文章编号: 0253-374X(2021)01-0107-09

DOI: 10. 11908/j. issn. 0253-374x. 20342

车用多堆燃料电池系统能量管理与控制策略

周 苏^{1,2},王克勇¹, 文泽军¹, 张 岗¹

(1. 同济大学 汽车学院,上海 201804;2. 同济大学 中德学院,上海 201804)

摘要:针对单堆燃料电池系统的输出功率、效率和寿命问题,对车用多堆燃料电池(multi-stack fuel cell, MFC)系统的能量管理策略(energy management strategy, EMS)与控制策略进行研究。提出了多级能量管理策略,其中第一级EMS基于工况对MFC系统与动力电池系统间的能量进行自适应分配,第二级EMS引入兼顾效率和寿命的目标优化函数,优化分配每个电堆的功率输出。研究结果表明,在满足同一电功率负载工况需求条件下,与单堆燃料电池系统相比较,MFC系统的燃料经济性可提高约4%,系统寿命性能也有所改善。

关键词:多堆燃料电池系统;能量管理策略;工况识别;优化
 模型;最优分配策略
 中图分类号:TK91
 文献标志码:A

Energy Management and Control Strategy of Multi-Stack Fuel Cell System for Automotive Applications

ZHOU $Su^{1,2}$, WANG $Keyong^1$, WEN $Zejun^1$, ZHANG $Gang^1$

College of Automotive Studies, Tongji University, Shanghai
 201804, China;
 Chinesisch–Deutsches Hochschulkolleg
 Hochschulkolleg, Tongji University, Shanghai 201804, China)

Abstract: To solve the problems of low output efficiency and short life of single-stack fuel cell systems, the energy management strategy (EMS) and control strategy of the multi-stack fuel cell (MFC) system for vehicles were studied in this paper. A multi-level EMS was proposed, in which the first-level EMS adaptively distributed energy between the MFC system and the power battery system based on working conditions, and the second-level EMS used an objective optimization function that took into account efficiency and life to optimize the distribution of each power output of the stack. The results show that compared with the single-stack fuel cell system, the fuel economy of the MFC system can be increased by 4% and the life performance of the MFC system can also be improved.

Key words: multi-stack fuel cell system; energy management strategy; driving cycle recognition; optimization model; optimal power distribution strategy

氢燃料电池是氢能源的典型应用,其本质上是 一种化学能至电能的能量转换装置,不受卡诺循环 限制,考虑热电联供,理论效率可高达90%;若采用 绿氢,可真正意义上实现零排放和达到最佳性 能^[1-2]。随着国家能源战略的调整和节能减排的迫 切需求,燃料电池汽车(fuel cell vehicle, FCV)已成 为近期的研发热点。

FCV广泛采用"燃料电池/动力电池+电机"的 电驱动结构,其中燃料电池、动力电池作为主、辅电 源给电机提供电能,动力电池还用于电机负载的"削 峰填谷"。能量管理策略(energy management strategy, EMS)根据整车功率需求进行燃料电池和 动力电池输出功率的分配,既要满足车辆动力需求, 又要实时监控燃料电池和动力电池的状态以及考虑 这2个动力电源的效率和寿命等因素。因此,EMS 对燃料电池系统的耐久性和燃料经济性具有较大的 影响。针对FCV整车EMS问题,卢兰光等[3]分析对 比了恒压浮充策略、基于母线电压的MAP图策略、 基于 SOC (state of charge) 的修正策略以及基于 SOC和电机需求功率的模糊控制策略,其中后者具 有较好的鲁棒性。Feroldi等^[4]提出了基于需求功率 和SOC的查表法,简单有效,可输出稳定的燃料电 池功率。

与纯电动汽车相比,燃料电池汽车在重卡和远 程公交领域具有一定的经济性优势;重卡和远程公 交车需求功率较大(大于100kW),已有的、技术较为 成熟的单堆燃料电池系统(功率小于100kW)满足不

收稿日期:2020-08-25

第一作者:周 苏(1961一),男,教授,博士生导师,工学博士,主要研究方向为新型车辆动力系统、燃料电池系统建模、 仿真及控制。E-mail:suzhou@tongji.edu.cn



了这样的应用需求,多堆燃料电池(multi-stack fuel cell, MFC)系统是一种可能的解决方案。Herr等^[5]将预测和健康管理应用于MFC系统,预测其剩余使用寿命。Marx等^[6]基于3种典型工况对MFC的串联型和并联型2种结构进行了仿真比较,结果表明并联结构在耐久性和经济性2项指标上均优于串联型。Bernardinis等^[7]研究了由3个PEM燃料电堆组成的MFC系统,可根据电堆的健康状态SOH(state of health)独立控制每个电堆。Garcia等^[8]提出了一种基于MFC效率最优的功率分配算法,相比于单堆燃料电池,模块化的MFC系统可工作在更佳的区域且减少故障率。

燃料电池汽车能量管理策略的研究主要可归纳 为3类,即基于规则的策略、基于优化的策略和基于 智能控制的策略。MFC系统的研究主要集中于系 统结构、故障诊断与容错、降级工作模式和功率分 配,较少涉及基于车辆行驶工况的能量管理策略与 多堆协同控制。因此,本文提出了一种基于车辆行 驶工况实时识别的车用MFC系统EMS与多堆协同 控制方法,深入研究了燃料电池车两级EMS,针对 双堆燃料电池分配控制策略进行效率和寿命对比分 析,提出兼顾效率和寿命的优化目标函数。

1 燃料电池汽车整车仿真模型

采用的燃料电池整车仿真模型架构如图1所 示。驾驶员模型根据整车循环工况的目标车速和实 际车速的差值调整需求功率,EMS将需求功率分配 至MFC和动力电池2种能量源,最后2种能量源将 各自实际可提供的功率传递到车辆模型,车辆模型 输出实际车速,并将其反馈至驾驶员模型,从而构成 一个闭环的整车仿真模型。

2 包含MFC的燃料电池汽车二级能 量管理策略

图2以包含2个电堆构成的MFC为例,描述了 燃料电池汽车二级能量管理结构。第一级能量管理 策略(图中EMS1)首先根据驱动工况,计算功率需 求;然后,基于工况的实时识别结果,将总的功率需 求分配至MFC和动力电池。第二级能量管理策略 (图中EMS2)对分配至MFC的功率需求在多堆之 间进行二次分配,实时控制每个电堆的输出功率。



图1 整车仿真模型架构





图 2 包含MFC的燃料电池汽车二级能量管理结构 Fig. 2 Principle of multilevel energy management strategy

2.1 第一级能量管理与控制策略EMS1

EMS1采用基于工况识别的自适应功率跟随型 能量管理策略。EMS1的基本策略为功率跟随型控 制,增加了对实时工况的识别,基于识别结果实现燃 料电池汽车的驱动功率自适应分配。为此,针对每 种类型工况建立了参数优化的数学模型,并基于遗 传算法求解获得每种典型工况的最优EMS1能量管 理策略控制参数,用于对实时工况的功率分配自适 应调节。

2.1.1 车辆行驶工况识别

国内外已形成了多种类型的标准循环工况,如 日本 JP10-15 复合工况、US06 高速工况和欧洲 ECE15工况等。本文研究所用的工况数据库选择了 分别代表城市工况、市郊工况和高速公路工况的 NYCC工况、UDDS工况和HWFET工况,如图 3 所示。

选择复合等分法对3个典型工况进行运动学片 段划分。在构建典型工况数据库时,既要保证样本 有效又要样本数量尽可能多,因此,设定识别周期 ΔT=100s,更新周期Δω=3s。构建的工况数据库由 814个工况片段构成,可以从中提取工况特征,用于 建立相应的工况识别模型。

建立工况识别模型首先需要从工况数据库中提 取工况特征,原则是尽可能多地包含每个循环工况 的特征信息。但是,工况特征参数过多会导致计算 量增大,过少又会影响工况识别的准确度。初选10 个常用的特征参数,即平均车速、最高车速、平均加 速度、平均减速度、最大加速度、最大减速度、停车时

初选的10个特征参数之间存在相关性,如平均 车速和最高车速存在正相关的关系,加速时间比例、 减速时间比例和匀速时间比例的和为1。这不仅会 增加工况识别模型复杂度和计算时间,而且还会降 低识别准确度。因此,需要对上述典型工况数据进 行预处理。数据预处理步骤包含数据标准化和特征 参数降维。本文采用Z标准化(Z-score标准化,又称 0-1标准化或者标准差标准化)对基础样本集的数据 进行标准化处理,采用主成分分析(Principle Component Analysis, PCA)对特征参数进行降维处 理。如果PCA定义的累计贡献率达到85%以上,那 么降维后的数据足以表达降维前原始数据所包含的 信息^[9]。如图4所示,经PCA分析,前3个特征参数 的累计贡献率为88.69%,从而得到降维后的一个 814行乘以3列的数据矩阵X_{nea},用于训练工况识别 模型。

在车辆实际行驶过程中,工况识别模型需将当前的实际行驶工况识别为与典型工况数据库中最相似的一种类型,用于实现基于工况识别的自适应能量管理。本文选用极限学习机(extreme learning



machine, ELM)网络作为工况识别模型,其结构如 图5所示。输入层共3个节点(*k*=3),分别表示3个 主成分得分,隐含层节点数为*L*(需要自己设定),输 出层1个节点,表示工况类型编号(1、2、3)。

工况类型	片段	$\overline{v}/(\mathrm{km}\cdot\mathrm{h}^{-1})$	$v_{ m max}/$ $(m km{\cdot}h^{-1})$	$\overline{a_a}/$ (m •s $^{-2}$)	$\overline{a_{\rm d}}/$ (m •s ⁻²)	$a_{ m amax}/$ (m •s $^{-2}$)	$a_{dmax}/(m \cdot s^{-2})$	$P_{\rm s}$	P_{a}	$P_{\rm d}$	$P_{\rm c}$
	1	5.73	36.85	0.71	-0.59	2.17	-1.99	0.52	0.32	0.25	0.43
	2	6.57	36.85	0.69	-0.55	2.17	-1.99	0.49	0.33	0.27	0.40
NYCC	3	7.13	36.85	0.69	-0.65	2.17	-1.99	0.46	0.33	0.30	0.37
	4	7.42	36.85	0.69	-0.67	2.17	-1.99	0.44	0.34	0.30	0.36
	5	7.69	36.85	0.69	-0.69	2.17	-1.99	0.43	0.34	0.30	0.36
-	1	28.78	49.57	0.44	-0.28	1.32	-1.10	0.21	0.48	0.28	0.24
	2	30.26	49.73	0.42	-0.28	1.32	-1.10	0.18	0.51	0.28	0.21
UDDS	3	31.75	49.89	0.42	-0.27	1.32	-1.10	0.15	0.51	0.30	0.19
	4	33.19	49.89	0.41	-0.26	1.32	-1.10	0.12	0.53	0.31	0.16
	5	34.70	51.18	0.40	-0.26	1.32	-1.10	0.09	0.56	0.31	0.13
	1	59.77	77.57	0.30	-0.09	1.43	-0.20	0.03	0.77	0.13	0.10
HWFET	2	62.12	79.02	0.29	-0.09	1.43	-0.20	0.00	0.79	0.13	0.08
	3	64.25	79.18	0.25	-0.08	1.43	-0.20	0.00	0.76	0.14	0.10
	4	65.93	79.18	0.20	-0.08	0.98	-0.20	0.00	0.75	0.16	0.09
	5	67.25	79.50	0.16	-0.08	0.58	-0.20	0.00	0.75	0.16	0.09

表1 部分工况片段的特征参数 Tab.1 Characteristic parameters of some driving cycle segments



图4 PCA降维结果





图 5 ELM 算法网络结构 Fig. 5 Structure of ELM algorithmic network

2.1.2 功率跟随型能量管理策略

EMS1采用的功率跟随型控制策略是一种较为 简单的、基于规则的功率修正控制策略,主要包括燃 料电池开关控制子系统和基于 SOC 的功率修正子 系统两部分,前者根据当前的需求功率和动力电池 SOC 值,给出是否开启 MFC 系统的信号,后者调节 实际输出功率。图6 描述了本文采用的功率跟随型 控制策略控制逻辑。

2.1.3 基于遗传算法的控制策略参数优化

EMS1采用功率跟随型控制策略,其中有部分







参数值如动力电池 SOC 允许上下限和最大充电功 率、燃料电池输出功率变化的容许斜率等,需要根据 使用的动力电池、燃料电池以及工况特征予以优化 标定。优化这些待标定参数,可以保护燃料电池和 动力电池,提高使用寿命,增强耐久性。燃料电池系 统的经济性和耐久性与以上描述的控制策略参数值 相关,因此,需要针对每种典型工况分别确定各个最 优值^[10-12]。对功率跟随型控制策略中的5个关键参 数进行优化,如表2所示,*x*₁表示动力电池允许的 SOC 上限,*x*₂表示动力电池允许的SOC 下限,*x*₃表 示燃料电池给动力电池的充电功率(单位为W),*x*₄ 表示燃料电池输出功率最大上升斜率(单位为W· s⁻¹),*x*₅表示燃料电池输出功率最大下降斜率(单位 为W·s⁻¹),其中每个参数的允许上下限主要根据相 关参考文献和实际经验给出。

表 2 功率跟随型控制策略中的关键控制参数 Tab. 2 Key control parameters in power following control strategy

参数	x_1	x_2	x_3	x_4	x_5
允许下限	0.75	0.4	800	1 000	2 000
允许上限	0.90	0.6	2 000	2 500	3 500

表征燃料电池汽车动力系统燃料经济性的目标 函数*F*(*X*)(等效燃料消耗)为

$$F(X) = g_{\text{total}} + k_{\text{eq}}(S_{\text{init}} - S_{\text{end}}) \tag{1}$$

式中:X是由待优化变量组成的控制策略参数向量, gtotal为MFC消耗的总氢气量,keq表示将动力电池 SOC的变化转换为等效氢气消耗的转换因子,Smit、 Send分别为动力电池运行初始、结束时的SOC值。 遗传算法(Genetic Algorithm, GA)可用于求解复杂的非线性规划和优化问题,相比传统的梯度下降法, 可以搜索到更加准确的解空间^[13],并且具有较高的 鲁棒性和很好的收敛性。因此,采用GA算法对式 (1)进行求解,在满足表2的约束条件下,针对工况 数据库选择的3种典型工况,获得了对应的3组最优 控制参数Xooto

2.2 第二级能量管理与控制策略EMS2

EMS2对MFC中每个电堆的输出电功率进行 控制,在保证正常工作条件下尽可能地提高MFC的 整体效率和/或寿命。首先,仅考虑效率,对目前常 用的平均分配、逐级链式分配和效率最优的3种功 率控制策略进行分析和对比,其中重点研究效率最 优的分配控制策略,建立其效率优化模型,并进行求 解和仿真分析。然后,引入兼顾效率和寿命的目标 优化函数,研究权衡MFC效率和寿命因素的综合功

111

率最优分配。

2.2.1 功率平均分配策略

功率平均分配策略是一种简单的分配方法,将 需要MFC输出的功率平均分配给每个电堆,并同时 开启和关闭。每个电堆的实际输出功率可表示为

$$P_{f1} = P_{f2} = P_{fi} = \frac{P_{mfc}}{n}, i = 1, 2, \cdots, n$$
 (2)

式中: P_f表示第 i 电堆实际输出的功率, P_{mf}表示 EMS1分配给MFC的总需求功率。如果MFC包含 双堆, 那么每个电堆的输出功率可表示为

$$P_{f1} = P_{f2} = \frac{P_{mfc}}{2}$$
 (3)

2.2.2 功率逐级链式分配策略

功率逐级链式分配策略的原则是尽量开启最少数量的电堆,每个电堆有其对应的最大可输出功率, 当前一个电堆已经达到其最大可输出功率后,再开 启下一个电堆,实现逐级的开启和关闭电堆,开启的 电堆个数取决于*P*mc的大小。双堆MFC在逐级链式 分配策略下的效率η可表示为

$$\eta = \frac{P_{f1} + P_{f2}}{\frac{P_{f1}}{\eta_{f1}} + \frac{P_{f2}}{\eta_{f2}}}$$
(4)

2.2.3 效率最优的功率分配策略

效率最优的分配控制策略是在离线条件下针对 已知的应用场景或MFC需求功率工况{ $P_{mfc}(t), t = t_{1}, t_{1} + 1, \dots, t_{E} - 1, t_{E}$ },寻找一组最优的MFC中各 电堆功率分配方案,使得MFC总效率最大,从而降 低氢耗,提高经济性。约束条件共3个,即①分别是 所有电堆输出功率之和等于 P_{mfc} ;②每个电堆输出功 率不能大于其最大可输出功率;③每个电堆输出功 率对应的效率曲线。上述优化问题可用如下数学公 式描述:

$$\begin{cases} \max \eta = \frac{1}{t_{\rm E} - t_{\rm I}} \int_{t_{\rm I}}^{t_{\rm E}} \frac{P_{f1} + P_{f2} + \dots + P_{fn}}{\eta_{f1}} dt \\ \text{s.t. 1} \sum_{i=1}^{n} P_{fi}(t) = P_{\rm mfc}(t) \\ 2)0 \leqslant P_{fi} \leqslant P_{fi\max}, i = 1, 2, \dots n \\ 3)\eta_{fi}, i = 1, 2, \dots n \end{cases}$$
(5)

式中, η 为MFC总效率,n代表电堆的个数($n \ge 2$), P_{f_i} 、 P_{fimax} 分别表示第i个电堆的输出功率、最大输出 功率, η_i 表示第i个电堆输出功率为 P_i 时的效率。

针对双堆MFC系统,n取2即可。针对该类型的非线性规划问题,选用专业优化软件Lingo进行求解。由于max $\{P_{mfc}(t)\}=30kW,MFC需求功率工况$

 $\{0 \leq P_{mfc}(t) \leq 30, t = t_1, t_1 + 1, \dots, t_E - 1, t_E\},$ 取步长为0.1kW,可获得已知的MFC需求功率工况下的最优功率分配方案及其对应的最大效率。

2.2.4 考虑寿命因素的第二级能量管理策略 EMS2

上述EMS2没有考虑寿命因素,但是,在电堆实际使用过程中无法避免性能衰减和剩余使用寿命 (remaining useful life, RUL)降低的情况。电堆的使用寿命不仅取决于它当下和以前的输出功率,还受到其制造工艺、工作环境和操作条件等因素的影响, 是一个非常复杂且与多因素关联的问题,目前还没有一种模型或方法能够准确描述寿命衰减和老化的过程。

文献[5]提出了一种用于描述燃料电池的剩余 使用寿命与输出功率之间关系的简化模型,如图7 所示。该简化模型与输出功率和效率关系类似,当 电堆的输出功率处于中间某个区域时,RUL达到最 大值,该区间称为最佳寿命工作区间;当输出功率不 在最佳寿命工作区间,都会导致RUL下降。RUL曲 线的形状由每个电堆自身的特性决定。





Fig. 7 Approximate relation curve between RUL and output power

前文优化模型中目标函数仅包含系统总效率, 研究的是效率最优的分配控制策略。基于以上 RUL模型,将影响电堆的寿命因素加入到目标函 数,则可以实现权衡系统效率和寿命后的综合最优 分配。在式(5)中,将目标函数修改为

 $\max(k_{\eta} \times \eta + k_{T} \times T_{RUL}), k_{\eta} + k_{T} = 1$ (6) 式中第一项为效率因素,其中 k_{η} 为效率因素的权重, 第二项为寿命因素,其中 k_{T} 为寿命因素的权重, T_{RUL} 为系统平均剩余使用寿命,其定义如下:

$$T_{\text{RUL}} = \frac{1}{t_{\text{E}} - t_{\text{I}}} \int_{t_{1}}^{t_{\text{E}}} \frac{L_{f1} + L_{f2} + \dots + L_{fn}}{x_{1} + x_{2} + \dots + x_{n}} dt \quad (7)$$

在式(5)中,约束条件(3)增加

$$L_{fi} = \begin{cases} g_i(P_{fi}) \in [0, 1], P_{fi} > 0 \\ 0, P_{fi} = 0 \end{cases}$$
(8)

$$x_i = \begin{cases} 1, \ P_{fi} > 0\\ 0, \ P_{fi} = 0 \end{cases}$$
(9)

式中,*L_{fi}*表示第*i*个电堆的剩余使用寿命,是一个量 纲一化的量,表示剩余寿命的比例,*g_i*(*P_{fi}*)表示第*i*个 电堆输出功率与剩余使用寿命的函数关系,*x_i*表示 第*i*个电堆是否开启。

引入兼顾效率和寿命的目标优化函数(6),采用 前面介绍的优化数值求解方法,可获得权衡MFC效 率和寿命因素的综合功率最优分配。

3 仿真结果与对比分析

3.1 第一级能量管理与控制策略仿真对比分析

基于图1所示的仿真系统,仿真分析是将所有 功能模块集成后的完整仿真分析和对比过程。为体 现工况识别模块对EMS1中控制参数的自适应调 整,仿真所用的工况是将NYCC、UDDS和HWFET 按顺序连接后组成的一个复合工况。该工况持续时 间为2734s,模拟从拥堵的城市开始,中途经过市 郊,最后驶上高速工况的一个完整行驶过程,全程共 30.4 km。仿真初始SOC值设为0.7,步长设置为 0.1 s。

3.1.1 工况跟随性

车辆动力响应好坏可通过车辆实际行驶速度与 工况目标车速之间的差异来体现,图8给出了仿真 的实际车速和目标车速。从图中可看出工况跟随性 较好,但局部放大图显示,部分区间的实际车速和目 标车速间存在大约1km·h⁻¹的偏差。总体来说,整车 仿真模型满足了车辆动力性的需求,实际车速可以 很好跟随目标车速。





3.1.2 动力电池系统

SOC 是动力电池重要的一个状态,其过高或过低都会对动力电池造成损害,因此必须控制 SOC 在合理范围,即 EMS1 中定义的 SOC 允许上下限。仿真过程中 SOC 变化曲线如图 9 所示,初始 SOC 值设为 0.7,行驶在城市道路工况区间(0至750s),需求功率变化频繁且较为激烈,燃料电池系统动态响应较差,这部分需求功率主要由动力电池提供因此,SOC 一直呈现下降的趋势。城市道路工况结束后,SOC 维持在 0.6 左右,仅呈小幅波动,EMS1 可以有效地将 SOC 维持在其合理的范围。



3.1.3 工况识别结果

针对仿真的复合工况,工况识别结果如图10所示。从图中可以看出,2种工况连接处因工况特征不明显,容易发生错误识别的情况,但整个仿真过程的工况类型识别准确率为87.49%,达到工况识别的目的。





3.1.4 工况仿真对比分析

NYCC工况下各控制参数 (x_1, \dots, x_5) 、氢燃料消 耗 $(g_{total,g})$ 、动力电池SOC的变化 (D_{soc}) 和等效燃料 消耗 $(g_{eq,g})$ 优化前后的值见表3。参数优化后,实际 氢耗 (g_{total}) 增加了0.83g,动力电池SOC的变化 $(D_{soc})减小了0.01$,相应地等效燃料消耗 (g_{eq}) 从 12.55g减少到12.35g,整个燃料电池系统的燃料经 济性提高了1.54%。

表3 NYCC工况下优化前后参数比较

Tab. 3 Comparison of parameter optimization in NYCC

参数	x_1	\mathbf{X}_2	x_3	x_4	x_5	$g_{ m total}$	$D_{\rm SOC}$	$g_{ m eq}$
优化前	0.80	0.40	800	1000	2 000	4.58	0.06	12.55
优化后	0.80	0.46	2 000	1 291	2474	5.42	0.05	12.35

UDDS工况下优化前的控制策略参数 (x_1, \dots, x_5) 与NYCC工况一致,各优化参数、氢燃料消耗 $(g_{total})、动力电池SOC的变化<math>(D_{soc})$ 和等效燃料消耗 $(g_{eq})优化前后的比较见表4。从表中可看出,参数优$ $化后氢耗<math>(g_{total})$ 增加了 5.42g,但是由于动力电池 SOC的变化 $(D_{soc})减小了0.08$,从而将等效燃料消 耗 (g_{eq}) 从58.07g减少至 54.13g,燃料经济性提高了 6.78%。

表4 UDDS工况下优化前后参数比较 Tab.4 Comparison of parameter optimization in UDDS

参数	x_1	x_2	x_3	x_4	x_5	$g_{ m total}$	$D_{\rm SOC}$	$g_{ m eq}$
优化前	0.80	0.40	$1\ 000$	2 000	-3000	44.65	0.11	58.07
优化后	0.83	0.59	1660	2454	-2041	50.70	0.03	54.13

HWFET 工况下参数优化前后的各参数和指标的对比见表 5。参数优化后氢耗(g_{total})虽然增加了 15.33g,但动力电池 SOC 的变化(D_{soc})从 0.24 减小 到 0.07,等效燃料消耗(g_{eq})从 77.48g减少到 72.17g,燃料经济性提高了 6.85%。

表5 HWFET工况下优化前后参数比较

Tab. 5 Comparison of parameter optimization in HWFET

参数	x_1	x_2	x_3	x_4	x_5	$g_{ m total}$	D_{SOC}	$g_{ m eq}$
优化前	0.80	0.40	1000	2000	-3000	47.53	0.24	77.48
优化后	0.82	0.59	1 942	2 294	-2148	62.87	0.07	72.17

基于GA算法,对EMS1中5个控制参数进行优化,获得了3种典型工况的最优参数值,通过对参数 优化前后的EMS1的效果比较,发现NYCC工况、 UDDS工况和HEFET工况下等效燃料经济性分别 提高了1.54%、6.78%和6.85%。

3.2 第二级能量管理效率仿真对比分析

3.2.1 3种功率分配策略对比

为了直观体现2.2节介绍的3种功率分配策略的特点,图11给出了30kW双堆MFC系统EMS2实施相应功率分配策略的系统效率曲线。图中效率最优策略和逐级链式策略下的系统效率曲线在Pmfc为10.375 kW和15.000 kW处分别出现拐点。前者拐

点左侧区域内2种功率分配策略下的系统效率相同,且都高于平均分配策略下的系统效率。采用平均分配策略,MFC系统效率曲线与一个单堆燃料电池系统的相同,体现不出MFC的优势。拐点10.375 kW右侧区域内效率最优分配与平均分配策略下的系统效率相同,且都高于逐级链式分配策略下的系统效率相同,且都高于逐级链式分配策略下的系统效率。逐级链式分配策略下的系统效率在其拐点15 kW达到一个极小值,且在左右邻近区域效率都较低。逐级链式分配策略下需求功率较小对应的MFC系统效率较高,效率最优分配策略下整个需求功率区间都可保持较高的效率,扩大了燃料电池系统的高效工作范围。综上,EMS2采用效率最优功率分配策略,有利于MFC工作在高效率区间,提高FCV燃料经济性。





Fig. 11 Efficiency curves of MFC system based on EMS2 three kinds of power allocation strategies

3.2.2 单堆系统与双堆MFC系统效率对比

单堆系统和双堆MFC系统在输出相同总功率 情况下的累计氢耗曲线如图12所示,其中双堆MFC 系统的累计氢耗在整个仿真过程中都低于单堆系 统,且随着仿真时间的推移,两者的累计氢耗差异逐 步增大。仿真结束时单堆系统总氢耗为123.33g,双 堆MFC系统总氢耗为117.92g,后者较前者燃料经 济性提高了4.39%。

3.2.3 考虑电堆寿命的仿真对比

30kW 双堆 MFC 中假设 2 个电堆的 RUL 曲线 不同, 如图 13 所示。

电堆一的RUL曲线较电堆二低,两者的RUL 曲线分别为

 $g_1 = -0.0005p^3 + 0.0001p^2 + 0.1139p + 0.1644$ (10)



图 12 2 种燃料电池系统累计氢耗对比

Fig. 12 Comparison of cumulative hydrogen consumption of two fuel cell systems



图 13 2个 15 kW 电堆的输出功率-RUL 曲线



$$g_2 = -0.000 \, 6p^3 + 0.000 \, 8p^2 + 0.116 \, 0p + 0.2155$$
(11)





根据式(6),得到不同寿命因素权重 k_T下兼顾效 率和寿命的最优目标优化函数曲线,如图14所示。 图中各最优目标函数优化曲线有2个交点分别位于 P_{mfc} =3.1kW和 P_{mfc} =26.0kW处。当需求功率位于 2个交点的功率值时,最优目标函数值与寿命影响因 子无关,当需求功率在交点1左侧或者交点2右侧 时,最优目标函数值随着 $k_{\rm T}$ 增大而减小,当需求功率 位于交点1和交点2中间区域时,最优目标函数值随 着 $k_{\rm T}$ 增大而增大。综上,从最优目标函数值大小可 以看出,系统的最佳工作区间在交点1和交点2之 间,且 $k_{\rm T}$ 越大,则系统最优目标函数值越大。

4 结论

以车用多堆燃料电池系统为研究对象,对其能 量管理与控制策略展开研究。提出了多堆燃料电池 系统的二级能量管理概念,第一级能量管理EMS1 基于工况识别模型识别整车工况,实现在燃料电池 电源和动力电池电源之间的自适应功率分配,仿真 结果可节省燃料约1.54%,具有改善燃料经济性的 潜力;第二级能量管理EMS2引入了兼顾效率和寿 命的目标优化函数,在多堆内分配每个电堆的实时 输出功率。以一个30kW双堆MFC系统为例,进行 了仿真研究,研究结果表明,MFC系统相比于传统 单堆燃料电池系统,既具有提高系统燃料经济性也 具有提高系统寿命性能的潜力。

作者贡献申明:

周 苏:主要贡献为论文指导。 王克勇:主要贡献为论文撰写。 文泽军:主要贡献为论文撰写相关支持。 张 岗:主要贡献为论文撰写相关支持。

参考文献:

- 周苏,纪光霁,马天才,等.车用质子交换膜燃料电池系统技术现状[J].汽车工程,2009,31(6):489.
 ZHOU Su, JI Guangji, MA Tiancai, *et al.* The state of the art of PEMFC for automotive application [J]. Automotive Engineering, 2009,31(6):489.
- ZHANG C, LIU Z, ZHOU W, et al. Dynamic performance of a high-temperature PEM fuel cell - An experimental study[J]. Energy, 2015,90:1949.
- [3] 卢兰光,何彬,欧阳明高.燃料电池城市客车能量分配算法研 究[J].机械工程学报,2005(12):8.

LU Languang, HE Bin, Ouyang Minggao. Energy management strategies for fuel cell hybrid electric vehicle [J]. Chinese Journal of Mechanical Engineering, 2005(12):8.

- [4] FEROLDI D, SERRA M, RIERA J. Energy management strategies based on efficiency map for fuel cell hybrid vehicles[J]. Journal of Power Sources, 2009, 190(2):387.
- [5] HERR N, NICOD J-M , VARNIER C, et al. Decision process to manage useful life of multi-stacks fuel cell systems under service constraint [J]. Renewable Energy, 2017, 105:590.
- [6] MARX N, CARDOZO J, BOULON L, et al. Comparison of the series and parallel architectures for hybrid multi-stack fuel cell - battery systems [C]//2015 IEEE Vehicle Power and Propulsion Conference (VPPC). [s.l.]:IEEE, 2015:19-22.
- [7] BERNARDINIS A D, FRAPPE E, BETHOUX O, et al. Electrical architecture for high power segmented PEM fuel cell in vehicle application [C]//2012 First International Conference on Renewable Energies and Vehicular Technology. Nabeul: IEEE,2012:26-28.
- [8] GARCIA J E, HERRERA D F, BOULON L, et al. Power sharing for efficiency optimization into a multi fuel cell system [C]//2014 IEEE 23rd International Symposium on Industrial

Electronics (ISIE). Istanbul: IEEE, 2014:1-4.

- [9] XIE H, TIAN G, CHEN H, et al. A distribution densitybased methodology for driving data cluster analysis: A case study for an extended-range electric city bus [J]. Pattern Recognition, 2018,73:131.
- [10] ZHOU S, WEN Z, ZHI X, et al. Genetic algorithm-based parameter optimization of energy management strategy and its analysis for fuel cell hybrid electric vehicles [C]//SAE International: Detroit:SAE,2019:2019-01-0358.
- [11] WU J, ZHANG C H, CUI N X. PSO algorithm-based parameter optimization for HEV powertrain and its control strategy [J]. International Journal of Automotive Technology, 2008,9(1):53.
- [12] LI J, JIN X, XIONG R. Multi-objective optimization study of energy management strategy and economic analysis for a rangeextended electric bus[J]. Applied Energy, 2017, 194:798.
- [13] TIE S F, TAN C W. A review of energy sources and energy management system in electric vehicles [J]. Renewable and Sustainable Energy Reviews, 2013,20:82.
- [70] 马险峰.地下结构的震害研究[D].上海:同济大学,2000.
 MA Xianfeng. Seismic Damage Research of Underground Structures [D]. Shanghai: Tongji University, 2000.
- [71] 李彬.地铁地下结构抗震理论分析与应用研究[D].北京:清 华大学,2005.
 LI Bin. Theoretical analysis of seismic response of underground subway structures and its application[D]. Beijing: Tsinghua University, 2005.
- [72] 王文晖.地下结构实用抗震分析方法及性能指标研究[D].北京:清华大学,2013.
 WANG Wenhui. Research on practical seismic analysis methods and performance index of underground structures[D]. Beijing: Tsinghua University, 2013.
- [73] DE SILVA F, FABOZZI S, NIKITAS N, et al. Seismic vulnerability of circular tunnels in sand [J]. Géotechnique, 2020; 35: 1.DOI: 10.1680/jgeot.19.SiP.024.
- [74] HU X, ZHOU Z, CHEN H, et al. Seismic fragility analysis of tunnels with different buried depths in a soft soil [J]. Sustainability, 2020, 12(3): 892.
- [75] FABOZZI S, BILOTTA E, LANZANO G. A numerical study on seismic vulnerability of tunnel linings [C]//

Proceedings of 3rd International Conference on Performancebased Design in Earthquake. Vancouver : [S.I.] :2017: 16-19.

- [76] PADGETT J E, NIELSON B G, DESROCHES R. Selection of optimal intensity measures in probabilistic seismic demand models of highway bridge portfolios [J]. Earthquake Engineering & Structural Dynamics, 37(5):711.
- [77] SHOME N, CORNELL C A. Probabilistic seismic demand analysis of nonlinear structures [R]. Stanford: Stanford University, 1999.
- [78] CORNELL C A, JALAYER F, HAMBURGER R O, et al. Probabilistic basis for 2000 SAC federal emergency management agency steel moment frame guidelines [J]. Journal of Structural Engineering, 128(4):526.
- [79] 吴文朋.考虑不确定性的钢筋混凝土桥梁地震易损性研究
 [D].长沙:湖南大学, 2015.
 WU Wenpeng. Seismic fragility of reinforced concrete bridges with consideration of various sources of uncertainty [D]. Changsha: Hunan University, 2015.
- [80] WEN Y K, ELLINGWOOD B R, Veneziano D, et al. Uncertainty modeling in earthquake engineering [R]. Urbana: University of Illinois, 2003.