刘俊

政治面貌:共青团员电话/微信: 18055464518个人主页:liujjj6.github.io邮件: 04211580@cumt.edu.cn

教育经历

• 中国矿业大学 信息与控制工程学院·人工智能

2021.09 - 至今

- 加权排名: **3.98/5**(No.12/104)

绩点排名: **87.56/100**(No.12/104)

CET-6: **490**(CET-4: **613**)

工科数学分析 (93), 概率论与数理统计 (97), 工程数学 (97), 统计分析 (94), 信号与系统 (93), 自动控制原理 (91), Java 面向对象程序开发 (97), 文献检索与科技论文写作 (93)

荣誉奖励

2021-2022 学年校级一等奖学金 教育部

2022.12

科研项目

- Deep transfer learning based on residual network fusing spatial and channel dual attention mechanism for recognizing spatter degree of converter
 - 投稿: 学生一作,在投;主要负责识别算法的设计和实现以及论文的撰写。申请了名为《一种迁移学习和双重注意力机制残差网络的转炉喷溅识别方法》的国家发明专利一项(学生一作,已受理)。
 - **所做工作:** 基于**迁移学习技术**提出了一种融合**双重注意力机制的残差神经网络**以实现高精度转炉火焰喷溅程度自动识别。结合迁移学习技术利用预训练的残差网络作为特征的初步提取器,以减少训练所需的图像数据资源。并设计双重注意力机制对特征进行空间和通道维度上的并行提取,进一步提高网络对重要特征的捕获能力。同时,应用Focal Loss 函数对数量少的类别赋予更高的权重,以解决图像样本分布不平衡问题。
- Multivariable system prediction based on TCN-LSTM networks with self-attention mechanism and LASSO variable selection
 - 投稿: 学生二作,发表于 ACS omega, IF:4.1, JCR 二区; 主要负责预测算法的实现和调优。
 - **所做工作:** 通过利用 **LASSO 算法**对输入变量进行主元分析,设计了融合**多头注意力机制**的 **TCN-LSTM 网络**,实现对多变量特征序列进行预测。利用 LASSO 算法对输入输出数据进行回归分析,以选取主元变量,减少网络模型的冗余和计算负担。采用 TCN 网络对输入变量进行高效地特征提取。并且利用长短记忆网络 LSTM 增强时间序列的长期记忆性能。同时,使用自注意力机制对网络进行优化,通过概率分配权重,增强关键特征的作用,进一步提高序列预测的准确性。
- Investigation of flexible graphene hybrid knitted sensor for posture recognition based on CNN-LSTM network
 - 投稿: 学生二作,发表于 Journal of Industrial Textiles, IF:3.2, JCR 二区; 主要负责识别算法的设计和实现以及部分论文的撰写。
 - **所做工作:** 针对柔性可穿戴传感织物的人体姿势关节变化信号,提出了一种融合**自注意力机制**的**多层 CNN-LSTM 神经网络**智能识别策略。
- LGD-LSTM network with VMD for prediction nonlinear system subject to input noise
 - 投稿: 第一作者,被 2024 年中国控制与决策会议 (CCDC) 录用;主要负责预测算法的设计和实现以及论文的撰写。
 - **所做工作:** 提出了一种基于带有**变分模态分解(VMD)**降噪的 **LGD-LSTM 网络**用于预测带有输入噪声的非线性系统。VMD 技术有效的去除了输入信号的噪声; LGD(Local and Global Diffusion) 提高了网络对特征的提取能力; LSTM 网络提取了时间序列中的长期依赖关系。
- Multivariable system prediction based on parallel GRU-LSTM neural network
 - 投稿: 学生一作,被 2023 年中国自动化会议 (CAC) 录用,已被收录 IEEE 数据库;主要负责预测算法的设计和 实现以及论文的撰写。
 - 所做工作: 针对复杂的多输入/输出系统,提出了一种具有自注意力机制的并行 GRU-LSTM 神经网络预测策略。
 对两条支路分配不同的权重,使网络能兼顾 LSTM 和 GRU 两种模型的优点,提高了神经网络在处理序列数据时的效果。