

代码逻辑：

定义新数据类型 Location，包含以下数据：

坐标：(double) x, y, 用于记录当前点坐标

移动向量：vector, 包含 (x, y) 两个 double 值，用于记录这个点是如何从上一个点移动到当前位置的

值：(double) value, 用于记录当前点的函数值

主函数：Init()函数，生成十个随机的点，记录其中最优点 best_location, 并将最后一个点记录进整个链表中。作为起始点。

进入循环：最多 1000 次或与目标函数的最大值 1（通过偏导数计算可得）相差小于 0.0001 或者连续 100 次循环没有改变当前最大值节点，三者满足其一即可退出循环。

循环内过程：创建一个新节点（第一次循环时，由 Init（）函数生成的十个点的最后一个作为前节点，此后即可以用之前生成的节点来作为起点，移动向量用 $\alpha D_k + \beta D_{best} + (1 - \alpha - \beta) D_r$ 来确定。）然后比较此点的函数值与当前最大值的大小，若此点函数值更大，则更新最大值点并将连续不变的次数（unchanged）置零，若此点不如当前最大点更大，则连续不变的次数加一。然后将此节点加入到链表末尾并输出当前最大值。

函数逻辑：

Init()函数：创建一个空链表，十次循环，每次循环中，用随机数生成一个点，然后和当前的最大值点（best_location 是全局变量）比较，

判断是否更新最大值点，将最后一个生成的节点添加到链表中。返回此链表。

创建新点 (get_new_location):

生成一个方向向量：根据公式

$$\alpha D_k + \beta D_{best} + (1 - \alpha - \beta) D_r$$

将当前已有的点 cur 的信息, cur.v 用于 D_k , best_location 用于 D_{best} , 再生成一个 (0, 1) 的随机向量 D_r , 将生成的向量进行归一化并乘以 step 步长, 之后再用 move 函数生成一个新的点, 将当前点利用方向 D 进行移动, 返回移动后的新点

move 函数：生成新点 new_loc, 将原来点 cur 的坐标加上参数 x, y 进行移动, 移动后判断是否超界, 如果超界, 则“反弹”。并计算 value。

第二部分：不同参数对代码结果的影响

$\alpha=0.3$, $\beta=0.3$, step=0.1

最后最优点函数值 0.999595, 循环次数 172 次, 最优点坐标 (0.999554, 0.546128)

$\alpha=0.5$, $\beta=0.3$, step=0.1

最后最优点函数值 0.999736, 循环次数 262 次, 最优点坐标 (0.682581, 0.999505)

$\alpha=0.2$, $\beta=0.6$, step=0.1

最后最优点函数值 0.999941, 循环次数 124 次, 最优点坐标

(0.484847,0.999923)

$\alpha=0.4$, $\beta=0.4$, $\text{step}=0.05$

最后最优点函数值 0.999914, 循环次数 248 次, 最优点坐标

(0.998218,0.975733)

以上几次实验表明: 在这个函数中, Dbest 的权重较大时, 最优点函数值较高, 循环次数较少, 步长较短时, 寻找到的 best_location, 比较接近理论计算的 (1, 1)

优化建议:

可以考虑整个函数的偏导数 (如果函数可微), 并把偏导数为正的方向作为一个权重方向来确定移动方向