

关于 PSO 方法中粒子运行轨迹的修正^{*}

窦全胜¹ 周春光² 刘晓华¹ 张忠波³

(山东工商学院信息与电子工程学院 烟台 264005)¹

(吉林大学计算机科学与技术学院 长春 130012)² (吉林大学数学学院 长春 130012)³

摘要 粒子群优化方法(PSO Particle Swarm Optimization)由 Kennedy 和 Eberhart 于 1995 年提出,基于群体智能行为的演化计算方法,并广泛应用于各类优化问题。在一些研究中,对 PSO 的粒子收敛性及粒子运行轨迹进行了分析,有一定理论价值和指导意义,本文针对一些分析过程中存在的问题进行了讨论,并对相关结论进行了修正。

关键词 粒子群方法,收敛性

A Revise on Particle Trajectories of Particle Swarm Optimization

DOU Quan-Sheng¹ ZHOU Chun-Guang² LIU Xiao-Hua¹ ZHANG Zhong-Bo³

(School of Information and Electronics Engineering, Shandong Institute of Business and Technology, Yantai 264005)¹

(College of Computer Science and Technology, Jilin University, Changchun 130012)²

(School of Mathematic, Jilin University, Changchun 130012)³

Abstract Particle Swarm Optimization (PSO) method was proposed by Kennedy and Eberhart in 1995, it can be used to solve a wide array of different optimization. The convergence properties and trajectories of particles are studied in some research which has great theoretical value and significance. But there is a series of problems in those researches. Some problems on particle trajectories of particle swarm optimization are discussed and revised in this paper.

Keywords Particle swarm optimization, Convergence property

粒子群优化(Particle Swarm Optimization PSO)方法是由 Kennedy 和 Eberhart 于 1995 年提出的一种演化计算技术,广泛应用于各类优化问题。文[1]对粒子的收敛性进行了分析,刻画了每个粒子在搜索空间内的运动过程,有一定的理论意义。但在证明过程中,存在一些问题,粒子不能收敛到文[1]所描述的稳定点上,特在此加以修正。

1 粒子运行轨迹收敛性证明中存在的几个问题

文[1]中定理 1 在一定假设的基础上,定性的刻画了每个粒子在搜索空间内的运动过程,为算法的改进提供了一定的依据。其证明过程及结论主要引用了文[2]中的方法,其中存在一些问题,下面将加以指出和改正:

1)在一定假设条件下,粒子 x 在 $t+1$ 步的位置由下式确定:

$$\begin{aligned} v_{t+1} &= \omega v_t + \phi_1(x_t - p_i) + \phi_2(x_t - p_g) \\ x_{t+1} &= x_t + v_{t+1} \end{aligned} \quad (1)$$

(文[1]将 $v_{t+1} = \omega v_t + \phi_1(x_t - p_i) + \phi_2(x_t - p_g)$ 误写成 $v_{t+1} = \omega x_t + \phi_1(x_t - p_i) + \phi_2(x_t - p_g)$,此处已更正)。对上式进行改写,得到文[1]中的式(2)应为:

$$x_{t+1} = (1 + \phi_1 + \phi_2)x_t - \phi_1 p_i - \phi_2 p_g + \omega v_t \quad (2)$$

而不应该是文[1]中的

$$x_{t+1} = (1 - \phi_1 - \phi_2)x_t + \phi_1 p_i + \phi_2 p_g + \omega v_t$$

2)由于文[1]中式(2)的错误,文[1]中的式(3)、(4)、(5)

应分别修改为:

$$x_{t+1} = (1 + \omega + \phi_1 + \phi_2)x_t - \omega x_{t-1} - \phi_1 p_i - \phi_2 p_g \quad (3)$$

$$\begin{bmatrix} x_{t+1} \\ x_t \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 + \omega + \phi_1 + \phi_2 & -\omega & -(\phi_1 p_i + \phi_2 p_g) \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_t \\ x_{t-1} \\ 1 \end{bmatrix} \quad (4)$$

$$(1 - \lambda)(\omega - \lambda(1 + \omega + \phi_1 + \phi_2) + \lambda^2) = 0 \quad (5)$$

由此,矩阵 A 应改为:

$$A = \begin{bmatrix} 1 + \omega + \phi_1 + \phi_2 & -\omega & -(\phi_1 p_i + \phi_2 p_g) \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

其特征值也相应的修改为:

$$\begin{aligned} \lambda_1 &= 1 \\ \lambda_2 &= \frac{1 + \omega + \phi_1 + \phi_2 + \gamma}{2} \\ \lambda_3 &= \frac{1 + \omega + \phi_1 + \phi_2 - \gamma}{2} \end{aligned}$$

其中:

$$\gamma = \sqrt{(1 + \omega + \phi_1 + \phi_2)^2 - 4\omega}$$

3)经过一系列的推导,可以得到文[1]中的式(7)

$$\begin{bmatrix} x_{t+1} \\ x_t \\ 1 \end{bmatrix} = Q \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & \lambda_2^t & 0 \\ 0 & 0 & \lambda_3^t \end{bmatrix} Q^{-1} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_0 \\ 1 \end{bmatrix}$$

进一步,可以得到文[1]中式(8)

^{*}基金项目:国家自然科学基金项目(批准号:60433020);教育部“符号计算与知识工程”重点实验室;985 工程;“计算与软件科学科技创新平台”项目资助。窦全胜 博士,副教授,主要研究方向:计算智能的理论与方法;周春光 教授,博士生导师,研究方向:计算智能,图形图像处理等;刘晓华 博士研究生,研究方向:人工智能;张忠波 博士,研究方向:图形图像处理。

$$x_t = k_1 + k_2 \lambda_2^t + k_3 \lambda_3^t$$

其中, k_1, k_2, k_3 是待定的常数。值得注意的是, 以上二式只有当 $t \geq 2$ 时, 才会成立, 而文[1]在此恰恰忽略了这一点。为了确定 k_1, k_2, k_3 , 文[1]在式(9)中使用了以下二式:

$$x_0 = k_1 + k_2 + k_3$$

$$x_1 = k_1 + k_2 \lambda_1 + k_3 \lambda_2$$

实际上, 这两个公式是不成立的, 因此, 无法具体确定这三个常数 k_1, k_2, k_3 , 换句话说, 就是我们只能确定粒子在这种假设条件下收敛, 而无法确定粒子具体收敛到什么地方。

3 关于文[1]的修正和补充说明

根据以上分析, 文[1]中定理应修改为: 在 PSO 方法中, 假设粒子 x_t 搜索到的最好位置 p_i 和整个群体搜索到的最好位置 p_g 固定不变, $\phi_1 = c_1 r_1, \phi_2 = c_2 r_2$ 为常数, 压缩因子 $\chi = 1$, 搜索空间没有限制, 存在合适参数, 使得当 $t \rightarrow \infty$ 时, 粒子运行轨迹收敛, 但是不能确定其收敛到以 p_i 和 p_g 为端点的线段上。

文[1]中改进方法的参数设置是通过大量的实验获得的, 其数据是真实有效的, 但是改进方法能够获得较好结果的原因还需要进一步细致的研究。

参考文献

- 1 窦全胜, 周春光, 马铭. 粒子群优化的两种改进策略. 计算机研究与发展, 2005, 42(5): 897~904
- 2 Van den B F. An analysis of Particle Swarm Optimizers. [Ph D dissertation]. Pretoria; University of Pretoria, 2001

附注: 文[1]中的定理及证明过程

定理 1 在 PSO 方法中, 假设粒子 x_t 搜索到的最好位置 p_i 和整个群体搜索到的最好位置 p_g 固定不变, $\phi_1 = c_1 r_1, \phi_2 = c_2 r_2$ 为常数, 压缩因子 $\chi = 1$, 搜索空间没有限制, 则当 $t \rightarrow \infty$ 时, 粒子 x_t 最终将收敛到以 p_i 和 p_g 为端点的线段上。

证明: 不妨设搜索空间的维数是 1, 粒子 x 在 $t+1$ 步的位置由下式确定:

$$x_{t+1} = \omega x_t + \phi_1 (x_t - p_i) + \phi_2 (x_t - p_g)$$

$$x_{t+1} = x_t + v_{t+1} \quad (1)$$

对(1)式改写并整理, 得到:

$$x_{t+1} = (1 - \phi_1 - \phi_2) x_t + \phi_1 p_i + \phi_2 p_g + \omega v_t \quad (2)$$

把 $v_t = x_t - x_{t-1}$ 代入(2)式得到:

$$x_{t+1} = (1 + \omega - \phi_1 - \phi_2) x_t - \omega x_{t-1} + \phi_1 p_i + \phi_2 p_g \quad (3)$$

用矩阵和向量表示成:

$$\begin{bmatrix} x_{t+1} \\ x_t \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 + \omega - \phi_1 - \phi_2 & -\omega & \phi_1 p_i + \phi_2 p_g \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_t \\ x_{t-1} \\ 1 \end{bmatrix}$$

(4)式中矩阵的特征方程为:

$$(1 - \lambda)(\omega - \lambda(1 + \omega - \phi_1 - \phi_2) + \lambda^2) = 0 \quad (5)$$

求解方程(5)得到矩阵的三个特征值

$$\lambda_1 = 1$$

$$\lambda_2 = \frac{1 + \omega - \phi_1 - \phi_2 + \gamma}{2}$$

$$\lambda_3 = \frac{1 + \omega - \phi_1 - \phi_2 - \gamma}{2}$$

其中:

$$\gamma = \sqrt{(1 + \omega - \phi_1 - \phi_2)^2 - 4\omega}$$

令

$$A = \begin{bmatrix} 1 + \omega - \phi_1 - \phi_2 & -\omega & \phi_1 p_i + \phi_2 p_g \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$\Lambda = \begin{bmatrix} \lambda_1 & 0 & 0 \\ 0 & \lambda_2 & 0 \\ 0 & 0 & \lambda_3 \end{bmatrix}$$

则存在可逆矩阵 Q , 使 $A = Q\Lambda Q^{-1}$, 因此(4)可以写成:

$$\begin{bmatrix} x_{t+1} \\ x_t \\ 1 \end{bmatrix} = Q\Lambda Q^{-1} \begin{bmatrix} x_t \\ x_{t-1} \\ 1 \end{bmatrix} \quad (6)$$

即:

$$\begin{bmatrix} x_{t+1} \\ x_t \\ 1 \end{bmatrix} = Q \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & \lambda_2^t & 0 \\ 0 & 0 & \lambda_3^t \end{bmatrix} Q^{-1} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_0 \\ 1 \end{bmatrix} \quad (7)$$

把(7)式展开, 可以得到:

$$x_t = k_1 + k_2 \lambda_2^t + k_3 \lambda_3^t \quad (8)$$

其中, k_1, k_2, k_3 是特定的常数, 它的值由该粒子初始位置所确定 b

由(8)式, 有:

$$\begin{bmatrix} x_0 \\ x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & \lambda_1 & \lambda_2 \\ 1 & \lambda_1^2 & \lambda_2^2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} k_1 \\ k_2 \\ k_3 \end{bmatrix} \quad (9)$$

另外, 由(3)式, x_2 可由 x_1, x_0 表示成:

$$x_2 = (1 + \omega - \phi_1 - \phi_2)x_1 - \omega x_0 + \phi_1 p_i + \phi_2 p_g \quad (10)$$

结合(9)式和(10)式, 可分别得到 k_1, k_2 和 k_3 的值^[17]

$$k_1 = \frac{\phi_1 p_i + \phi_2 p_g}{\phi_1 + \phi_2}$$

$$k_2 = \frac{\lambda_3(x_0 - x_1) - x_1 + x_2}{\gamma(\lambda_2 - 1)}$$

$$k_3 = \frac{\lambda_2(x_1 - x_0) + x_1 - x_2}{\gamma(\lambda_3 - 1)}$$

不难找到合适的参数 ω, ϕ_1 和 ϕ_2 使 $\max(\|\lambda_3\|, \|\lambda_2\|) < 1$ ^[15, 17], 其中, λ_3, λ_2 可以是复数。

显然, 当 $\max(\|\lambda_3\|, \|\lambda_2\|) < 1$ 时:

$$\lim_{t \rightarrow \infty} x_t = k_1 = \alpha p_i + (1 - \alpha) p_g, \text{ 其中,}$$

$$\alpha = \frac{\phi_1}{\phi_1 + \phi_2}$$

故而, 粒子 x_t 将收敛到以 p_i 和 p_g 为端点的线段上。

证毕。