

粒子群优化算法PSO Particle Swarm Optimization

肖玲

智能优化计6.6 粒子

6.6 粒子群算法的基本原理

6.6.1 粒子群算法的提出

- ◆ 粒子群算法 (Particle Swarm Optimization, PSO)
- 由James Kennedy(社会心理学博士)和Russ Eberhart (电子工程学博士)于1995年提出



Russel Eberhart和James Kennedy

6.6 粒子群算法的基本原理

6.6.1 粒子群算法的提出







- ■Reynolds: Boid(Bird-oid) 模型(1987)
 - 三条规则 避免与领域个体碰撞 匹配领域个体的速度

飞向鸟群中心, 且整个群体飞向目标

- ■Heppner: 新的鸟类模型(1990) 受栖息地吸引的特性
- ■Kennedy和Eberhart: 粒子群算法(1995)



6.6 粒子群算法的基本原理

6.6.2 粒子群算法的原理描述

基本思想

在这个区域里只 有一块食物。所 有的鸟都不知道 食物在那里。





出知

鸟的位置 鸟当前位置和食物之间的距离 离食物最近的鸟的位置



找到食物的最优策略

搜寻目前离的食物最近的鸟的周围区域根据自己飞行的经验判断食物所在

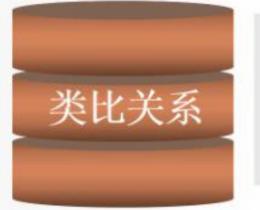


❖从生物现象到 PSO算法

鸟群觅食现象

- •鸟群
- •觅食空间
- •飞行速度
- •所在位置
- •个体认知与群体协作
- •找到食物

鸟群觅食现象



粒子群优化算法

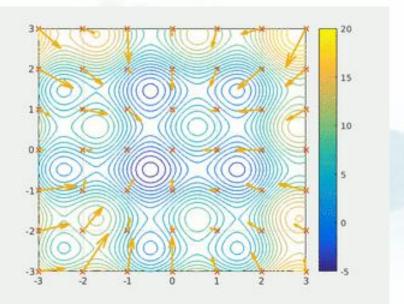
粒子群优化算法

- •搜索空间的一组有效解
- •问题的搜索空间
- •解的速度向量
- •解的位置向量
- •速度与位置的更新
- •找到全局最优解

6.6 粒子群算法的基本原理

6.6.2 粒子群算法的原理描述

- 每个寻优的问题解都被想像成一只鸟,称为"粒子" (particle)。
- 每个粒子都由一个Fitness Function 确定适应值以判断目前的位置好坏。
- 每个粒子知道自己到目前为止发现的最好位置(pbest)和现在的位置x_i。
- 每一个粒子还有一个速度以决定飞行的距离和方向。这个速度根据它本身的飞行经验以及同伴的飞行经验进行动态调整。
- 粒子们追随当前最优粒子在解空间中搜索。



6.6 粒子群算法的基本原理

6.6.2 粒子群算法的原理描述

粒子群算法的特点

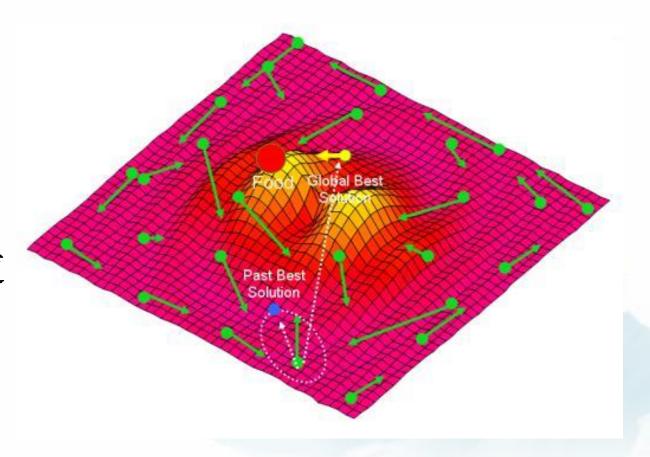
- 高效的并行搜索算法;
- 与遗传算法比较,保留了基于种群的全局搜索策略,避免了 复杂的遗传操作;
- 除了可以找到问题的最优解,还会得到若干较好的次优解;
- 可以动态跟踪当前搜索情况并调整其搜索策略。

6.6 粒子群算法的基本原理

6.6.2 粒子群算法的原理描述

* PSO算法

初始化为一群随机粒子,通过迭代找到最优。 每次迭代中,粒子通过跟踪"个体极值(pbest)"和"全局极值(gbest)"来更新自己的位置。





粒子群步骤

个体极值为每个粒子找到的历史上最 优的位置信息,并从这些个体历史最 优解中找到一个全局最优解,并与历 史最优解比较,选出最佳的作为当前 的历史最优解。

を数初始化

首先,我们需要设置最大的速度区间。 位置信息即为整个搜索空间,我们在 速度区间和搜索空间上随机初始化速 度和位置。设置群体规模 个体极值与全 局最优解

更新鸟群速度和位置

D

循环终止

有两种终止条件可以选择, 一是最大迭代数。二是可接 受的满意解在一个指定的范 围内即停止。

6.6 粒子群算法的基本原理

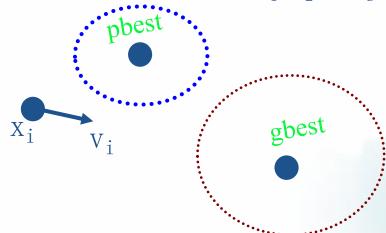
■ D维空间中,有m个粒子;

粒子i位置: $\mathbf{x}_i = (x_{i1}, x_{i2}, \dots x_{iD})$, 将 \mathbf{x}_i 代入适应函数 $\mathbf{F}(\mathbf{x}_i)$ 求适应值;

粒子i速度: $\mathbf{v}_i = (v_{i1}, v_{i2}, \cdots v_{iD})$

粒子i历史最好位置: $pbest_i = (p_{i1}, p_{i2}, \cdots p_{iD})$

种群所经历过的最好位置: $gbest=(g_1, g_2, \cdots g_D)$



■ 通常,在第d($1 \le d \le D$)维的位置变化范围限定在 $[X_{min,d}, X_{max,d}]$ 内,速度变化范围限定在 $[-V_{max,d}, V_{max,d}]$ 内。