 2.5 本章小结

### 第三章 锂离子电池健康状态直接估计方法研究

- 3.1 引言
- 3.2 基于卷积神经网络的电池健康状态直接估计方法
- 3.2.1 卷积神经网络原理
- 3.2.2 卷积神经网络模型

- 3.3 基于长短期记忆神经网络的电池健康状态直接估计方法
- 3.3.1 长短期记忆神经网络原理
- 3.3.2 长短期记忆神经网络模型
- 3.4 实验结果与分析

cnn、lstm(深度神经网络)结果和 ar、svr、mlp(机器学习方法/浅层神经网络)方法对比

3.5 本章小结

第四章 锂离子电池健康状态间接估计方法研究

- 4.1 引言
- 4.2 数据预处理:时间序列-图像变换
- 4.3 基于卷积神经网络的锂离子电池健康状态间接估计方法

说明网络结构和超参数配置

4.4 实验结果与分析

比较

- 不用时间序列-图像变换
- 使用时间序列-图像变换

两组模型在预测性能和模型参数上的优劣

4.5 本章小结

第五章 锂离子电池剩余寿命估计方法研究

- 5.1 引言
- 5.2 剩余寿命定义
- **5.3** 基于长短期记忆神经网络的锂离子电池剩余寿命估计方法 说明网络结构和超参数配置
- 5.4 实验结果分析
- 5.5 本章小结

第六章 总结与展望

6.1 总结

本课题围绕锂离子电池的故障检测和健康管理问题展开研究。

### 6.2 研究展望

- 算法模型角度:结合电池工作机理,进行充分特征工程,融合机理模型和数据驱动模型或融合多种数据驱动模型(如 Deep Neural Network Ensemble、CNN-LSTM 和 AutoEncoder-Transformer等)进行电池健康状态估计,进一步提高模型性能;将贝叶斯方法(如贝叶斯岭回归、高斯过程回归等)算法加入现有模型,实现对预测结果的不确定性度量;引入迁移学习,提高对于与训练数据不同分布的电池退化模式的泛化能力
- 数据集角度
- 嵌入式应用角度

# 参考文献

附录

致谢