

基于 ADME 模型的锂离子动力电池外特性研究

李晓杰, 喻云泰[†], 张志文, 董小瑞

(中北大学 能源动力工程学院, 太原 030051)

摘要

当前锂离子动力电池电化学模型存在模型复杂、建模难度大、计算效率低、老化评估效果差的问题, 本文提出一种考虑电池衰退老化的机理模型 (ADME)。本文首先通过有限差分法对伪二维 (P2D) 电化学模型进行离散降阶处理, 得到简化伪二维 (SP2D) 模型。在 SP2D 模型的基础上, 基于阴阳两极发生的副反应导致的衰退老化现象, 提出一种考虑电池衰退老化的机理模型 (ADME)。其次, 使用多变量偏差补偿最小二乘法实现模型参数辨识。最后通过动力电池衰退老化性能循环实验, 恒流、脉冲工况实验对比分析了 SP2D 模型和 ADME 模型的终端电压输出。结果表明: ADME 模型较为简单、计算效率和估算精度高, 可以有效评估电池容量老化衰退, 得到理想的锂离子动力电池外特性曲线。

关键词: 锂离子电池, 机理模型, 偏差补偿, 参数辨识

PACS: 88.85.Hj, 82.47.Aa, 82.80.Fk, 95.75.-z

基金: 国家自然科学基金 (批准号: 51905496) 资助的课题。

[†] 通讯作者. E-mail: E-mail: 853593749@qq.com

第一作者. E-mail: E-mail: lixiaojie16@nuc.edu.cn

1 引言

锂离子电池由于具有良好的稳定性、较高的能量密度及较长的使用寿命被广泛应用于纯电动汽车及各种储能设备中^[1-2]。电池模型的建立对于电池的能量使用效率及使用安全性具有重要意义^[3]。根据模型种类不同, 可将模型分为描述电池外部特性的等效电路模型 (Equivalent Circuit Models, ECM)^[4-6]和描述电池内部反应机理的电化学模型^[11-22]。

电池系统具有高度非线性特点, 在工作及静置过程中电池的各项性能参数处于不断变化之中^[7]。ECM 模型通过各元器件模拟得到电压响应, 对前期的试验依赖较大, 无法跟踪电池系统内部不断变化的物理量参数, 再加上 ECM 模型外

延性不强，面对电池循环过程中的性能衰退，无法准确描述电池的真实状态。而电化学模型可以很好地解决上述缺陷，目前应用最广的电化学模型是由 Doyle 等人开发的伪二维（Pseudo-Two-Dimensions, P2D）电池模型^[8]。该模型可以描述电池内部动力学行为，具有模型精确、计算精度高等优点。然而，P2D 模型计算复杂，效率低，提出一种具有较高精度的简化 P2D 模型显得十分必要。

Xiaoyu li 等^[5]设计了一种等效电路模型，并通过加速老化实验研究了电压曲线和电池老化水平之间的关系。曾建邦等^[9]结合物理模型及数学模型对电池内部反应进行描述，并探讨了隔膜孔隙率与扭曲率对锂离子电池性能的影响规律。但仅通过经验公式对电池内部特性进行描述，面对复杂多变的工作环境及电池内部状态，模型输出误差会逐渐增大。Hui Pang 等^[10]通过建立考虑电池阴极性能衰退分析的单粒子电解质动力学模型，并结合遗传算法最终实现电池电量估算，但单粒子模型^[11]由于过度简化，在精度保持方面有所欠缺，无法保证理想的模型输出值。Priya Gambhire 等^[12]通过全电化学模型，研究了电池的副反应动力学及容量损失，但全电化学模型结构复杂，计算效率低下，无法实现工程应用。庞辉等^[13]基于多孔电极理论和浓度理论，建立一种锂电池电池学模型的互联观测器，同时实现了电池阴阳极浓度及荷电状态的估计。Ali Jokar 等^[14]采用数学和物理的方法对 P2D 模型进行简化，并对简化方法进行了分析，提出了克服模型缺陷的建议。袁世斐等^[15]提出修正边界条件的简化电化学模型，实现了对电池内部电解液浓度分布的估计。黄亮等^[16]通过建立单粒子模型，结合电池的固相及液相扩散，对电化学模型进行简化。Junfu Li 等^[17]建立了一种简化的电化学模型，并建立了 SOC 与模型参数之间的函数关系，最终实现 SOC 的估算。然而，上述模型虽然建立了简化的电化学模型，但没有考虑电池的衰退机理，在长期的电池仿真过程中电池模型输出误差逐渐增大，无法放映电池真实状态。所以，为了得到精确有效的模型输出值，一方面需要增加模型的老化分析模块，另一方面则需要对模型进行简

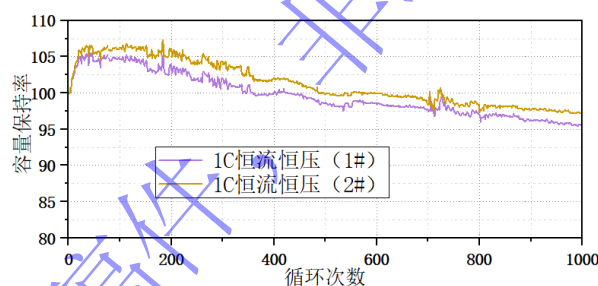
化。

综上，本文建立了考虑电池衰退机理的电化学模型：基于简化伪二维（Simplified Pseudo-two-Dimensions, SP2D）模型，对电池两极的老化进行分析，建立电化学老化衰退模型（Electrochemical Aging Decay Model, ADME）；利用有限差分法对模型中复杂的偏微分方程进行离散降维处理，求出了电池端电压计算表达式；确定模型高灵敏度参数，利用多变量偏差补偿最小二乘法对模型进行参数辨识；最后设计了实验方案，对模型仿真结果进行了验证。

2 电池老化分析

随着锂离子电池的工作时间增加，电极的活性材料逐渐损失，活性粒子的浓度下降，电解液中的杂质也会增多，电荷传递阻抗增大和电极的脱嵌能力下降，从而造成电池性能衰退^[18-19]。

(a)



(b)

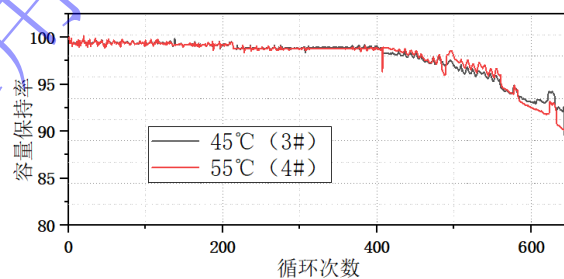


图 1 电池循环实验及数据曲线 (a)常温容量保持率-循环曲线; (b)高温容量保持率-循环曲线

Fig.1. Battery cycle experiment and data curve:(a) Capacity retention rate - cyclic curve under normal temperature; (b) Capacity retention rate - cyclic curve under high temperature.

图 1 中给出了某动力电池 100% DOD 的容量保持率-循环次数实验曲线。其中，为保证实验的可靠性，分别设置 25℃ 和 45℃、50℃ 实验，实验表明：1#和 2# 电池，在 25℃ 常温下进行 1C 恒流恒压充放电，二者容量保持率变化趋势一致，但容量存在偏差，这是由于单体电池出厂的不一致性造成；1000 次循环下容量的保持率在 95% 左右；高温 45℃ 和 55℃，1C 恒流恒压充放电条件下，600 次循环下容量的保持率在 92% 左右；而在循环实验后期，电池容量保持率出现大幅下降，电池加速衰退老化。在文献^[20]中的动力电池性能衰退实验中，也表明了相同的变化趋势。结果证明，锂电池在多次循环工作后将出现容量衰减，老化衰退因素的考虑对建立锂离子电池电化学模型尤为重要，直接影响着模型的精度与实用性。

3 模型建立

本文描述的模型为简化 P2D 模型，模型的内部行为描述主要包括：电极和电解质工作过程中的电子守恒和电荷守恒方程，以及描述电化学动力学的 Butler-Volmer 公式。模型中一维为 x ，另一维为粒子的径向尺寸。粒子被认为均匀分布在电池的两极中，在建模过程中每个 x 处都有粒子嵌入。粒子在 r 方向上与电极耦合，而电极在 x 方向上耦合，但是内部没有离子间相互流通的路径。

锂离子电池模型由不同偏微分方程组成，简化形式如图 2 所示，主要包括阳极、阴阳极集流体以及隔膜等。

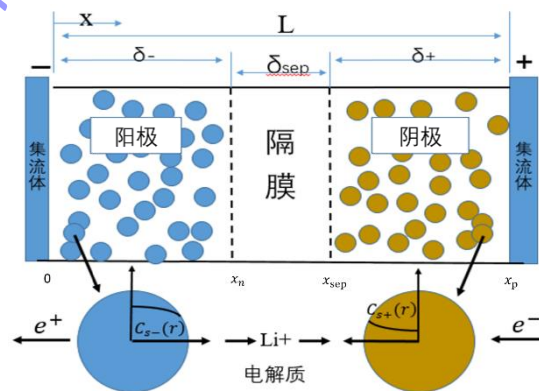


图 2 锂离子电池简化模型示意图

Fig.2. Schematic diagram of simplified model of lithium ion battery

3.1 P2D模型

1) Butler-Volmer 动力学

$$j = i_0 \left[\exp \left(\frac{\alpha_a F}{RT} \eta \right) - \exp \left(\frac{-\alpha_c F}{RT} \eta \right) \right] \quad (1)$$

式中，交换电流密度 i_0 的计算过程为：

$$i_0 = k_s c_e^{\alpha_a} (c_{s,max} - c_{s,e})^{\alpha_a} (c_{s,e})^{\alpha_c} \quad (2)$$

i_0 变化范围宽泛($10^{-7} \sim 1 \text{mA/cm}^2$)，这取决于反应物和产物的浓度、温度和 SEI 膜的类型。交换系数 α_a 、 α_c 的典型值一般在 0.2~2 的范围内取值。

2) 多孔电极的固相

组成电极的活性材料颗粒可近似成球型，颗粒中活性粒子的守恒遵从 Fick 扩散定律：

$$\frac{\partial c_s}{\partial t} = \frac{D_s}{r^2} \frac{\partial}{\partial r} \left(r^2 \frac{\partial c_s}{\partial r} \right) \quad r \in (0, R_s) \quad (3)$$

边界条件为

$$\frac{\partial c_s}{\partial r} \Big|_{r=0} = 0, \quad \frac{\partial c_s}{\partial r} \Big|_{r=R_s} = \frac{-j}{D_s F} \quad (4)$$

固相中的电荷守恒可用欧姆定律进行描述：

$$\sigma^{eff} \frac{\partial^2 \phi_s}{\partial x^2} = a_s j \quad (5)$$

边界条件为：

$$-\sigma_-^{eff} \frac{\partial \phi_s}{\partial x} \Big|_{x=0} = \sigma_+^{eff} \frac{\partial \phi_s}{\partial x} \Big|_{x=L} = \frac{I}{A} \quad (6)$$

$$\frac{\partial \phi_s}{\partial x} \Big|_{x=\sigma_-} = \frac{\partial \phi_s}{\partial x} \Big|_{x=\sigma_- + \sigma_{sep}} = 0 \quad (7)$$

3) 多孔电极的电解液相

锂离子在电解液中的传递方式为扩散和迁移，守恒过程可表示为：

$$\varepsilon_e \frac{\partial c_e}{\partial t} = D_e^{eff} \frac{\partial^2 c_e}{\partial x^2} + a_s \left(\frac{1-t_+^0}{F} \right) j \quad (8)$$

边界条件如下：

$$\frac{\partial c_e}{\partial x} \Big|_{x=0} = \frac{\partial c_e}{\partial x} \Big|_{x=L} = 0 \quad (9)$$

电解液中的载流子是离子，电荷守恒表达为：

$$K^{eff} \frac{\partial^2 \phi_e}{\partial x^2} + K_d^{eff} \frac{\partial^2 c}{\partial x^2} = -a_s j \quad (10)$$

边界条件如下：

$$\frac{\partial \phi_e}{\partial x} \Big|_{x=0} = \frac{\partial \phi_e}{\partial x} \Big|_{x=L} = 0 \quad (11)$$

4) 电池电压

电池输出电压为阴阳极集流体之间的电势差，模型输入为电流 $I(t)$ ，则输出电压可表示为：

$$V(t) = \phi_s(L, t) - \phi_s(0, t) - \frac{R_f}{A} I \quad (12)$$

表一：模型参数及相关物理意义

Table 1. Model parameters and their physical meanings.

参数	物理意义
ε_e	液相体积分
c_e	液相锂离子浓度
x	极板厚度
D_o^{eff}	锂离子液相有效扩散系数
a	电极颗粒单位体积
t_+^0	锂离子液相转移系数
j_r	固相-液相交界面处的锂离子流量密度
c_s	固相锂离子浓度
r	固体球形颗粒的半径方向
D_s	锂离子固相扩散系数
R_s	固相活性颗粒半径
κ^{eff}	液相有效离子电导率
ϕ_e	液相势能
R	摩尔气体常数
T	电池温度
F	法拉第常数

i_e	液相电流密度
σ^{eff}	固相有效扩散电导率
ϕ_s	固相势能
i_s	固相电流密度
i	锂离子电池充放电电流密度
a_s	活性颗粒比表面积
ε_s	固相体积分
i_l	外部电流大小
S	电极有效面积
n	锂离子电荷数
i_0	交换电流密度
α_a	阳极传递系数，通常取 0.5
α_c	阴极传递系数，通常取 0.5
η	球形颗粒表面过电势
k_s	电化学反应常数
t_K	载流子的迁移数
$c_{s, max}$	活性材料内锂离子浓度最大值
c_{surf}	固相-液相交界面处的锂离子浓度
U_t	动力电池端电压
D_{ef}	固体电解质界面膜锂离子液相扩散系数
κ_{ef}	固体电解质界面膜液相有效离子电导率
c_{ef}	固体电解质界面膜锂离子浓度
κ_{ef}^D	固体电解质界面膜有效离子电导率
ϕ_{ef}	固体电解质界面膜电势
j_a^s	副反应阳极电流密度
$a_{s,a}^s$	副反应阳极活性颗粒比表面积
$i_{0,a}^s$	副反应阳极初始电流密度
α_a^s	副反应阳极锂离子传递系数
j_c^s	副反应阴极电流密度
$a_{s,c}^s$	副反应阴极活性颗粒比表面积
$i_{0,c}^s$	副反应阴极初始电流密度
α_c^s	副反应阴极锂离子传递系数
U_c^s	副反应端电压

$\delta_{ef, a}$	固体电解质界面膜厚度
M^s	副反应产物分子量
ρ^s	副反应产物密度
$\varepsilon_{ef,c}$	膜孔隙率
R_f	接触电阻

3.2 SP2D模型的建立

上述 P2D 电化学模型主要包括阴阳极集流体、阴阳电极和隔膜三部分共 6 个主要方程。但由于 P2D 电化学模型结构复杂、计算效率低，有必要对模型进行简化。在简化之前，先对模型做如下假设^[20]：

- 1) 充放电过程中固相扩散系数认为是恒定的；
- 2) 假设在电极固相粒子间不存在电势差；
- 3) 假设在充放电过程中，阴阳极材料的粒径是单一的。

为了便于计算，将相互耦合的偏微分方程离散化为多个与时间有关的常微分方程。本文将采用有限差分法对模型中的方程进行离散化。

对于阴极区域的某一坐标为 x 的位置，液相电流密度可以表示为：

$$i_e(x) = i_e(0) + \int_0^x \frac{\partial i_e(x')}{\partial x'} dx' = i_e(0) + \int_0^x a_n j_{r,n}(x') F dx' \quad (13)$$

根据边界条件 $i_e(0) = 0$ 和 $i_e(x_n) = \frac{i_L}{S_n}$ 可得：

$$\int_0^{x_n} a_n j_{r,n}(x') F dx' = \frac{i_L}{S_n} \quad (14)$$

锂离子流量密度在 $0 \sim x_n$ 上的平均值可近似表示阴极沿 x 轴方向锂离子流量密度：

$$\bar{j}_{r,n} = \frac{i_L}{a_n L_n S_n F} \quad (15)$$

同理可得阳极区域为：

$$i_e(x) = i_e(x_{sep}) + \int_{x_{sep}}^x a_p j_{r,p}(x') F dx' \quad (16)$$

$$\bar{j}_{r,p} = -\frac{i_L}{a_p L_p S_p F} \quad (17)$$

固相扩散中，采用有限差分法对式（3）进行离散化得到如下方程：

$$\dot{c}_k = \frac{D_{s,n}}{(\Delta r_n)^2} \left(\frac{k+1}{k} c_{k+1} - 2c_k + \frac{k-1}{k} c_{k-1} \right) \quad (18)$$

式中, $\Delta r_n = R_{s,n}/m$, m 表示将球形颗粒离散的份数。

特别地, 在表面边界处有:

$$\dot{c}_{k=m} = \dot{c}_{k=m-1} - \frac{\Delta r_n}{D_{s,n}} \bar{j}_{r,n} \quad (19)$$

所得系统空间表达式可以简记为:

$$\dot{C}_n = A_n C_n + B_n \bar{j}_{r,n} \quad (20)$$

高阶系统求解精度低, 本文采用数值方法对其进行近似处理以得到精确的数值解, 迭代过程如下:

$$k_1 = A_n c_{k-1} + B_n \bar{j}_{r,n} \quad (21)$$

$$k_2 = A_n \left(c_{k-1} + \frac{1}{2} k_1 \right) + B_n \bar{j}_{r,n} \quad (22)$$

$$k_3 = A_n (c_{k-1} - k_1 + 2k_2) + B_n \bar{j}_{r,n} \quad (23)$$

$$c_k = c_{k-1} + \frac{1}{6} (k_1 + 4k_2 + k_3) \quad (24)$$

阳极求解过程相同, 最终得到电池两极的锂离子浓度变化规律:

$$\dot{C}_n = A_n C_n + B_n \bar{j}_{r,n} \quad (25)$$

$$\dot{C}_p = A_p C_p + B_p \bar{j}_{r,p} \quad (26)$$

活性颗粒表面锂离子浓度表达式为:

$$c_{surf,n} = c_{n,9} - \frac{\Delta r_n}{D_{s,n}} \bar{j}_{r,n} \quad (27)$$

$$c_{surf,p} = c_{p,9} - \frac{\Delta r_p}{D_{s,p}} \bar{j}_{r,p} \quad (28)$$

代入式 (15) 和式 (16) 可得:

$$c_{surf,n} = c_{n,9} - \frac{i_L}{a_n L_n S_n D_{s,n} F} \quad (29)$$

$$c_{surf,p} = c_{p,9} - \frac{i_L}{a_p L_p S_p D_{s,p} F} \quad (30)$$

由此, 建立了活性颗粒内部锂离子的分布和迁移随外部电流之间的关系。

结合式 (15) 和式 (16) 及边界条件, 可得阴极区域任何位置 x 处的液相电

流密度:

$$i_e(x) \approx i_e(0) + \int_0^x a_n j_{r,n} F dx' = \frac{i_L x}{S_n L_n} \quad (31)$$

假设电解液锂离子浓度分布对液相电势分布没有影响, 液相欧姆定律可以简化为:

$$K^{eff} \frac{\partial \phi_e}{\partial x} = -i_e \quad (32)$$

根据式 (31) 和式 (32), 可得阴极区域任意位置 x 处的液相电势:

$$\begin{aligned} \phi_e(x) &= \phi_e(0) + \int_0^x \frac{\partial \phi_e(x')}{\partial x'} dx' \\ &\approx \phi_e(0) + \int_0^x -\frac{i_L x'}{K_n^{eff} L_n S_n} dx' \\ &= \phi_e(0) - \frac{x^2 i_L}{2 K_n^{eff} L_n S_n} \end{aligned} \quad (33)$$

阴极区域电解液液相电势压降为:

$$\phi_e(x_n) - \phi_e(0) = -\frac{i_L L_n}{2 K_n^{eff} L_n S_n} \quad (34)$$

同理, 隔膜区域电解液液相电势降为:

$$\phi_e(x_{sep}) - \phi_e(x_n) = -\frac{i_L L_{sep}}{2 K_{sep}^{eff} S_{sep}} \quad (35)$$

阳极区域电解液液相电势压降为:

$$\phi_e(x_p) - \phi_e(x_{sep}) = -\frac{i_L L_p}{2 K_p^{eff} S_p} \quad (36)$$

则电池内部的总液相电势为:

$$\phi_e(x_p) - \phi_e(x_0) = -i_L \left(\frac{L_p}{2 K_p^{eff} S_p} + \frac{L_{sep}}{2 K_{sep}^{eff} S_{sep}} + \frac{L_n}{2 K_n^{eff} S_n} \right) \quad (37)$$

由此建立了液相电势与输入 i_L 的关系。

由式 (1) 和式 (2) 可得 Butler-Volmer 表达式, 表现交换系数 α_a 和 α_c 取 0.5,

记作 α 。将式 (15) 和式 (16) 代入可得:

$$\frac{i_L}{a_n L_n S_n F} = k_{s,p} c_e^\alpha (c_{s,max,p} - c_{surf,p})^\alpha c_{surf,p}^\alpha \left(e^{\frac{\alpha F}{RT} \eta_p} - e^{-\frac{\alpha F}{RT} \eta_p} \right) \quad (38)$$

通过引入辅助变量, 根据反双曲正弦函数公式可得阴阳极产生的过电势与输入量之间的关系:

$$\eta_n = \frac{RT}{\alpha F} \ln \left(\xi_n + \sqrt{\xi_n^2 + 1} \right) \quad (39)$$

$$\eta_p = \frac{RT}{\alpha F} \ln \left(\xi_p + \sqrt{\xi_p^2 + 1} \right) \quad (40)$$

通过对电池模型的固相及液相模块进行简化，对阴阳极扩散方程进行了降维处理，大大减少了计算量。动力锂离子电池在工作过程中不可逆的化学反应是造成动力电池性能衰退的主要原因（加引用），针对这个现象，增加老化衰退模块，提高原有 P2D 电化学模型的老化评估效果。

3.3 老化模块的建立

在锂离子电池工作过程中，阴阳两极都会发生副反应[21]。这些副反应将会使电池老化。电池老化机理包括固体电解质界面膜（Solid Electrolyte Interface, SEI）增长、阴极析锂、活性颗粒破裂等。在正常循环工况下发生的副反应主要是阳极 SEI 膜生长增厚。阴极也会生成一层电解质膜，副反应的沉积物会堵塞这层膜从而导致其孔隙率、电导率和扩散系数随着时间而发生变化。但隔膜电导率主要受电解液浓度决定^[22]，而电解液浓度随循环次数仅作微小变化，可以认为是恒值。对此我们在传统的 P2D 模型中，引入针对 SEI 增厚导致电池老化方程建立模型。具体建模理论如下：

用平面扩散方程计算锂的浓度 $c_{ef}(r,t)$ 和电势 $\phi_{ef}(r,t)$ ，其中下标“ef”代表电解质膜。膜的浓度动力学遵从下式：

$$\frac{\partial c_{ef}}{\partial t} = D_{ef} \frac{\partial^2 c_{ef}}{\partial r^2} \quad (41)$$

电势分布遵从下式：

$$K_{ef} \frac{\partial^2 \phi_{ef}}{\partial r^2} + K_{ef}^D \frac{\partial^2 c_{ef}}{\partial r^2} = 0 \quad (42)$$

式中， $r \in (R_s, R_s + \delta_{ef})$ ；参数 D_{ef} 、 κ_{ef} 和 κ_{ef}^D 假设为常数。

副反应的电流密度 j_a^s （阳极）和 j_c^s （阴极）假设遵从 Butler-Volmer 动力学，

即

$$j_a^s = -a_{s,a}^s i_{0,a}^s \exp \left[-\frac{\alpha_a^s}{RT} (\phi_s - \phi_{e,s} - U_a^s) \right] \quad (43)$$

$$j_c^s = -a_{s,c}^s i_{0,c}^s \exp \left[-\frac{\alpha_c^s}{RT} (\phi_s - \phi_{e,s} - U_c^s) \right] \quad (44)$$

基准模型中固相守恒方程（电荷和物质）使用修改过的阳极参数 $(j + j_a^s)$ 和阴极参数 $(j + j_c^s)$ 。

阴极 SEI 膜的增长模型为：

$$\frac{\partial \delta_{ef,a}}{\partial t} = \frac{j_a^s}{a_{s,a} n F} \frac{M_a^s}{\rho_a^s} \quad (45)$$

因 SEI 膜的形成导致的活性锂损失速率为：

$$\dot{c}_{s,lost}^s = \frac{1}{n F \varepsilon_s L} \int_0^L j_a^s dx \quad (46)$$

在阳极，膜的孔隙率 $\varepsilon_{ef,c}$ 减小速率为：

$$\frac{\partial \varepsilon_{ef,c}}{\partial t} = -\frac{j_c^s}{a_{s,c} n F} \frac{M_c^s}{\rho_c^s} \quad (47)$$

电池的老化过程中，可根据 Bruggeman 关系得到的参考值对阳极膜的电导率和扩散系数进行调整。随着副反应物的沉积，阳极容量会发生衰减，其表达式为：

$$a_c = a_c^0 \left[1 - \left(\frac{\varepsilon_{ef,c}^0 - \varepsilon_{ef,c}}{\varepsilon_{ef,c}^0} \right)^\zeta \right] \quad (48)$$

3.4 输出电压

模型的最终输出电压为阴阳极固相电势之差，电压的建立主要由电池内部离子及电子引起的电压降及各开路电势组成，通过整理，其表达式为：

$$\begin{aligned} V(t) = & \phi_e(L, t) - \phi_e(0, t) + \eta(L, t) \\ & - \eta(0, t) + \frac{\partial U^+}{\partial c} c_{s,e}(L, t) \\ & - \frac{\partial U^-}{\partial c} c_{s,e}(0, t) - \frac{R_f}{A} I(t) \end{aligned} \quad (49)$$

4 参数辨识

为了提高模型精度，则需要借助参数辨识方法对模型参数进行重新识别。参照文章[23]中的参数灵敏度分析方法及文献[24]的分析，需要重新识别的高灵敏度参数包括： c^\pm 、 D_s^\pm 、 R_f 、 k_s^\pm 。以端电压作为拟合值，采用多变量偏差补偿最小二

乘法（MBELS, Multivariable Bias-eliminated Least-squares method）辨识模型中的待辨识参数，根据文献[25-27]，其推算过程如下：

1) 参数初始化：

$$\begin{cases} \hat{\theta}_{LS}(0) = \hat{\theta}_C \\ J(0) = 0 \\ P(0) = \delta \cdot I_0 \end{cases}$$

2) 预测系统输出和估计误差计算

$$e(k) = y(k) - h^T(k)\hat{\theta}_{LS}(k-1)$$

3) 增益矩阵计算

$$K(k) = P(k-1)h(k)(1 + h^T(k)P(k-1)h(k))^{-1}$$

4) 参数估计

$$\hat{\theta}_{LS}(k) = \hat{\theta}_{LS}(k-1) + K(k)e(k)$$

5) 误差准则函数计算

$$J(k) = J(k-1) + e^2(k)(1 + h^T(k)P(k-1)h(k))^{-1}$$

6) 噪声方差估计

$$\hat{\sigma}^2(k) = \frac{J(k)}{k(1 + \hat{\theta}_C^T(k-1)A\hat{\theta}_{LS}(k))}$$

7) 更新协方差矩阵

$$P(k) = (I_0 - K(k)h^T(k))P(k-1)$$

8) 参数偏差补偿

$$\hat{\theta}_C(k) = \hat{\theta}_{LS}(k) + k\hat{\sigma}^2(k)P(k)\hat{\theta}_C(k-1)$$

数据来源于某三元锂电池，用于辨识的数据曲线如图 3 所示：此曲线为改进的阶跃 HPPC 工况曲线，在电池静置 10min 后，以恒流 58A (2C)对电池进行放电，放电截止电压为 2.75V，静置 40s 后以 1.5C 对电池进行 10s 充电，充电截止

电压为 4.25V，再以 0.5C 对电池进行放电。工况曲线如下图所示。

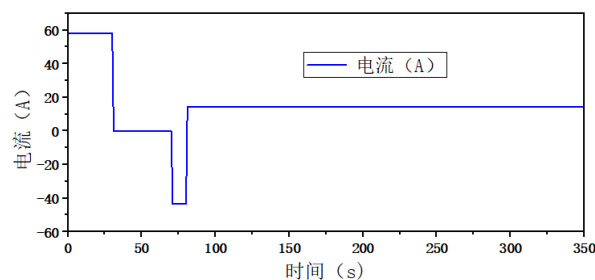


图 3 HPPC 阶跃曲线

Fig.3. HPPC step curve

5 实验设计及模型验证

5.1 实验测试平台

本次实验中，实验仪器为国内某公司生产的动力锂电池测试系统，包括：贝尔步入式恒温恒湿实验箱、星云动力锂电池组能量回馈充放电测试系统和计算机，通过计算机可以实现对恒温箱和电池测试系统的控制。实验设备如图 4 所示：



图 4 动力电池测试系统

Fig.4. Power battery test system

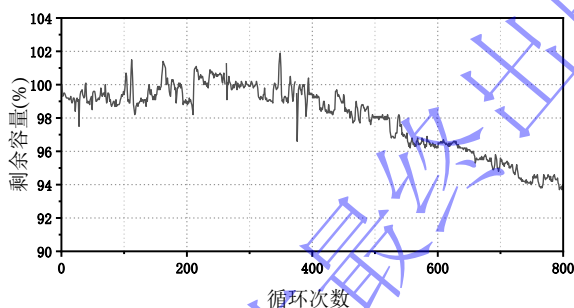
实验对象为三元动力锂电池，具体参数为：电池容量为 29Ah，额定电压为 3.65V，充电截止电压为 4.2V，放电截止电压为 2.75V。本次实验全程在恒温 25℃ 下进行，通过电池充放电实验获得不同工况下电池的实验数据，在相同工况下对模型进行仿真，通过结果对比对模型进行验证。

5.2 模型验证

为验证本文建立模型对电池老化仿真的能力，对电芯单体进行老化实验，实验结果如图 5(a)所示。本次实验条件为常温 25℃、1C 循环充放电，采集的电

池数据为 800 次循环数据，电池容量保持率如图所示。图中，随着电池工作的进行，电池容量会有一个上升的过程，甚至超过 100%，这是由于温度上升导致活性物质参与率高，使得电池容量升高，但这一情况无法持续。随着电池充放电循环次数的增加，电池老化程度加剧，活性物质的量下降，温度变化对活性物质参与率影响下降，使得剩余可用容量降低并小幅度波动；论文选择的电池，经实验表明前 400 次始终处于波动状态。循环至 800 次，电池容量保持率约为 94%左右。不同电池该项数据会有变化。

(a)



(b)

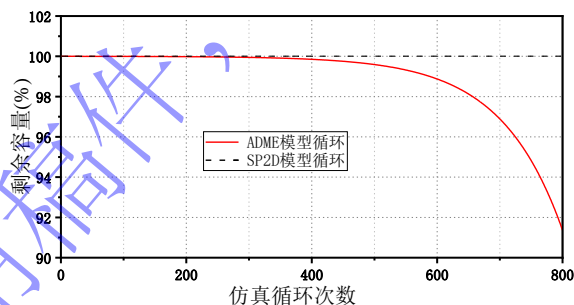


图 5(a)电池容量保持率实验；(b)ADME 模型仿真结果

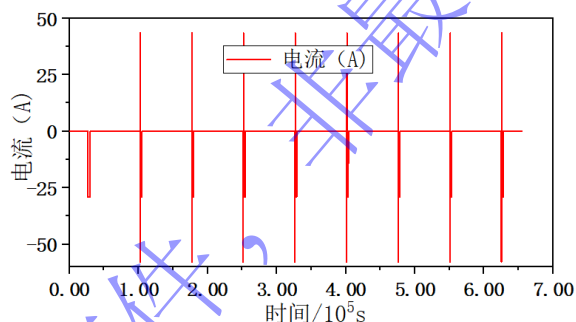
Fig.5. (a) Battery capacity retention experiment; (b) simulation results of ADME model.

图 5(b)为相同工况下 ADME 模型的循环仿真图。由图所示，考虑了电池老化的 ADME 模型，模型可以准确预测电池的容量衰退趋势，经过 800 的工作循环，仿真结果表明剩余容量大约为 92%左右。由于 SP2D 模型没有考虑电池老化问题，经过 800 次循环仿真，电池模型所展示的容量理论值保持为 100%。仿

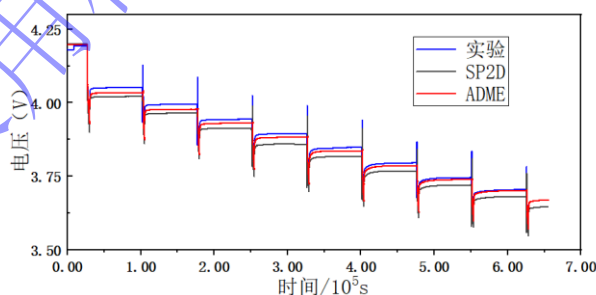
真结果表明，在电池老化过程中，ADME 模型对电池荷电保持率的仿真较普通 SP2D 模型更加准确。

为进一步验证模型的有效性，对三元锂电池进行常温下 HPPC 工况和 0.33C 恒流恒功率实验。其中，图 6(a)和图 6(d)分别为两种工况下的电流-电压曲线，图 6(b)和图 6(e)为实验结果和仿真结果对比曲线，图 6(c)和图 6(f)分别为两种工况下的电压误差曲线。由图可以看出，SP2D 模型在预测终端电压的变化趋势中存在较明显的误差，最大误差分别为 5.9%和 6.1%。而考虑了电池衰退老化的 ADME 模型，可以有效预测电池的电压变化趋势，最大误差分别为 1.98%和 2.16%。实验结果表明，ADME 模型可以明显降低预测误差，相较 SP2D 模型，预测精度分别提高 76%和 55%。

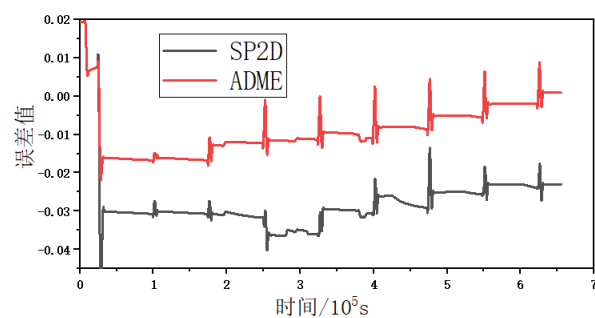
(a)



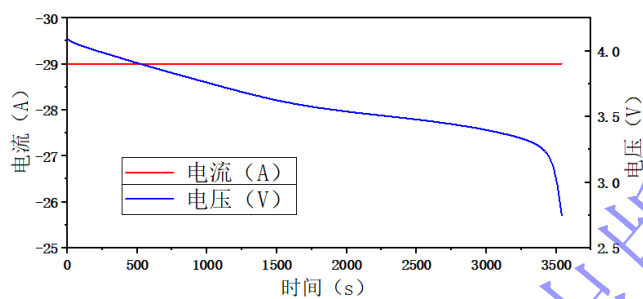
(b)



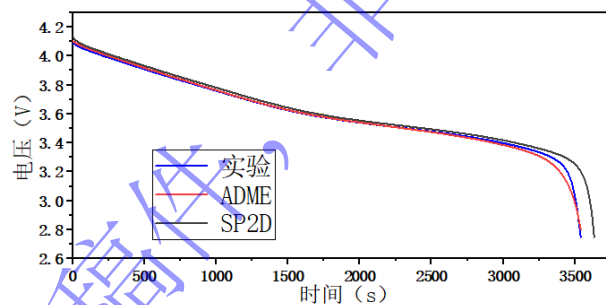
(c)



(d)



(e)



(f)

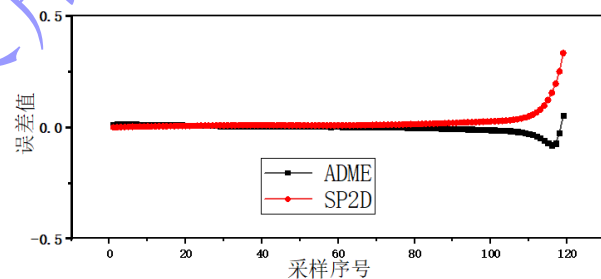


图 6 (a)输入电流曲线；(b)实验结果与仿真结果对比；(c)误差曲线；(d)电压-电流曲线；(e)仿真对比曲线；(f)误差曲线

Fig.6. (a) Input current curve; (b) Comparison of experimental results with simulation results; (c)

Error curve; (d) Voltage-current curve; (e) Simulation contrast curve; (f) Error curve.

6 结论与展望

- 1) 通过有限差分法对 P2D 模型进行简化, 并结合电池阴阳极衰退机理建立了 ADME 模型, 该模型在提高计算效率的前提下, 考虑了电池内部微观粒子的变化, 对电池模型估算精度的提高具有重要意义。
- 2) 采用的 MBELS 算法辨识模型参数, 解决了一般最小二乘法由于非线性系统带来的参数辨识精度逐渐偏离真实值的问题。通过添加偏差补偿项消除了噪声影响, 表现出理想的算法收敛性及参数辨识精度。
- 3) 通过对比分析, 建立的 ADME 模型不仅可以预测电池的容量衰退轨迹, 还可以有效评估电池容量老化衰退, 得到高精度电压仿真值。
- 4) 在下一步的工作中, 将引入热能平衡方程, 实现锂离子动力电池衰退老化的模型和热模型的耦合, 对电池荷电状态 (SOC) 及健康状态 (SOH) 的进行估算。

参考文献

- [1] Liu Z Y, Yang K, WEI Z H, Yao L Y 2019 *Acta Phys. Sin.* **68** 098801 (in Chinese)[刘征宇,杨昆,魏自红,姚利阳 2019 物理学报 **68** 098801]
- [2] Wei Z B, Meng S J, Xiong B Y, Ji D X, Tseng K J 2016 *Applied Energy*.**181** 332
- [3] Dicksom N. T. How, M. A. Hannan, M. Lipu, P. JK. 2019 *IEEE Access* **7** 136116
- [4] Nie W L, Tan W J, Qiu G, Li C L, Nie X F 2018 *Proceedings of the CSEE* **38** 5415 (in Chinese)[聂文亮,谭伟杰,邱刚,李春莉,聂祥飞 2018 中国电机工程学 **38** 5415]
- [5] Li X Y, Wang Z P, Zhang L ,2019 *Energy* **174** 33
- [6] Taedong Goh,Minjun Park,Minhwan Seo,Jun Gu Kim,Sang Woo Kim 2018 *Energy* **159** 61

- [7] Yao-Ching Hsieh, Yu-Chun Chiu, Wei-Ting Wu, You-Chun Huang 2019 *IET Power Electronics* **12** 3085
- [8] Marc Doyle, Thomas F. Fuller, John Newman 1993 *Journal of The Electrochemical Society* **140** 1526
- [9] Zeng J B, Guo X Y, Liu L C, Shen Z Y, Shan F W, Luo Y F 2019 *Acta Phys. Sin.* **68** 018201 (in Chinese) [曾建邦, 郭雪莹, 刘立超, 沈祖英, 单丰武, 罗玉峰 2019 物理学报 **68** 018201]
- [10] Pang H, Mou L J, Guo L, Zhang F Q 2019 *Electrochimica Acta* **307** 474
- [11] N. Lotfi, J. Li, R. G. Landers, J. Park 2017 *American Control Conference* Seattle, USA, May 24–26, 2017 p86
- [12] Priya Gambhire, Krishnan S. Hariharan, Ashish Khandelwal, Subramanya Mayya Kolake, Taejung Yeo, Seokgwang Doo 2014 *Journal of Power Sources* **270** 281
- [13] Pang H, Zhang X 2018 *Acta Phys. Sin.* **67** 228201 (in Chinese) [庞辉, 张旭 2018 物理学报 **67** 228201]
- [14] Ali Jokar, Barzin Rajabloo, Martin Désilets, Marcel Lacroix 2016 *Journal of Power Sources* **327** 44
- [15] Yuan S F, Wu H J, Yin C L 2017 *Journal of Zhejiang University(Engineering Science)* **51** 478 (in Chinese) [袁世斐, 吴红杰, 殷承良 2017 浙江大学学报(工学版) **51** 478]
- [16] Huang L, Li J Y 2015 *Acta Phys. Sin.* **64** 108202 (in Chinese) [黄亮, 李建远 2015 物理学报 **64** 108202]
- [17] Li J F, Lai Q Z, Wang L X, Lyu C, Wang H 2016 *Energy* **114** 1226
- [18] Lyu C, Zhao Y, Luo W, Wang L 2019 *14th IEEE Conference on Industrial*

- Electronics and Applications (ICIEA) Xi'an, China, Jun, 19 - 21, 2019 p2418
- [19]K. Smith, Y. Shi, S. Santhanagopalan 2015 American Control Conference Chicago, USA, July 1-3, 2015 728
- [20]XIONG R 2018 Core Algorithm of Battery Management System for Evs (Beijing:Machinery Industry Press) p41(in Chinese)[熊瑞 2018 动力电池管理系统核心算法(北京:机械工业出版社) 第 41 页]
- [21]G. K, S. Inoue, K. T, T. Hirota, Y. Kamiya, Y. Daisho, S. Inami 2013 World Electric Vehicle Symposium and Exhibition (EVS27) 6 0555
- [22]Lin S K, Lu R 2016 Physical Chemical p160(in Chinese) [林树坤, 卢荣 2016 物理化学 第 160 页]
- [23]Marcicki H, Todeschini F, Onori S, Canova 2012 American Control Conference p572
- [24]Pang H 2018 Acta Phys. Sin. 67 058201 (in Chinese) [庞辉 2018 物理学报 67 058201]
- [25]Wu H J, Yuan S F, Zhang X, Yin C L, Ma X R 2015 Journal of Power Sources 287 108
- [26]Zhang Y, Yang H Z 2007 Acta Automatica Sinica 10 1053 (in Chinese)[张勇, 杨慧中 2007 自动化学报 10 1053]
- [27]Chen X K, Sun D 2016 Proceedings of the CSEE 36 6254(in Chinese)[陈息坤, 孙冬 2016 中国电机工程学报 36 6254]

Study on external characteristics of lithium-ion power battery based on ADME model^{*}

LI Xiao-jie YU Yun-tai[†] ZHANG Zhi-wen DONG Xiao-rui

(School of energy and power engineering, North University of China, Tai Yuan 030051,

China)

The current electrochemical models of lithium-ion power batteries have many problems, such as complex models, difficult modeling, low computational efficiency and poor aging evaluation effect. In this paper, a mechanism model (ADME) considering battery decay and aging is proposed. In this paper, the P2D electrochemical model is first reduced by finite difference method to obtain a simplified P2D (SP2D). On the basis of SP2D model, a mechanism model (ADME) considering battery decay and aging is proposed, which is based on the degradation and aging phenomenon caused by the side reactions between positive and negative electrodes. Secondly, the multivariate deviation compensation least square method is used to identify the model parameters. Finally, the terminal voltage output of SP2D model and ADME model is compared and analyzed through the cycle experiment of power battery aging performance, constant current and pulse condition. The results show that the ADME model is relatively simple, has high computational efficiency and estimation accuracy, and can effectively evaluate the aging decline of battery capacity, and obtain the ideal external characteristic curve of lithium ion power battery.

Keywords: Lithium-ion battery; Mechanism model; Deviation compensation; Parameter identification

* Project supported by the National Natural Science Foundation of China (Grant No. 51905496).

录用稿件，
非最终出版稿