基于NSGA-II算法的非侵入式负荷辨识方法研究

李 强

(1. 重庆交通大学 信息科学与工程学院，重庆 400074)

摘要：随着智能电网和智能家居技术的发展，非侵入式负荷监测（NILM）作为一种有效的能效管理方法，已得到广泛应用。本文提出了一种基于多目标优化算法的非侵入式负荷监测方法，通过分析电流的概率质量函数（PMF）识别电器工作状态，并利用多目标优化算法NSGA-II进行电流和功率的组合优化。实验结果表明，该方法能够准确识别多个电器的工作状态，并有效求解对应的功率需求，为智能电力系统中的负荷预测和优化提供了新的思路。

关 键 词：非侵入式负荷监测；负荷辨识；NSGA-II

Research on Non-Intrusive Load Recognition Method Based on NSGA-II Algorithm

LI Qiang1

(1. School of Information Science & Engineering，Chongqing Jiaotong University，Chongqing 400074，P. R. China)

**Abstract：**With the development of smart grid and smart home technologies, non-intrusive load monitoring (NILM) has been widely used as an effective energy efficiency management method. In this paper, a non-intrusive load monitoring method based on a multi-objective optimization algorithm is proposed to identify the electrical appliance operating state by analyzing the probability mass function (PMF) of the current, and optimize the combination of current and power using the multi-objective optimization algorithm NSGA-II. The experimental results show that the method can accurately identify the working states of multiple appliances and effectively solve the corresponding power demand, which provides a new idea for load forecasting and optimization in intelligent power systems.

**Key words**：Non-Intrusive Load monitoring；Load recognition；NSGA-II

0 引言

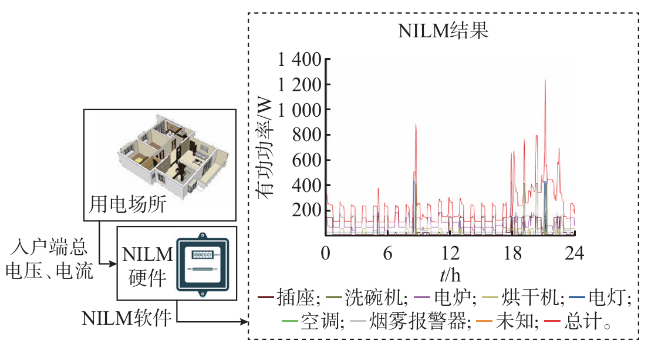
负荷监测技术可以实现设备级用电数据的自动监测，为电网数字孪生、需求响应等技术提供数据支撑；此外，负荷监测的结果也能为用户提供精细化的用能分析，引导用户优化用能模式，减少电能浪费[1]。非侵入式负荷监测（Non-intrusive load monitoring，NILM）也称为负荷分解（Load disaggregation），其通过对某一特定区域的总电表数据进行分析，可获取该范围内各用电负荷的相关信息, 如负荷的数量、各负荷的类别、所处工作状态以及对应的能耗使用情况等[2]。近年来，随着智能电表的大规模部署以及计算智能、机器学习等算法的广泛应用，非侵入式负荷监测引起了学术界与工业界的共同关注。

最优化方法是目前解决非侵入负荷分解与识别问题的主流方法之一。为此，本文提出了一种基于电流概率质量函数（Probability Mass Function，PMF）分析和多目标优化（NSGA-II）的组合优化方法，以提高电器状态识别的精度，并优化电流与功率的匹配。

1 NILM问题的建模

1.1 组合优化类NILM

NILM的功能是在特定区域内对设备的用电情况进行监测。NILM装置安装在总线端口，内置了NILM算法模块和辅助模块。辅助模块用于实时采集和存储区域内的总电压和电流数据。以家庭应用环境为例，NILM的功能示意图如图1所示。



**图1 NILM系统的功能**

**Fig.1 Function of NILM system**

1.2

2 非侵入式多目标负荷分解模型

作者可根据目前研究进展、难点等展开必要讨论，此部分对提高文章质量很关键，作者应认真撰写。

3 非侵入式负荷多目标分解框架

3.1 数据集选择与数据预处理

本文选用了AMPds数据集，该数据集记录了一个家庭在两年内的能源消耗情况，覆盖了从2012年4月1日至2014年4月1日的用电记录，采集频率为每分钟一次。该数据集包含21个子电表，监测了配电盘中不同的支路电路，每个子电表对应一个特定的电器或断路器。选择每分钟间隔的采集频率是出于对数据通信网络饱和的考虑，但这也带来了一定的损失，即无法捕捉到某些可能用于识别负载的短暂功率峰值。监测对象为一栋位于加拿大不列颠哥伦比亚省大温哥华地区的住宅，建于1955年，并于2005年和2006年进行了翻新，达到加拿大政府EnerGuide的82%能效评级。

在数据采集过程中，使用了支路电路功率计（BCPM），对住宅配电盘中的21个断路器进行了实时监测，每分钟由工业数据采集服务器查询一次。通过数据清洗处理去除缺失值，并对电器名称进行了映射，以便将列名替换为更直观的电器名称。

不同设备包含不同的工作状态，为集中研究电器状态识别问题，本文选取了三种主要电器作为研究对象，对应子电表均为：120V，15A规格。包括四状态的洗碗机（Dishwasher）、三状态的电炉（Furnace）、二状态的电视（TV）。通过这些电器的能耗数据，我们对其工作状态进行了细化分析，以便为后续多目标组合优化提供支持。

3.2 电器工作状态识别

有了数据集提供的详细和长期信息，我们就能比较使用实际功率（P）和使用电流（I）进行分解的情况。当信号到达电线杆时，电力公司要承担线路损耗，这表明电压下降，因此要想方设法利用电容器纠正沿途的功率因数。功率因数是电路中实际功率（P）与视在功率（S）之比。功率公式如下：

表1显示了我们对473,232个数据点（每分钟的读数）在11个月内进行的分析结果。我们发现，有功功率读数波动较大（最高可达 10%，见表1），而电流波动相对较小。这部分是因为电表使用了两个传感器读数（电流和电压）来测量有功功率，而这两个读数会各自独立波动。对于断路器监控仪（BCPM），电流是在与负载相同的电线上测量的，而电压则在断路器电源面板的某个固定点测量。测量断路器电源面板顶部与底部的电压时，会出现显著的电压降。这意味着如果BCPM电表仅在单一位置测量电压，离电流互感器（CT）越远的地方电压读数越不准确，从而导致与该CT相关的功率计算精度降低。此外，由于导线规格和材料等因素，负载的电阻（R）也会发生变化。换句话说，从断路器到插座之间会再次出现电压降。值得注意的是，电流不会受到这些问题的影响。

**表1 不同的电流与有功功率数量及倍数**

**Table 1 Different currents and real power quantities and multiples**

|  |  |  |  |  |
| --- | --- | --- | --- | --- |
| ID | 负载 | 不同的电流(I) | 不同的有功功率(P) | 倍数 |
| DWE | 洗碗机 | 46 | 270 | 6倍 |
| FGE | 冰箱 | 131 | 525 | 4倍 |
| FRE | 电炉 | 45 | 298 | 7倍 |
| TVE | 电视 | 43 | 415 | 10倍 |

3.3 多目标优化与组合优化

本文选取两个目标优化，采用NSGA-II，

3.4 目标函数与适应度评价

文

4 实验与结果

4.1 实验参数设置

文

4.2 实验结果

文

5 结论

希

参考文献(References)：

1. 鲍海波,杨舒惠,陈子民,等. 事件检测类非侵入式负荷监测算法综述[J]. 电力系统自动化,2023,47(13):94-109.
2. 邓晓平,张桂青,魏庆来,等. 非侵入式负荷监测综述[J]. 自动化学报,2022,48(3):644-663.