习题10

10.1 解释遗传算法、进化规划和进化策略的不同。

解: 略。

10.2 实现GA最小化函数 $f(x_1, x_2) = x_1^2 + x_2, 0 \le x_i \le 1024, i = 1,2$,要求使用二进制编码、单点交叉、赌轮选择法。

解: 1) 编码

编码较为简单,需要 22 个二进制位来表示自变量,分别使用 11 个二进制位表示自变量 x_1 , x_2 。

2) 产生初始群体

3) 计算适应度

由于是二进制编码,所以首先要有一个解码(Decode)的过程,即将二进制串解码为十进制的实数,这也被称为从基因型(Genotype)到表现型(Phenotype)的转化,00000000000,00000000000->0,0 , 10000000000,1000000000->1024,1024 , 00000000000,10000000000->0,1024, 100000000000,0000000000->1024,0。根据目标函数,可以计算种群中 4 个个体的适应度为,0,0->0,1024,1024->1047552,0,1024->1024,1024,0->1048576。

4) 选择

选择优良个体的方法,通常采用轮盘法。轮盘法的基本精神是个体被选中的概率取决于个体的相对适应度:

$$p_i = f_i / \sum f_j \tag{10.4}$$

其中 p_i 为个体i被选中的概率, f_i 为个体i的适应度。

个体适应度愈高,被选中的概率愈大。但是,适应度小的个体也有可能被选中,以便增加下一代群体的多样性。从统计意义讲,适应度大的个体,其刻度长,被选中的可能性大。

5) 交叉

单点交叉操作如下所述:

分别为两对染色体的交叉,第一对的随机交叉位置为 2,第二对为 12。一对染色体之间是否进行交叉操作,取决于交叉概率。

6) 变异

一次可能的变异过程如下所示:

即在第 1 个染色体的第 22 位,第 3 个染色体的第 1 位发生变异。这样,经过一轮的选择、交叉、变异操作之后,新一代的个体为 100000000000,0000000001->1024,1,00000000000,10000000000->1,1024 , 100000000000,00000000000->1024,0 ,

10000000000,10000000000->1024,1024。

7) 终止

算法在迭代若干次后终止,最终,算法优化的最优值为 1049600,对应的个体为 10000000000,1000000000->1024,1024。

10.3 实现CEP和FEP。

解: 经典进化规划 CEP (Classical EP) 个体的变异操作为:

$$\begin{cases} x_i' = x_i + \eta_i \cdot N_i(0,1) \\ \eta_i' = \eta_i \cdot \exp(\tau' N(0,1) + \tau N_i(0,1)) \end{cases}$$

其中, τ' 通常设为 $(\sqrt{2n})^{-1}$, τ 通常设为 $(\sqrt{2\sqrt{n}})^{-1}$,其中 n 为个体中所含分量的个数。 快速进化规划 FEP(Fast EP)使用柯西变异代替高斯变异:

$$\begin{cases} x_i' = x_i + \eta_i \cdot \delta_i \\ \eta_i' = \eta_i \cdot \exp(\tau' N(0,1) + \tau N_i(0,1)) \end{cases}$$

 δ_i 为 t=1 的柯西随机数。

10.4 解释何谓格雷编码,及其相对于二进制编码的优势。

解: 略。

10.5 柯西变异被用于实数编码,其能否用于二进制编码?

解:能(解释略)。

10.6 在变异操作时,变异后的值超过了范围怎么办?如何避免这个问题?

解:一般遗传算法都有一个固定的变异常数,通常是 0.1 或更小,这代表变异发生的概率。根据这个概率,新个体的染色体随机的突变,通常就是改变染色体的一个位 (0 变到 1,或者 1 变到 0)。

10.7 随机初始化的群体是否总是产生有效的解?

解: 否(解释略)。

10.8 使用进化算法解决问题,是否需要知道确切的目标函数?解释你的答案。

解:是(解释略)。

10.9 解释模式定理。

解: 略。