

基于改进混合差分进化算法的输电网规划研究

黄 映

(南京供电公司,江苏南京210019)

摘要:提出了一种改进的混合差分进化算法求解电力系统输电网扩展规划问题。在进化过程中,该算法能够动态调整差分进化的控制参数,并根据种群的聚集程度对最优个体进行混沌搜索,提高后期的搜索能力。该算法在保持基本差分进化算法结构简单的特点的基础上,进一步提高了算法的全局寻优能力。运用该算法对修改后的Garver-6节点系统和18节点系统的进行计算,将其结果与遗传算法、粒子群算法、基本差分进化等算法相比较,表明了算法在求解电网规划问题上的可行性和优越性。

关键词:输电网规划;差分进化算法;混沌搜索

中图分类号:TM715

文献标志码:A

输电网络扩展规划是根据负荷增长、电源规划方案以及现有网络结构和参数,确定输电网络的最佳扩展方案,以满足安全运行和经济性最优^[1]。从数学上讲,电网扩展规划是一个带有大量约束条件的非线性整数规划问题,计算较复杂。鉴于输电网扩展规划问题的重要性,各国学者对其提出了许多求解方法,主要分为启发式方法、数学优化类方法^[2]和智能优化方法三类^[3,4]。

差分进化算法^[5](DE)是Storn和Price在1995年提出的一种在连续空间中进行启发式随机搜索的优化算法。该算法直接采用实数直接运算,不需要编码和解码操作,收敛速度快,稳定性好,其性能被证明要优于其他进化算法^[6]。目前DE已成功应用于求解经济负荷分配^[7]、无功优化^[8]、变电站选址定容^[9]等电力系统优化问题。虽然DE算法实现简单、收敛快速,但是该算法以随机概率选取试验个体进行进化,容易陷入局部最优,出现早熟收敛现象,若通过增加种群规模以提高种群多样性的方式会降低算法的收敛速度。为改善DE的性能,更好地解决电网规划问题,本文构造一种改进的混合差分进化算法(IHDE),进一步提高算法的收敛速度和全局寻优性能,并以Garver-6节点系统和18节点系统算例验证了此算法的寻优能力。

1 电网规划数学模型

本文在单阶段静态电网扩展规划问题中,主要考虑电网扩建的投资费用、固定运行维护费用以及系统年运行费用(即网损费用),在满足约束条件下使总费用最小,规划方案能满足N-1检验。其各种费用的计算考虑了资金的时间价值,采用等年值费用法。模型采用的目标函数为:

$$\min (k_1+k_2) \sum_{j \in \Omega_1} c_j l_j x_j + k_3 \sum_{j \in \Omega_2} r_j P_j^2 \quad (1)$$

收稿日期:2015-03-03;修回日期:2015-04-12

文章编号:1009-0665(2015)04-0036-04

式(1)中:第一项为规划方案的建设投资费用,万元;第二项为线路的可变运行费用,用年网损费用表示,万元。其中 k_1 为资金回收系数, $k_1 = \frac{r(1+r)^n}{(1+r)^n - 1}$; r 为贴现率,%; n 为工程经济使用年限; k_2 为工程固定运行费用率,%; c_j 为单位长度线路造价,万元/km; x_j 为线路 j 中新建线路回路数; l_j 为线路 j 的长度,km; Ω_1 为待选新建线路集合; k_3 为年网损费用系数;这里 $k_3 = \rho\tau/U^2$; ρ 为网损电价,元/(kW·h); τ 为最大负荷损耗时间,h; U 为系统额定电压,kV; r_j 为线路 j 的电阻; P_j 为正常情况下线路 j 输送的有功功率,MW; Ω_2 为网络中已有的和新建的线路集合。

模型考虑的约束条件包括系统潮流约束,线路容量约束,输电走廊最大可建线路约束,其数学表达见文献[10]。潮流计算采用直流潮流模型。

2 差分进化算法及其改进

2.1 基本差分进化算法

差分进化算法由 N_p (种群规模)个 D (决策变量个数)维参数矢量 x_{ij} ($i=1, 2, \dots, N_p$; $j=1, 2, \dots, D$)在搜索空间进行并行直接的搜索。DE的基本操作包括变异、交叉和选择3种操作。

(1) 变异。

$$V_i^{G+1} = X_{r_1}^G + F \cdot (X_{r_2}^G - X_{r_3}^G) \quad (2)$$

式(2)中: $X_{r_1}^G, X_{r_2}^G, X_{r_3}^G$ 为第 G 代中随机采样的个体; V_i^{G+1} 是与目标个体 X_r^G 对应的变异个体,且随机个体 $r_1 \neq r_2 \neq r_3 \neq i$; F 为缩放因子,用于控制差异向量的缩放程度。

(2) 交叉。

$$u_{ij}^{G+1} = \begin{cases} v_{ij}^{G+1} & \text{当 } r_i \leq C_R \text{ 或 } j=r_i \text{ 时} \\ x_{ij}^G & \text{其他情况下} \end{cases} \quad (3)$$

式(3)中: $C_R \in (0,1)$, 为交叉概率, 它控制着种群的多样性, 帮助算法从局部最优解中脱离出来; r_j 为第 j 个变量的随机数; r_i 是从 $[1, D]$ 中随机选取的一个整数。

(3) 选择。对于最小化问题, 选择操作可表述为:

$$X_i^{G+1} = \begin{cases} U_i^{G+1} & \text{当 } f(U_i^{G+1}) < f(X_i^G) \\ X_i^G & \text{其他情况下} \end{cases} \quad (4)$$

2.2 差分进化算法的改进

DE 采用贪婪策略进行选择操作, 虽然加快了算法的收敛速度, 但在算法的后期收敛速度较慢, 甚至会陷入局部最优出现早熟现象^[11]。鉴于此, 本文构造一种改进的混合差分进化算法(IHDE), 该算法在求解过程中能够随进化过程动态调整 DE 的缩放因子和交叉概率, 在保持种群多样性的同时提高 DE 的全局寻优能力; 而针对 DE 早熟收敛问题, 以种群的适应度方差判断种群中个体的聚集程度, 引入混沌搜索策略, 提高算法后期的搜索能力。

(1) 控制参数的改进。DE 算法的主要控制参数 F 和 C_R 影响搜索过程的收敛速度和鲁棒性, F 和 C_R 取值较大可以得到较好的搜索但算法的收敛速度会较慢, 取值较小会使算法陷入局部最优。良好的搜索策略应该是在搜索的初始阶段保持种群多样性, 进行全局搜索, 而在搜索的后期应加强局部搜索能力, 以提高算法的精度。本文对 F 和 C_R 采取根据进化代数动态调整策略, 即在算法的初期取较小的 F 和 C_R , 随着种群进化, 不断增大两参数的取值, 以保证其收敛性。

$$F = F_{\min} + (F_{\max} - F_{\min}) \cdot G/G_{\max} \quad (5)$$

$$C_R = C_{R\min} + (C_{R\max} - C_{R\min}) \cdot G/G_{\max} \quad (6)$$

式(5,6)中: F_{\min} 和 F_{\max} 为最小和最大缩放因子; $C_{R\min}$ 和 $C_{R\max}$ 为最小和最大交叉概率; G 为当前迭代次数; G_{\max} 为最大迭代次数。

(2) 种群适应度方差。随着种群的不断进化, 个体之间的差异越来越小, 而个体位置决定了个体的适应度, 根据种群中所有个体的适应度的整体情况可以判断种群的状态。种群的适应度方差定义为:

$$\sigma^2 = \sum_{i=1}^{N_p} \left[\frac{f_i - f_{av}}{f} \right]^2 \quad (7)$$

式(7)中: N_p 为种群个体数目; 个体 i 的适应度为 f_i ; 当前种群的平均适应度为 f_{av} ; f 为归一化定标因子, 其作用是限制 σ^2 的大小。

f 的取值采用式为:

$$f = \begin{cases} \max_{1 \leq i \leq N_p} |f_i - f_{av}| & \text{当 } \max_{1 \leq i \leq N_p} |f_i - f_{av}| > 1 \\ 1 & \text{其他情况下} \end{cases} \quad (8)$$

适应度方差反映了种群中个体的聚集程度, σ^2 越小, 种群中个体的聚集程度越严重。当 $\sigma^2 < C$ (C 为某一给定的阈值, 本文取 $C = 0.05N_p$) 时, 认为算法出现早熟收敛现象。

(3) 混沌搜索策略。针对早熟收敛现象, 本文在 DE 算法陷入局部最优时对当代最优个体进行混沌搜索, 使算法脱离聚集状态。混沌是自然界广泛存在的一种非线性现象, 由于混沌运动的固有特点及混沌遍历的规律性及不重复性, 使混沌处理方法被广泛用于处理优化搜索问题^[12]。混沌搜索常用的映射方式为线性载波:

$$y_k + 1 = \mu y_k (1 - y_k), y_k \in [0, 1] \quad (9)$$

式(9)中: μ 为控制参数, 其数值直接影响映射情况; k 为混沌搜索的迭代次数; y_k 为混沌变量 Y_k 的各维分量。

设当代最优个体为 X_{best} , 将 X_{best} 通过载波的方式映射为混沌变量 Y_k , 运用混沌优化的搜索机理, 将混沌变量 Y_k 转换到解空间, 计算其适应度 $f(Y_{k+1})$ 并更新混沌迭代得到的最优解 Y_{best} , 直到达到混沌搜索的最大迭代次数 k_{max} 。如果混沌搜索得到的最优解 Y_{best} 优于 X_{best} , 则用 Y_{best} 随机取代种群中的一个非最优个体。

2.3 改进混合差分进化算法流程

本文利用混沌搜索机制, 并将其融合到差分进化算法中, 构造了改进的混合差分算法(IHDE)。其基本思想是基于差分进化机制, 动态调整其控制参数, 以种群适应度方差判断算法是否出现早熟收敛现象, 若陷入局部最优, 则对当代最优个体进行混沌搜索, 在搜索达到给定次数后, 用混沌搜索得到的最优解随机替代种群中的个体, 从而增强算法的搜索性能。该算法流程如图 1 所示。

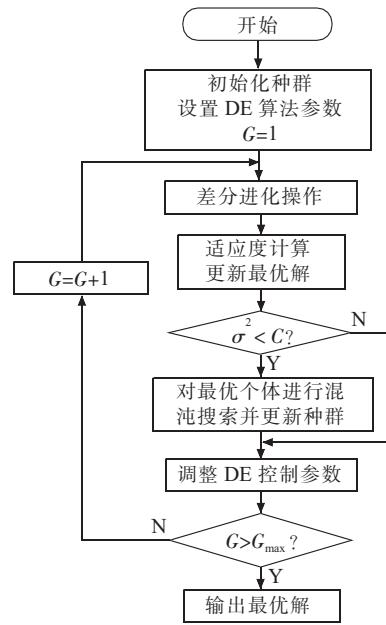


图 1 IHDE 算法流程图

3 基于改进混合差分的电网规划问题求解

基于上述改进的混合差分进化算法,对第1节描述的单价段输电网规划数学模型求解步骤:(1) 输入原始数据。包括网络拓扑、线路参数、各节点发电出力及负荷以及算法本身需要的控制参数;(2) 形成初始种群。本文对 n 条待选线路走廊的各种可能扩建回路数进行编码, n 条待选线路走廊的扩建回路数集为 $\{x_1, x_2, \dots, x_n\}$,该线路集构成一个规划方案,对应于种群中的一个个体;(3) 差分进化操作。采用第2.1节中的变异和交叉机制形成新一代种群;(4) 个体适应度计算。将每一个体对应的网络行潮流计算,若个体不满足约束条件的要求,则通过适应度中的惩罚项将个体自然淘汰,对满足约束的个体计算方案的投资和网损费用,进而求出个体的适应度值;(5) 计算种群适应度方差,若 $\sigma^2 < C$,则对最优个体进行混沌搜索,否则到步骤(6);(6) 根据差分进化代数调整 F 和 C_R ;(7) 如满足中止条件,则到步骤(8),否则返回到步骤(3);(8) 输出规划结果。

4 算例及分析

以修改过的Garver-6节点和18节点系统为算例进行计算与分析,系统中节点数据、支路数据和可扩建走廊数参见文献[13]和文献[10]。设资金贴现率 r 取10%;工程经济使用年限 n 为15年,工程固定运行费用率 k_2 为5%,网损电价 ρ 为0.3元/(kW·h),最大负荷损耗时间 τ 为3000 h,单位长度线路的投资费用为80万元/km,取单回线走廊宽度为48.27 m,双回线走廊

宽度为68.27 m,三回线走廊宽度为88.27 m,四回线走廊宽度为108.27 m。

以MATLAB2007为仿真环境,对电网规划问题各进行50次计算,各算法求得平均计算时间和搜索成功率,如表1、表2所示。

6节点系统算例中,本文同时也利用GA,PSO算法进行了编程计算。表1列出各算法对在满足线路的N-1安全准则的条件下所求得的规划方案的投资维护费用、网损费用以及综合费用。其中文献[14]采用基于适应度函数值共享的小生境改进遗传算法求解该问题;文献[15]采用改进的带双重变异算子的粒子群算法求解该问题;而文献[16]采用基于精英策略的非支配排序遗传算法(NSGA-II),采用投资维护费用、网损费用和“N-1”过负荷量最小的多目标优化方法。文献[14—16]中3种改进算法的各部分费用均按本文设定的系数进行了折算作为比较。

由于18节点系统是按静态安全的“N”准则来研究输电规划的常用算例,因此对18节点系统设定各线路走廊的可架线路回数为3回,以便规划方案能够满足“N-1”安全准则。18节点系统的2种最优规划方案见表2,DE算法和本文采用的IHDE算法能够得到相同的2种最优方案,2种方案下的线路扩建结果虽略有不同,但费用相等。

IHDE和DE算法的种群适应度方差的变化曲线如图2所示。

由图2可见,IHDE算法在进化后期对最优个体进行混沌搜索,使种群脱离聚集状态,拓展了种群的搜索空间,改善了群体适应度方差的分布情况,避免算法陷

表1 6节点规划结果

算法	新建线路及回数	建设投资费用/万元	网损费用/万元	总费用/万元	平均计算时间/s	搜索成功率/%
基本GA	3-5(2),2-6(4), 4-6(3),5-6(1)	4 515.07	3 511.33	8 026.40	110.49	82
基本PSO	3-5(2),2-6(4), 4-6(3),5-6(1)	4 515.07	3 511.33	8 026.40	57.43	56
基本DE	3-5(1),2-6(4), 4-6(3),5-6(1)	4 224.71	3 676.80	7 901.51	100.06	80
本文IHDE	3-5(1),2-6(4), 4-6(3),5-6(1)	4 224.71	3 676.80	7 901.51	101.36	92
NGA[14],IPSO[15]	3-5(2),2-6(4), 4-6(3),3-6(1)	4 326.33	3 747.85	8 074.19	—	—
NSGA-II[16]	3-5(2),2-6(4), 4-6(3),3-6(1)	4 326.33	3 747.85	8 074.19	—	—

表2 18节点规划结果

算法	新建线路及回数	总费用/万元	平均计算时间/s	搜索成功率/%
DE	9-10(2),1-11(1),4-16(1),5-12(1),6-13(2),6-14(2), 8-9(2),10-18(1),11-12(1),14-15(2),16-17(1),17-18(2)	28 455.09	709.59	76
本文IHDE	9-10(2),1-11(1),4-16(1),5-12(1),6-13(1),6-14(2),7-13(1), 8-9(2),10-18(1),11-12(1),14-15(2),16-17(1),17-18(2)	28 455.09	810.31	84

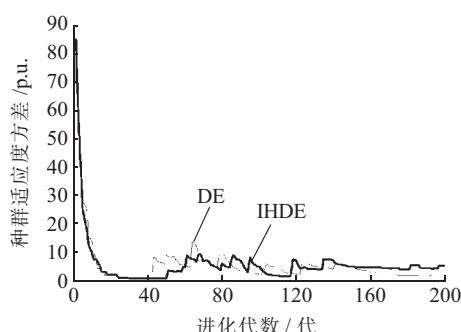


图 2 IHDE 和 DE 算法的群体适应度方差

入早熟收敛,从而有更好的全局寻优能力。

图 3 展示了 GA,PSO,DE 以及 IHDE 4 种算法下的电网规划方案费用随种群进化代数的变化情况。

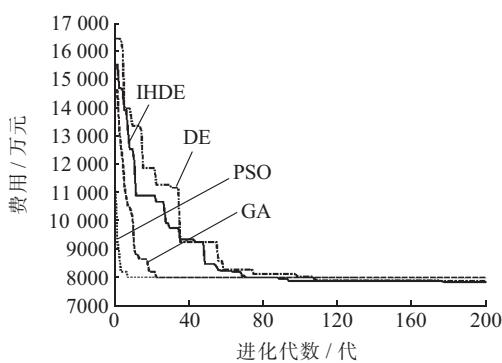


图 3 几种算法的适应度进化曲线

综合表 1、表 2 和图 3 可见,DE 算法本身具有较好的寻优能力和搜索精度,DE 及改进的 IHDE 算法在优化结果和算法性能上(如搜索时间和搜索成功率)都优于 GA,PSO 算法。比较 IHDE 算法和基本 DE 算法,虽然两者得到的最优结果相同,但是由于 IHDE 采用了控制参数调整和混沌搜索策略,IHDE 算法性能更加稳定,搜索到最优解的成功率明显高于基本 DE 算法,且能够比 DE 算法更早求得最优解。而由于 IHDE 算法需要实时跟踪群体的聚集程度,其计算速度略不如基本 DE 算法。

5 结束语

本文提出了一种改进的 IHDE 算法,利用差分进化机制实现简单、收敛速度快的优点,对基本 DE 算法进行了改进。该算法能够随进化过程动态调整控制参数,进一步提高搜索性能;同时针对算法后期容易陷入局部最优的问题,以种群的适应度方差判断种群中个体的聚集程度,对最优个体采取混沌搜索。将 IHDE 算法应用于求解单阶段静态电网规划问题,通过对修改过的 Garver-6 节点系统和 18 节点系统的计算和分析表明,相对 GA,PSO 和基本 DE 算法,IHDE 算法在搜索效率、计算精度、收敛稳定性、全局寻优能力等方面都有一定的优越性。

参考文献:

- [1] 麻常辉,薛禹胜,鲁庭瑞,等. 输电规划方法的评述[J]. 电力系统自动化,2006,30(12): 97-101.
- [2] LATORRE G,CRUZ R D,AREIZA J M,et,al. Classification of Publication and Models on Transmission Expansion Planning [J]. IEEE Trans on Power Systems,2003 ,18(2): 938-946.
- [3] GALLEGOS R A,MONTICELLI A,ROMERO R. Transmission System Expansion Planning by an Extended Genetic Algorithm[J]. IEEE Proceedings: Generation,Transmission and Distribution,1998,145 (3): 329-335.
- [4] 金义雄,程浩忠,严健勇,等. 基于局优分支优化的粒子群收敛保证算法及其在电网规划中的应用[J]. 中国电机工程学报,2005, 25 (23): 12-18.
- [5] STORN R,PRICE K. Differential Evolution-a Simple and Efficient Heuristic for Global Optimization Over Continuous Spaces, Technical Report TR-95-012 [R]. Berkeley: International Computer Science Institute,1995.
- [6] MAYER D G,KINGHORN B P,ARCHER A A. Differential Evolution-An Easy and Efficient Evolutionary Algorithm for Model Optimization [J]. Agricultural Systems ,2005 ,83 (3):315-328.
- [7] NOMAN N,IBA H. Differential Evolution for Economic Load Dispatch Problems [J]. Electric Power Systems Research,2008 ,78 (8):1322-1331.
- [8] 刘自发,闫景信,张建华,等. 基于改进微分进化算法的电力系统无功优化[J]. 电网技术,2007,31(18):68-72.
- [9] 牛卫平,刘自发,张建华,等. 基于 GIS 和微分进化算法的变电站选址及定容[J]. 电力系统自动化,2007,31(18): 82-86.
- [10] 程浩忠. 电力系统规划[M]. 北京: 中国电力出版社,2008: 139-143,259-260.
- [11] 吴亮红,王耀南,袁小芳,等. 自适应二次变异差分进化算法[J]. 控制与决策,2006,21(8): 117-120.
- [12] 李 兵,蒋慰孙. 混沌优化方法及其应用[J]. 控制理论与应用, 1997,14(4): 613-615.
- [13] RIDER M J,GAREIA A V. A Constructive Heuristic Algorithm to Short Term Transmission Network Expansion Planning [C]. Power Engineering Society General Meeting, 2004 (2): 2107-2113.
- [14] 张振安,唐国庆. 基于小生境技术改进遗传算法在电网规划中的应用[J]. 江苏电机工程,2005,24(2):30-33.
- [15] CHEN Y H,CHEN H Y,CHEN J F,et,al. An Improved Particle Swarm Optimization Algorithm for Multistage and Coordinated Planning of Transmission Systems [C]. Transmission and Distribution Conference and Exhibition,Asia and Pacific ,2005.
- [16] 王秀丽,李淑慧,陈皓勇,等. 基于非支配遗传算法及协同进化的多目标多区域电网规划[J]. 中国电机工程学报,2006, 26(12):11-15.

作者简介:

黄 映(1985),女,江苏南京人,硕士研究生,从事电力调度与运行工作。

(下转第 43 页)

相位补偿采用将 YNd5 变压器 d 侧各相电流反极性接入变压器差动保护装置, 相当于将 YNd5 接线的变压器差动保护转变成了 YNd11 接线的变压器差动保护, 然后再利用 RCS978 变压器保护装置的软件相位补偿完成 YNd11 接线的变压器差动保护的相位补偿, 从而实现了 YNd5 接线的变压器差动保护相位补偿方案, 方案简单易行, 可运用到类似工程中去。需要指出的是, 论文是以 RCS978 保护装置来分析的, 其方法对其他厂家相同接线组别的变压器保护装置同样适用。

参考文献:

- [1] Q/GDW 1175—2013, 变压器、高压并联电抗器和母线保护及辅助装置标准化设计规范[S].
- [2] 国家电力调度通信中心. 国家电网公司继电保护培训教材 [M]. 北京:中国电力出版社, 2009;392-393.
- [3] 江苏省电力公司. 电力系统继电保护原理与实用技术[M]. 北京:中国电力出版社, 2006;410-411.
- [4] 霍艳妮, 孙丽敏, 霍艳萍. $\Delta/Y-5$ 变压器差动保护的相位补偿 [J]. 广东输电与变电技术, 2005(2):67-69.
- [5] 汤大海, 李 静, 徐 捷, 等. 双重化主变保护 TA 二次电流回路

的接入与运行[J]. 江苏电机工程, 2008, 27(3):23-25.

- [6] 戴绍勇. 浅谈主变差动保护的两种相位补偿方式[J]. 电力系统保护与控制, 2008, 36(20):72-74.
- [7] 张沛云. 变压器纵差动保护中的相位补偿[J]. 电力应用, 2005, 24(1):42-43, 47.
- [8] 陆志平. 一起 110 kV 主变差动保护误动作原因分析[J]. 江苏电机工程, 2013, 32(1):13-14, 17.
- [9] 蒋 佳. 10 kV 线路故障引起主变差动保护动作的分析[J]. 江苏电机工程, 2013, 32(5):13-14, 18.

作者简介:

汤大海(1963),男,江苏镇江人,研究员级高级工程师,从事电网继电保护运行管理工作;
徐金玲(1982),女,江苏南京人,工程师,从事电力营销管理工作;
邱 娟(1982),女,山东临沂人,工程师,从事电网调度自动化运行管理工作;
张亚斌(1984),男,山东济宁人,工程师,从事电力系统继电保护运行维护工作;
马海薇(1981),女,江苏镇江人,工程师,从事电网调度运行管理工作。

Phase Compensation in Differential Protection of 220 kV Transformer with YNd5 Wiring

TANG Dahai¹, XU Jinling², QIU Juan¹, ZHANG Yabin¹, MA Haiwei¹

(1. Zhenjiang Electric Power Supply Company, Zhenjiang 212001, China;
2. Nanjing Electric Power Supply Company, Nanjing 210019, China)

Abstract: For main protection and backup protection integrated 220 kV transformer, star connection must be adopted in each secondary side of the transformer. The method of software varying phase is widely used for current phase compensation, which can't be used directly for some transformer such as YNd5 wiring transformer. A method, that can transfer the phase of the secondary wiring with YNd5 wiring to the phase of the secondary wiring with YNd11 wiring, is proposed in this paper. Then current phase compensation can be applied to the transformer with YNd5 wiring. This method has been successfully adopted on a customer substation, and the loading test result shows that the current phase relation between high and low voltage is as expected.

Key words: 220 kV transformer; YNd5 wiring; main protection and backup protection integrated; differential protection; phase compensation

(上接第 39 页)

Transmission Network Planning Based on Improved Hybrid Differential Evolution Algorithm

HUANG Ying

(Nanjing Electric Power Supply Company, Nanjing 210019, China)

Abstract: An improved hybrid differential evolution algorithm is proposed to solve power system transmission network expansion planning optimization problem. During the evolution, dynamic parameters adjustment mechanism is adopted in the proposed approach. According to population aggregation, chaos searching strategy is used for the optimal individual to enhance the searching ability in the later evolution period. Despite for the simplicity of differential evolution, the proposed approach can improve the globally optimization. The simulation results on two test systems show that compared with genetic algorithm, particle swarm optimization and differential evolution algorithm, the proposed approach has better performance in solving transmission planning problem.

Key words: transmission network planning; differential evolution algorithm; chaos search