第五章 遗传算法

1. 二进制GA求解函数优化问题 max f(x) = x + 10sinx(5x) + 7cos(4x) s.t. $x \in [0, 10]$

- (1)种群大小为50,染色体为20位二进制编码,最大 迭代次数为100,交叉率为0.8,变异率为0.1;
- (2)产生初始种群后,将二进制编码转换为十进制后计算适应值,并进行归一化;采用轮盘赌选择、单切点交叉、位变异操作来产生新的种群,并把历史最有个体保留在新种群中,进行下一代遗传操作。

1. 二进制GA求解函数优化问题 max f(x) = x + 10sinx(5x) + 7cos(4x) s.t. $x \in [0, 10]$

- > 根据参考代码,调试程序。
- ▶ 分析不同算法参数(种群大小、迭代次数、交叉率和变异率)对算法性能的影响。

2. 实编码GA求解函数优化问题

$$minf(x) = \sum_{i=1}^{10} x^2$$

s.t. $-20 \le x_i \le 20$

- (1)种群大小为100,染色体为10位实数编码,最大 迭代次数为1000,交叉率为0.8,变异率为0.1;
 - (2) 产生初始种群后, 计算染色体的适应值;

2. 实编码GA求解函数优化问题

$$minf(x) = \sum_{i=1}^{10} x^2$$

$$s.t. -20 \le x_i \le 20$$

算法仿真过程:

(3)选择和交叉操作采用"君主方案",即对群体根据适应值高低进行排序的基础上,用最优个体与其他偶数位的所有个体进行交叉,每次交叉产生两个新的个体:

2. 实编码GA求解函数优化问题

$$minf(x) = \sum_{i=1}^{10} x^2$$

$$s.t. -20 \le x_i \le 20$$

算法仿真过程:

(4) 变异操作采用多点变异方式产生新种群,在计算 其适应值后,与父代种群合并,选取最好的个体作为 下一代的父代种群。

2. 实编码GA求解函数优化问题

$$minf(x) = \sum_{i=1}^{10} x^2$$

s.t.
$$-20 \le x_i \le 20$$

- > 根据参考代码,调试程序。
- 分析不同遗传运算操作(选择、交叉和变异)对算法性能的影响。

3. 顺序编码GA求解旅行商问题 全国31个省会城市坐标数据构建的旅行商问题

- (1)种群大小为200,染色体为31位顺序编码,最大 迭代次数为1000;
- (2)产生初始种群后,采用归一化方式计算染色体的适应值;
 - (3) 采用基于概率的方式选择进行操作的个体;

3. 顺序编码GA求解旅行商问题 全国31个省会城市坐标数据构建的旅行商问题

算法仿真过程:

(4) 对选中的成对个体,随机交叉所选中的成对城市坐标,以确保交叉后每个城市只访问一次;对选中的单个个体,随机交换其一对城市坐标作为变异操作,产生新的种群,进行下一次遗传操作。

3. 顺序编码GA求解旅行商问题 全国31个省会城市坐标数据构建的旅行商问题

- > 根据参考代码,调试程序。
- ▶ 分析不同交叉运算操作(PMX、OX和CX)对算法 性能的影响。

4. GA求解0-1背包问题

物品数量为10,背包容量为300,物品体积和价值如下表所示。

	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
体积	95	75	23	73	50	22	6	57	89	98
价值	89	59	19	43	100	72	44	16	7	64

- (1)种群大小为50,染色体为10位二进制编码,最大迭代次数为100,交叉率和变异率分别为0.8和0.05;
- (2)产生初始种群后,计算个体的适应值,当物品体积和大于背包容量时,对适应值进行惩罚计算;

4. GA求解0-1背包问题

物品数量为10,背包容量为300,物品体积和价值如下表所示。

	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
体积	95	75	23	73	50	22	6	57	89	98
价值	89	59	19	43	100	72	44	16	7	64

算法仿真过程:

(3)对适应值进行归一化,采用轮盘赌选择、单切点交叉、位变异操作来产生新的种群,并把历史最有个体保留在新种群中,进行下一代遗传操作。

4. GA求解0-1背包问题

物品数量为10,背包容量为300,物品体积和价值如下表所示。

	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
体积	95	75	23	73	50	22	6	57	89	98
价值	89	59	19	43	100	72	44	16	7	64

- > 根据参考代码,调试程序。
- > 分析不同惩罚函数对算法性能的影响。