DOI:10.12158/j.2096-3203.2022.05.016

# 基于模糊单神经元 PI 的微电网频率自适应控制

卢开诚<sup>1,2</sup>,刘铠诚<sup>2</sup>,董树锋<sup>1</sup>

(1. 浙江大学电气工程学院,浙江杭州 310027;

2. 电网安全与节能国家重点实验室(中国电力科学研究院有限公司),北京100089)

摘 要:在采用下垂控制策略的传统微电网中存在母线频率随负载增大而下降的问题,为确保母线频率不偏移标 准频率,需要采取频率恢复控制策略。目前实现频率恢复的常用方法是基于比例-积分(PI)的控制策略。由于微 电网网络结构和系统参数存在变化,PI控制可能无法满足频率控制快速响应、恢复的需求。为解决该问题,文中提 出在第二层控制微电网中央控制器中使用单神经元自适应 PI 控制算法作为频率恢复算法,实现频率无差控制。 为进一步增强系统的鲁棒性、加快频率的恢复,使用模糊控制器对单神经元 PI 控制器的神经元比例系数进行在线 优化,并通过仿真与固定神经元比例系数的单神经元自适应 PI 控制进行对比,证明了所提改进控制策略可改善频 率恢复控制的暂态性能,加快微电网的频率恢复。

关键词:微电网;下垂控制;分层控制;模糊控制;神经网络;比例-积分(PI)控制 文献标志码:A

中图分类号:TM762

文章编号:2096-3203(2022)05-0131-09

### 0 引言

目前可再生能源发电和调控技术逐步成熟,基 于分布式发电的微电网技术也随之快速发展<sup>[1]</sup>。 由于可再生能源发电存在不确定性[2],微电网需要 配合储能系统消纳可再生能源发电带来的净负荷 波动,并设计对应的控制策略,才能使微电网提供 频率稳定的电能。而传统分布式电源控制采用的 下垂控制技术无法在系统净负载变化的同时维持 系统频率恒定,因此常采用分层控制结构的微电网 满足频率控制的要求<sup>[3-4]</sup>。

下垂控制是目前关注度较高的一种对等控制 策略<sup>[5-12]</sup>,常作为分层控制中的第一层控制策略使 用。在下垂控制中,微源逆变器的频率、电压分别 与微电源输出的有功功率、无功功率成线性关系。 当微电网净负载过大时,频率或电压的下降会超出 微电网的允许范围,此时需要使用第二层控制使微 电网的频率和电压快速恢复到允许范围内<sup>[13]</sup>。比 例-积分-微分(proportional integral derivative, PID)控 制具有原理简单、可靠性高、便于调整等特点,因此 被广泛使用于工程中的频率控制。

文献[5]采用传统比例-积分(proportional integral,PI)控制,输入量为参考量与实际量的差值,通 过比例积分计算得到校正量,并叠加到参考量上, 但 PI 控制器参数固定,缺少在线自适应调节的能 力,在微电网网络结构或者参数发生改变的情况下

收稿日期:2022-04-14;修回日期:2022-07-23 基金项目:国家自然科学基金资助项目(52077193) 控制效果存在进一步优化的空间。为解决 PI 控制 器参数适应性的问题, 文献 [6] 提出了一种自适应 PI 控制器的直流微电网电压控制策略,根据直流母 线电压误差的绝对值调节 PI 系数,实现最小化电压 波动和电网电流谐波,但调节方法主观性较强,无 法确保所得参数的最优性。目前不少研究者将智 能算法与 PI 控制器结合,实现 PI 参数的自适应调 节。文献「7]提出了使用模糊控制器和分数阶 PID 控制结合的方式,将模糊控制器的5个输出作为 PID 控制器参数的修正量,使 PID 控制器具有在线 自适应调节的能力,且具备更优越的动态特性和鲁 棒性能;文献[8-9]在 PI 控制器的基础上采用模 糊推理方法整定 PI 参数,改善了动态响应,但多个 模糊变量涉及更多隶属度函数的设计,且需要制定 复杂的模糊规则表,难以产生针对各种微电网场景 的通用控制方法。文献[10]提出了一种基于神经 元自适应 PI 算法的微电网改进型主从控制策略,无 须设计复杂的参数修正规则即可实现自适应调节, 且证明了系统的稳定性。

文中将单神经元自适应 PI 控制算法作为微电 网频率二次控制算法,使用模糊逻辑调整神经元比 例系数,在线运行时能根据当前微电网的状态主动 调节 PI 控制器参数,实现频率无偏差控制,并进行 在线控制参数自适应优化,达到较好的控制效果。 相比于上述已有的基于智能算法的 PI 控制,文中采 用模糊控制自适应调节单一参数,规则设计更简 单,计算调节更快,满足毫秒级的微电网频率控制 需求,更适合运行于硬件受限的控制器环境中。

### 1 微电网频率恢复原理

### 1.1 下垂控制的原理及局限

下垂控制<sup>[12]</sup>是微电网对等控制的一种,主要目的是在微源逆变器之间实现功率的合理分配。下 垂控制的表达式为:

$$\begin{cases} \omega = \omega^* - m_p (P^* - P) \\ E = E^* - n_q (Q^* - Q) \end{cases}$$
(1)

式中: $\omega^*$ 为下垂控制器的参考频率; $E^*$ 为下垂控制器的参考电压; $P^*$ 为参考有功功率; $Q^*$ 为参考无功功率; $m_p$ , $n_q$ 分别为下垂控制器的有功-频率下垂系数和无功-电压下垂系数; $\omega$ , P, E, Q分别为微电源输出的频率、有功功率、电压和无功功率。

传统下垂控制在没有第二层控制参与的情况 下,随着净负载增大频率会逐渐下降,进而偏移标 准频率,这对微电网设备的安全和电能质量都会产 生影响。为实现系统的频率无差控制,文中使用单 神经元自适应 PI 控制来调节 PI 参数,并利用模糊 逻辑在线调整其神经元比例系数。文中算法不仅 具有神经元自适应的特点,还能根据微电网的状态 实时调整参数的变动速率,提高系统经历冲击后重 新达到稳定点的速度,在一定程度上克服了由微电 网的非线性和不确定性带来的缺陷。

### 1.2 第二层频率恢复控制的原理

如式(1)所示,在下垂控制下,输出频率主要与 有功功率、所设定的参考功率、参考频率以及下垂 系数相关。目前的研究通常从修改参考值 $\omega^*$ ,  $P^{*[14]}$ 和修改下垂系数 $m_p^{[15]}$ 两方面实现频率恢复 控制。

图1展示了通过修改下垂控制参考值实现微电 网二次控制的原理。当接入的负载或可再生能源 发电量下降时,系统净负荷上升,逆变器的工作点 随着发出功率的升高,在有功-频率下垂特性曲线上 向右移动,进而使频率下降。当扰动特别剧烈时, 所产生的频率偏差会超出微电网允许范围。文中 通过微电网中央控制器(microgrid central controller, MGCC)采集逆变器输出节点的频率值和有功功率, 经过 MGCC 内部的单神经元 PI 控制得到参考频率 的校正量,并将其累加到参考频率上<sup>[5]</sup>,调节下垂 特性,使频率恢复到微电网运行时允许的频率范围 内。以图 1(a)为例,假设微电网工作时的参考有功 功率为P\*,此时微电网逆变器输出的电压频率为  $\omega^*$ 。当逆变器出力增加  $P_{\rm L}$ 后,按照下垂特性曲线 频率将下降为 $\omega_1$ ,这时在下垂控制器的参考值 $\omega^*$ 上增加 MGCC 中由控制算法计算出的校正量  $\Delta \omega$ ,

加入校正量之后的下垂特性曲线相比原始特性曲 线会上移。在频率恢复控制的过程中不断调整校 正量的大小,最终结果如图 1(a)中的蓝色虚线所 示,下降后的频率恢复至参考值。当*P*,*Q* 完全解耦 时,无功-电压下垂特性也可以使用这样的方法调 节,如图 1(b)所示。



图 1 MGCC 对逆变器下垂特性的调节 Fig.1 Modification of invert's droop characteristic by MGCC

### 2 单神经元自适应 PI 控制

#### 2.1 控制系统设计

在工业控制中,由于控制方式直观、鲁棒性好 等优点,PID 控制是最常见的控制手段<sup>[15]</sup>。但由于 微电网存在难以注入附加扰动等限制,PID 控制器 的参数可能无法整定达到最优的状态。另外 PID 控制参数固定,而微电网中往往存在时变性和非线 性的负载,随着微电网条件变化,传统 PID 控制方 法可能无法保证控制参数的最优性。

研究者们注意到人工神经网络的自适应特征<sup>[16-17]</sup>能为 PID 参数自适应优化提供实现的途径,因此提出了将神经网络和 PID 控制器结合起来的方法。目前常见的基于多层神经网络控制的计算量较大,且对硬件的计算性能要求较高,难以满足微电网控制的实时性要求,显然不适用于微电网频率控制这种时间尺度短、控制器硬件性能(比如用嵌入式设备作为 MGCC)可能受限的场景,因此文中使用单个神经元的控制方式解决上述问题。

传统 PID 控制的时域表达式为:

$$u(t) = k_{\rm p} \left( e(t) + \frac{1}{T_{\rm i}} \int e(t) \,\mathrm{d}t + T_{\rm d} \,\frac{\mathrm{d}e(t)}{\mathrm{d}t} \right) \quad (2)$$

式中:k<sub>p</sub>为控制器的比例系数;T<sub>i</sub>,T<sub>d</sub>分别为积分时间常数和微分时间常数;e(t)为微电网标准频率(一

般设为 50 Hz) 与逆变器输出频率之差; u(t) 为控制器的控制量输出,即下垂控制参考频率的校正量。 在数字控制器中, 当采样周期 T<sub>s</sub>较短时, 式(2)转变为增量式 PID 控制器的离散方程:

$$\Delta u(t) = k_{\rm p} \left( \Delta e(t) + \frac{T_{\rm s}}{T_{\rm i}} e(t) + \frac{T_{\rm d}}{T_{\rm s}} \Delta^2 e(t) \right) = k_{\rm p} \Delta e(t) + k_{\rm i} e(t) + k_{\rm d} \Delta^2 e(t)$$
(3)

式中: $k_i$ , $k_d$ 分别为控制器的积分、微分系数; $\Delta$ 为差分; $\Delta^2$ 为差分的平方。

在传统 PID 控制的基础上,结合单神经元在线 调整控制参数的特性,形成具有自适应调节能力的 单神经元 PID 控制器。其系统框图主要包含转换 器、神经元和累加器,如图 2 所示,Z<sup>-1</sup>为单位延迟环 节。其中转换器的作用是将采集到的实际值转换 为需要的差分量,神经元通过权重进行增量式 PID 控制计算,累加器输出控制量。



### 图 2 单神经元自适应 PID 控制系统 Fig.2 Single neuron adaptive PID controller system

假设微电网设定频率为*f*<sub>i</sub>,逆变器输出端频率 为*f*,输入转换器计算后得到控制所需的状态量 *x*<sub>i</sub>

$$(i=1,2,3), \ddagger \oplus :$$

$$\begin{cases} x_1(t) = e(t) = f_r - f(t) \\ x_2(t) = \Delta e(t) = e(t) - e(t-1) \\ x_3(t) = \Delta^2 e(t) = e(t) - 2e(t-1) + e(t-2) \end{cases}$$
(4)

选取性能指标为 $z(t) = e(t); w_i(t)(i=1,2,3)$ 为 $x_i(t)$ 在求和中的权重。在离散控制系统中,根据 式(3)控制器最终产生的控制信号为:

$$u(k) = u(k-1) + K \sum_{i=1}^{3} w_i(k) x_i(k)$$
 (5)

式中:K为神经元比例系数,K>0;k为迭代次数。

### 2.2 权重学习方法

文中对权重  $w_i(k)$  (i=1,2,3)的调整采用有监督的 Hebb 学习规则,即:

$$\begin{cases} w_i(k+1) = (1-c)w_i(k) + \eta p_i(k) \\ p_i(k) = z(k)u(k)x_i(k) \end{cases}$$
(6)

式中: $p_i$ 为在控制过程中衰减的变量,当频率与参考 值相等时 $p_i = 0$ ,被称为递进信号; $\eta$ 为学习速率;c为表示权重惯性的常数;z(k)为性能指标,此处选 取  $z(k) = x_1(k)$ 。为保证上述学习算法的收敛性,对权重  $w_i(k)$ 进行规范化处理:

$$\begin{cases} w'_{i}(k) = w_{i}(k) / \sum_{j=1}^{3} |w_{j}(k)| \\ u(k) = u(k-1) + K \sum_{i=1}^{3} w'_{i}(k) x_{i}(k) \end{cases}$$
(7)

式中: $w'_i(k)$ 为规范化处理过后的权重。根据文献 [18—19],通常认为 $w_i(k)$ 的在线调节主要与实时 频率偏差e(t)和偏差的差分量 $\Delta e(t)$ 有关系,离散 采样结果分别为e(k)和 $\Delta e(k)$ ,因此将式(6)递进 信号表达式中的 $x_i(k)$ 替换为 $x_1(k)+x_2(k)$ ,以实现 进一步的简化。

$$\begin{cases} w_{1}(k+1) = w_{1}(k) + \eta_{i}e(k)u(k)(x_{1}(k) + x_{2}(k)) \\ w_{2}(k+1) = w_{2}(k) + \eta_{p}e(k)u(k)(x_{1}(k) + x_{2}(k)) \\ w_{3}(k+1) = w_{3}(k) + \eta_{d}e(k)u(k)(x_{1}(k) + x_{2}(k)) \end{cases}$$
(8)

式中: $\eta_i$ , $\eta_p$ , $\eta_d$ 分别为积分、比例和微分系数的学习 速率。

在电力系统领域考虑到工业运用的要求,由于 存在噪声,通常不使用微分运算,而使用 PI 控制,文 中设计的控制系统中将微分系数的权重和学习速 率均设置为0,即消除微分对输出控制量的影响。

### 3 基于模糊逻辑的神经元比例系数优化

#### 3.1 神经元比例系数的作用

从式(5)、式(6)中看出,该神经元 PI 控制系统 中实际的 PI 参数为:

$$\begin{cases} k_{i} = Kw_{1}(k) / \sum_{i=1}^{3} |w_{i}(k)| \\ k_{p} = Kw_{2}(k) / \sum_{i=1}^{3} |w_{i}(k)| \end{cases}$$
(9)

神经元比例系数 K 通常被认为是神经元 PI 控 制器中最敏感的参数<sup>[20-23]</sup>。由式(9)可见, K 能直 接影响控制器的积分系数和比例系数, 从而影响控 制器的控制效果。不难发现, K 取值过大可能导致 超调增大甚至失控; K 取值过小会导致被控对象跟 随的速率下降。K 的不同取值体现了 PI 控制参数 变化的特性, 直接影响到控制效果, 因此为进一步 实现参数优化可从选取合适的 K 值入手, 且根据被 控对象的状态实时调节控制速率。

#### 3.2 模糊控制

模糊控制策略在一定程度上能克服被控系统的非线性和不确定性<sup>[22]</sup>,文中使用模糊控制器<sup>[23]</sup> 来实现*K*值的在线调整。模糊控制策略输入为参 考频率与逆变器输出端频率的偏差*e*和偏差的差分 量 $\Delta e$ ,输出为K值。

模糊控制器由隶属度函数和模糊规则表构成, 隶属度函数用以描述变量对模糊集的隶属关系,模 糊规则表则是进行模糊推理和控制的基础。隶属 度函数的确定具有一定的主观性,事实上不存在一 个统一的用来确定隶属度函数的方法,通常隶属度 函数的确定需要把握几个原则:符合实际、单峰性、 不存在重合的极大值点、论域内任意一点至多处于 2个不为0的模糊子集的隶属度函数中等等。根据 微电网正常运行时对频率的要求(±0.5 Hz)以及仿 真结果调整隶属度函数,最终确定 e,Δe,K 的隶属 度函数具体形状和参数。文中采用三角形隶属度 函数,如图 3—图5 所示。



Fig.5 Membership function of variable K

当频率出现较大偏差且增量较大时,适当提高 神经元比例系数 K,能快速达到稳定状态;当频率出 现较小偏差且增量较小时,适当降低神经元比例系 数 K,维持系统稳定。按照此逻辑确定模糊规则表, 如表 1 所示,其中 NB、NS、ZO、PS、PB 为模糊集合的 标识,用来表征变量的隶属度关系,分别表示负大、 负小、零、正小、正大。

### 表 1 模糊控制器中采用的模糊规则表

Table 1 Fuzzy control-rule table of

the	proposed	tuzzy	controlle	r
-----	----------	-------	-----------	---

e			$\Delta e$		
	NB	NS	ZO	$\mathbf{PS}$	РВ
NB	РВ	$\mathbf{PS}$	ZO	NS	NB
NS	$\mathbf{PS}$	ZO	NS	NB	NS
ZO	ZO	NS	NB	NS	ZO
$\mathbf{PS}$	NS	NB	NS	ZO	$\mathbf{PS}$
PB	NB	NS	ZO	PS	PB

文中使用"最大一最小"的方法进行模糊逻辑 推理,解模糊的方法为重心法。

### 3.3 模糊神经元控制器系统

结合模糊逻辑和神经元 PID 控制形成模糊神 经元 PID 控制器,该控制器能够实现 PID 参数和神 经比例系数的在线调节。控制器实现微电网频率 恢复控制的系统流程如图 6 所示。



#### 图6 微电网频率恢复控制的系统流程

Fig.6 Flow chart of microgrid frequency recovery control

由图6可知,微电网频率控制流程为:

(1)控制器采集逆变器输出端频率送入转换器
 中,转换器计算得到控制所需的状态量 e(k), Δe(k)
 和 Δ<sup>2</sup>e(k)。

(2)状态量 e(k), Δe(k)进入模糊控制器,经过 模糊化、模糊推理和解模糊后得到输出量 K,将 K 作 为神经元比例系数。

(3)神经元模型按照权重对状态量加权,并通 过累加器求和,得到神经元模型输出,并得到式(5)所计算的控制信号。

(4) 神经元模型按照式(8)修正自身权重。

(5) 将步骤(3)中得到的控制信号作为频率校 正量输入下垂控制层,修正频率参考值*f*<sub>n</sub>实现频率 恢复控制。

#### 4 仿真实验

#### 4.1 微电网模型

在 Simulink 环境中搭建微电网模型,微电网采 用分层控制结构,主控层并网逆变器采用下垂控制 策略,下垂控制器中包括 PQ 计算、dq 变换环、参考 电压计算环和电压电流双环控制<sup>[24-26]</sup>。包含第二 层控制的总控制流程如图7所示,其中 $i_{abc}$ 为逆变器 输出电流; $u_{abc}$ 为分布式发电输出端电压; $u^*_{abc}$ 为下 垂控制计算后合成的参考电压; $i^*_{abc}$ 为电压外环输 出,作为电流内环的输入参考电流; $u^{ref}_{abc}$ 为电流内环 输出,作为驱动电路调制波输入; $L_f$ , $C_f$ 为 LC 滤波器 参数; $R_L$ 为等效负荷。



图7 下垂控制总流程

Fig.7 Total flow chart of droop control

以 CERTS 推荐的微电网模型为基础进行仿真 实验。CERTS 给出了一种 9 节点的微电网模型,如 图 8 所示。该微电网中 120 kV 线路通过 13.8 kV 馈 线向负载提供能源,系统包含 3 条主要馈线:2 条为 480 V,1 条为 2.4 kV。



图 8 CERTS 推荐的微电网模型

Fig.8 Recommended microgrid system by CERTS

为便于检验文中所提方法的有效性,只考虑有 功负载对频率的影响,将原算例中的电动机负载 M5、M7、M8、M9均简化为0.4 MW 有功负载,节点8 和9分别接入采用传统下垂控制的分布式电源 DG1 和 DG2。DG1、DG2 直流电压均为 1 500 V;滤波器 参数  $L_{f}$ ,  $C_{f}$ 分别为 0.6×10<sup>-3</sup> H, 1.5×10<sup>-3</sup> C; DG1、DG2 本地负载为 1 kW。开关 SW1 断开, 微电网孤岛 运行。

分层控制结构中第二层控制由 MGCC 实现,控制层参数如表 2 所示。

表 2 控制层参数 Table 2 Control layer parameters

控制层	参数	数值
	频率下垂系数 $m_p/(Hz \cdot W^{-1})$	$0.75 \times 10^{-6}$
	电压下垂系数 $n_q/(V \cdot var^{-1})$	$3 \times 10^{-5}$
逆变器1	参考频率 $\omega^* / (\operatorname{rad} \cdot \operatorname{s}^{-1})$	$100\pi$
第一层控制	参考电压 E*/V	480
	电压电流双环控制比例系数	10
	电压电流双环控制积分系数	100
	频率下垂系数 $m_p/(\text{Hz} \cdot \text{W}^{-1})$	$0.75 \times 10^{-6}$
	电压下垂系数 $n_q/(V \cdot var^{-1})$	$3 \times 10^{-5}$
逆变器2	参考频率 $\omega^* / (\operatorname{rad} \cdot \operatorname{s}^{-1})$	$100\pi$
第一层控制	参考电压 E*/V	480
	电压电流双环控制比例系数	10
	电压电流双环控制积分系数	100
	比例系数 $k_{\rm p}$	0.01
	积分系数 $k_i$	15
第二层	神经元比例系数 K	0.15
控制	积分学习速率 $\eta_i$	65
	比例学习速率 $\eta_{p}$	1 000
	权重初始值 $w_1, w_2$	0.3,0.3

### 4.2 0.8 MW 负载扰动仿真测试

为便于观察下垂控制和频率二次恢复控制的效果,将负载 M7 设定为 0.8 MW 有功负载,仿真开始时刻 SW2 断开,0.4 s 时闭合 SW2,将负载 M7 接入微电网;仿真运行 1.0 s 后将其切除,微电网内总有功负载变化如图 9 所示。



图 9 微电网总有功负载变化曲线 Fig.9 Curve of total active load in microgird

通过多次仿真实验整定 PI 控制器的参数,发现 比例系数设置为 0.01、积分系数设置为 15 时, PI 控 制器能达到较优的控制效果,传统 PI 控制器保持该 参数不变。固定神经元比例系数的单神经元 PI 控 制将 K 设定为 0.15,超过该值可能导致系统频率无 法稳定。 根据下垂控制理论计算,接入负载后将对微电 网母线频率造成约 0.3 Hz 的频率跌落。分别在无 二次频率控制、基于 PI 的二次频率控制、基于神经 元 PI 的二次频率控制(固定 K 为 0.15)和模糊神经 元 PI 控制下进行仿真。仿真结果如图 10—图 13 所示。





Fig.13 Neuron proportionality cofficient *K* values curve

由图 10、图 11 可知,在无第二层控制的情况 下,微电网接入负载后频率降低至 49.74 Hz 左右, 此时已经出现了严重的频率偏差。存在第二层控 制的情况下,微源控制器对下垂控制参考值进行修 正,分布式电源出力增加,进而使输出端频率能够 回升到正常水平。以DG1频率变化曲线为例,分析 3种频率控制算法在实现频率恢复过程中的性能指标,结果如表3所示。

表 3 3 种频率恢复算法性能对比 Table 3 Performance comparison of three frequency recovery algorithms

算法	启动调节时间/ms	扰动调节时间/ms	超调量/%
PI 控制	358.3	339.2	2.344
神经元 PI 控制	353.8	334.0	0.548
模糊神经元 PI 控制	260.4	257.9	0.188

由表 3 可以得出,在文中所设置的仿真环境下, 神经元 PI 控制和 PI 控制使系统达到稳定所需的调 节时间相近,神经元 PI 控制能有效降低频率的超调 量,而模糊神经元 PI 控制在启动调节时间和超调量 上对比前 2 种算法都有明显的优势。

由图 12、图 13 可知,频率控制策略启动后,模 糊神经元 PI 控制输出的控制量迅速增加,在系统逐 渐进入稳定状态后,控制量的增量下降,控制量维 持平稳。在频率发生波动时,模糊控制器会输出较 大的 K 值,使频率能快速恢复;频率波动降低后,模 糊控制器输出的 K 值下降,提高了系统的稳定性。

从仿真对比结果看出,文中所提控制方法相比 于传统 PI 控制和固定比例系数的单神经元自适应 PI 控制具有更好的暂态性能,能更快地追踪频率参 考信号、抑制频率超调,维持微电网系统的稳定,完 成微电网频率的恢复控制。

#### 4.3 2 MW 负载扰动仿真测试

4.2 节仿真结果表明,在一般功率负载接入和 切除时,文中所使用的策略能够实现微电网系统频 率和电压的快速恢复。为进一步验证微电网系统 在遭受大功率扰动下的稳定性,采用 2 MW 负载投 切进行测试。

在 4.2 节其他条件不变的情况下,将 0.8 MW 的 负载改为 2 MW 的大有功扰动,接入时间不变,仍为 0.4~1.0 s。负载接入后按照下垂控制理论计算,频 率将发生约 0.9 Hz 下降,已经超出系统允许范围。 分别在无第二层控制、PI 控制、固定 K 为 0.15 的神 经元 PI 控制和模糊神经元 PI 控制下进行仿真,仿 真结果如图 14—图 17 所示。

观察图 14、图 15 可知,在无第二层控制的情况 下,接入 2 MW 的有功负载会使系统频率下降约 0.6 Hz,这是因为仿真中使用的不是恒功率负载,频率 下降导致仿真中实际负载低于 2 MW,因此与下垂



图 14 大负载扰动下 DG1 输出端频率曲线

Fig.14 Dynamic frequency curves of DG1 under large load disturbance



图 15 大负载扰动下 DG2 输出端频率曲线

Fig.15 Dynamic frequency curves of DG2 under large load disturbance

![](_page_6_Figure_7.jpeg)

图 16 大负载扰动下 DG1 控制信号变化曲线 Fig.16 Dynamic control signal curves of DG1 under large load disturbance

![](_page_6_Figure_9.jpeg)

![](_page_6_Figure_10.jpeg)

控制计算出的频率偏差不一致。3种频率恢复算法 在接入大扰动时性能都有明显下降,体现为调节时 间增加,超调量增加。2 MW 负载扰动下 3 种频率 控制算法的性能对比如表 4 所示。

结合表 4 和图 16 可知,由于神经元 PI 控制算法的神经元比例系数 K 固定为 0.15,与使用模糊控制器的算法相比控制量增长的速率较慢。图 17 展

表 4 大负载扰动下 3 种频率恢复算法对比 Table 4 Performance comparison of three frequency recovery algorithms under large load disturbance

算法	启动调节时间/ms	扰动调节时间/ms	超调量/%
PI 控制	431.7	411.1	6.24
神经元 PI 控制	394.2	360.8	0
模糊神经元 PI 控制	323.5	305.2	2.54

示了使用模糊神经元 PI 控制算法进行仿真时,神经 元比例系数的变化情况。图 13 中 K 的极值为 0.26 左右,而接入 2 MW 功率扰动后,K 增大为 0.35 左 右,说明模糊控制器能根据扰动大小灵活调整神经 元比例系数输出的值,扰动越大,调整时神经元比 例系数的值越大;而频率趋于稳定后,模糊控制器 将神经元比例系数的值缩小,维持系统稳定。

#### 5 结语

在微电网中,电压频率是影响微电网电能质量 和负载安全的重要因素,文中建立了基于分层控制 结构的微电网仿真模型,在主控层中采用下垂控制 策略来实现功率均分。当微电网中的有功负载持 续增大时,频率下降有可能超出允许范围,此时 MGCC 启动基于模糊神经元 PI 控制算法的二次频 率恢复控制,实现频率无差调节。

文中将单神经元自适应 PI 控制算法作为频率 恢复控制的算法,并且使用了模糊控制策略在线优 化神经元比例系数 K,这一方法相比于固定神经元 比例系数的单神经元自适应 PI 控制具有更好的控 制效果,特别是根据频率与标准值的偏差和变化率 进行的自适应调节。在扰动影响大时,模糊控制策 略给出较大的比例系数用于快速恢复频率;扰动影 响减弱时,模糊控制器缩小比例系数的值用于减少 频率振荡,缩短系统达到稳定的时间。这一特性对 于增强控制系统的鲁棒性有较大帮助,能在一定程 度上克服微电网系统的非线性和不确定性,在维持 微电网系统稳定的情况下缩短微电网频率恢复的 时间。

本文得到电网安全与节能国家重点实验室开 放基金(No.YDB51202001923)资助,谨此致谢!

#### 参考文献:

[1] 雷艾虎. 低压微电网电压频率分层控制策略研究[D]. 兰州:兰州理工大学,2018.

LEI Aihu. Research on voltage and frequency hierarchical control strategy of low-voltage microgrid[D]. Lanzhou:Lanzhou University of Technology, 2018.

[2] 胡迪,丁明,毕锐,等. 光伏和风电互补性对高渗透率可再生

能源集群接入规划影响分析[J]. 中国电机工程学报,2020, 40(3):821-836.

HU Di, DING Ming, BI Rui, et al. Impact analysis of PV and WT complementarity on access planning of high penetrated renewable energy cluster[J]. Proceedings of the CSEE, 2020, 40 (3):821-836.

- [3] 董密,李力,粟梅,等. 微电网经济运行的分布式二次电压-频率恢复控制[J]. 控制理论与应用,2019,36(3):461-472.
  DONG Mi,LI Li,SU Mei, et al. Distributed secondary voltage-frequency recovery control algorithm for economic operation of microgrid[J]. Control Theory & Applications, 2019, 36(3): 461-472.
- [4] 周烨,汪可友,李国杰,等. 基于多智能体一致性算法的微电 网分布式分层控制策略[J]. 电力系统自动化,2017,41 (11):142-149.

ZHOU Ye, WANG Keyou, LI Guojie, et al. Distributed hierarchical control for microgrid based on multi-agent consensus algorithm [J]. Automation of Electric Power Systems, 2017, 41 (11):142-149.

- [5] 谭清. 基于分层控制微网平滑切换方法研究[D]. 沈阳:沈阳工业大学,2018.
   TAN Qing. Research on smooth switching method based on hierarchical control micro-grid[D]. Shenyang: Shenyang University of Technology,2018.
- [6] 吴小涛,谭超,王国博. 基于自适应 PI 控制器的直流微电网 电压控制策略研究[J]. 华电技术,2021,43(9):14-22.
  WU Xiaotao, TAN Chao, WANG Guobo. Voltage control strategy for DC microgrid based on adaptive PI controller[J]. Huadian Technology,2021,43(9):14-22.
- [7]项雷军,陈吴,郭新华,等.基于模糊分数阶 PID 的含电动汽车的多能源微电网二次频率控制[J].电力自动化设备, 2021,41(11):74-80.

XIANG Leijun, CHEN Hao, GUO Xinhua, et al. Secondary frequency control of multi-energy microgrid with electric vehicles based on fuzzy fractional-order PID[J]. Electric Power Automation Equipment, 2021, 41(11):74-80.

- [8] 张梦瑶,王鑫,张昕,等. 基于灵敏度分析的改进微电网下垂 控制方法[J]. 电测与仪表,2019,56(7):119-125.
  ZHANG Mengyao, WANG Xin, ZHANG Xin, et al. The improved droop control method of micro-grid based on sensitivity analysis[J]. Electrical Measurement & Instrumentation, 2019, 56(7):119-125.
- [9] 吴宇奇,叶雨晴,马啸,等.下垂控制型微电网孤岛检测盲区 通用性求解方法[J].电力系统自动化,2021,45(10):106-114.

WU Yuqi, YE Yuqing, MA Xiao, et al. General solution method for non-detection zone of droop-controlled islanding detection in microgrid[J]. Automation of Electric Power Systems, 2021, 45 (10):106-114.

 [10]何浩宇,赵毅君,黄美.孤岛微网模糊 PI下垂控制仿真研究[J].湖南工程学院学报(自然科学版),2020,30(2): 13-19. HE Haoyu, ZHAO Yijun, HUANG Mei. Simulation research on fuzzy PI droop control of island microgrid [J]. Journal of Hunan Institute of Engineering (Natural Science Edition), 2020, 30(2);13-19.

- [11] 彭明智,杜鹏,朱仲贤. 基于神经元自适应 PI 算法的微电 网控制策略研究[J]. 电子测量技术,2020,43(1):80-84.
  PENG Mingzhi, DU Peng, ZHU Zhongxian. Research on microgrid control strategy based on neuron adaptive PI algorithm
  [J]. Electronic Measurement Technology,2020,43(1):80-84.
- [12] 张强. 微电网运行模式分析及孤岛检测的研究[D]. 淮南: 安徽理工大学,2018.
   ZHANG Qiang. Analysis of operation modes of microgrids and study of islanding detection[D]. Huainan; Anhui University of Science & Technology,2018.
- [13] 于国星,侯睿,汪任潇,等. 孤岛微网分层分布式频率调节 及功率优化控制[J]. 电力系统自动化,2020,44(7):53-60. YU Guoxing, HOU Rui, WANG Renxiao, et al. Hierarchical distributed frequency regulation and power optimization control for islanded microgrid[J]. Automation of Electric Power Systems,2020,44(7):53-60.
- [14] 李燕青,郭通,袁燕舞. 基于改进下垂控制的微电网有功与频率控制策略[J]. 电测与仪表,2017,54(12):60-64.
  LI Yanqing, GUO Tong, YUAN Yanwu. Active and frequency control strategy of micro-grid based on improved droop control [J]. Electrical Measurement & Instrumentation, 2017, 54 (12):60-64.
- [15] 陆善婷,吉明明,程军照. 适用于微网的电压频率无偏差下 垂控制方法[J]. 电气传动,2019,49(3):78-82.
  LU Shanting, JI Mingming, CHENG Junzhao. Droop control method without frequency and voltage deviation for microgrid
  [J]. Electric Drive,2019,49(3):78-82.
- [16] 胡苏南,施永,王新颖. 基于数据驱动的孤岛微网自适应调频策略[J]. 电源学报,2020,18(6):5-11.
  HU Sunan,SHI Yong,WANG Xinying. Adaptive frequency regulation strategy for islanded microgrid based on data driven method[J]. Journal of Power Supply,2020,18(6):5-11.
- [17] 时光远,王云飞,姜世公,等. 基于融合模糊识别和人工神经网络的交直流配电系统发展阶段评估研究[J]. 供用电,2020,37(5):11-17.
  SHI Guangyuan, WANG Yunfei, JIANG Shigong, et al. Research on developmental stage evaluation of AC/DC distribution system based on fuzzy recognition and artificial neural network [J]. Distribution & Utilization, 2020, 37(5):11-17.
- [18] ABDEL GHANY M A, SHAMSELDIN M A, ABDEL GHANY A M. A novel fuzzy self tuning technique of single neuron PID controller for brushless DC motor[J]. International Journal of Power Electronics and Drive Systems (IJPEDS), 2017, 8 (4):1705.
- [19] WANG W, BAI Z M. Performance analysis of an improved single neuron adaptive PID control [C]//2010 Third International Symposium on Intelligent Information Technology and Security Informatics. Jian, China. IEEE, 2010;22-25.

- [20] 吴亚平,姚海滨. 单神经元 PID 在火花激发光源系统中的应用[J]. 扬州职业大学学报,2018,22(3);30-33.
  WU Yaping, YAO Haibin. The application of single neuron PID to spark excitation light-source system [J]. Journal of Yangzhou Polytechnic College,2018,22(3);30-33.
- [21] CHEN X J, QIU H D. Research on single neuron adaptive PID controller [J]. Applied Mechanics and Materials, 2014, 651-653;826-830.
- [22] 金昊,白国振,朱灵康,等. 磁粉制动器的模糊神经元 PID 控制[J]. 电子科技,2017,30(7):40-43.
  JIN Hao,BAI Guozhen,ZHU Lingkang, et al. Fuzzy neural PID control of the magnetic particle brake[J]. Electronic Science and Technology,2017,30(7):40-43.
- [23] 徐娟,贾志远,张建军,等. 基于改进单神经元 PID 的转子 动平衡控制方法[J]. 合肥工业大学学报(自然科学版), 2018,41(11):1491-1495.

XU Juan, JIA Zhiyuan, ZHANG Jianjun, et al. Rotor dynamic balancing control method based on improved single neuron PID [J]. Journal of Hefei University of Technology (Natural Science), 2018,41(11):1491-1495.

[24] XIA Y H, PENG Y G, WEI W. Triple droop control method for AC microgrids [J]. IET Power Electronics, 2017, 10 (13):

- 1705-1713.
- [25] 刘自南. 光伏发电系统并网逆变器电压电流双闭环控制仿 真研究[J]. 自动化应用,2021(1):106-110. LIU Zinan. Simulation research on voltage and current double closed loop control of grid-connected inverter of photovoltaic power generation system [J]. Automation Application, 2021 (1):106-110.
- [26] 余裕璞,顾煜炯,和学豪. 逆变器电压电流双闭环控制系统 设计[J]. 电力科学与工程,2019,35(3):1-7.
  YU Yupu,GU Yujiong,HE Xuehao. Design of voltage and current double closed-loop control system for inverter[J]. Electric Power Science and Engineering,2019,35(3):1-7.

#### 作者简介:

![](_page_8_Picture_11.jpeg)

卢开诚(1996),男,博士,研究方向为微电 网控制策略和事件驱动控制(E-mail:lukaicheng@zju.edu.cn);

刘铠诚(1988),男,博士,高级工程师,从 事综合能源、低碳电力等相关工作;

董树锋(1982),男,博士,副教授,研究方 向为电力系统状态估计和有源配电网分析。

## A microgrid frequency control method based on fuzzy single neuron adaptive PI control

LU Kaicheng<sup>1,2</sup>, LIU Kaicheng<sup>2</sup>, DONG Shufeng<sup>1</sup>

(1. College of Electrical Engineering, Zhejiang University, Hangzhou 310027, China; 2. State Key Laboratory of

Power Grid Safety and Energy Conservation (China Electric Power Research Institute), Beijing 100089, China)

Abstract: In traditional microgrid with droop control, the bus frequency decreases with the increase of load, and a corresponding frequency regulation control strategy is taken to keep frequency around the rated value. Control strategies based on proportional integral (PI) are commonly used to recover the bus frequency at present. Because of the possibility of changes in structure and system parameters of microgrid, the quick response and quick restoration of frequency may not be fulfilled with PI control. To solve this problem, the single neuron adaptive PI control method is used as frequency recovery algorithm in microgrid central controller in the second control layer to realize non-error control. In order to accelerate frequency recovery and improve the robustness of microgrid, the proportionality coefficient of the single neuron PI controller is optimized online by fuzzy controller. By comparing this method with original single neuron adaptive PI control with fixed neuron proportionality coefficient in simulation. It is proved that this modified method can improve transient performance of frequency recovery control and accelerate frequency recovery of microgrid.

Keywords: microgrid; droop control; hierarchical control; fuzzy control; neural network; proportional integral (PI) control

(编辑 陆海霞)