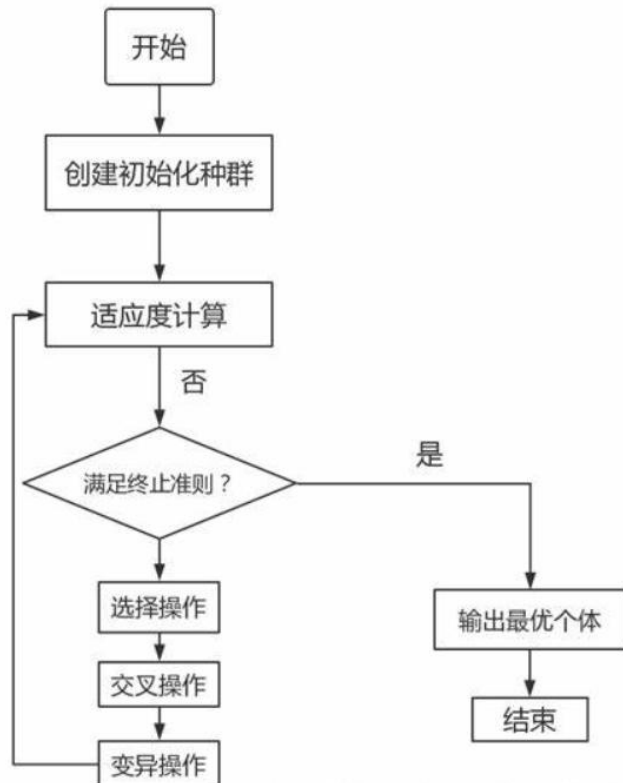


用遗传算法求解  $f(x)=10*\sin(5x)+7*\cos(4x)$ ，在  $x\in[0,10]$  上的最大值。给出详细的分析求解过程，并附上程序代码（不限编程语言）。

解：遗传算法流程图如下：



（1）确定遗传算法的运行参数

群体大小：N=50；终止代数：G=100

交叉概率：Pc=0.8；变异概率：Pm=0.1

区间上限：xs=10；区间下限：xx=0

（2）确定编码方法

个体编码方法有二进制编码和实数编码，在解决三角函数最大值求解问题选择个体编码方法为二进制编码，用一个 20 位的二进制数表示  $x$ ，则  $x=0+10*b/(2^{20})$ ，其中  $b$  是  $[0,2^{20}]$  中的一个二值数。故二进制长度  $L=20$ 。

（3）确定适应度函数

由于需要求最大值，所以可以直接将目标函数作为适应度函数，

$$F(x) = 10 \sin(5x) + 7 \cos(4x)$$

对适应度函数进行归一化：

$$\tilde{F}(x) = (F(x) - \min(F(x))) / (\max(F(x)) - \min(F(x)))$$

#### (4) 选择操作

按适应度比例分配：目前遗传算法中最基本且最常用的算法，各个个体被选择的概率和其适应度值成比例。设群体规模大小为  $N$ ，个体  $i$  的适应度值为  $f_i$ ，则这个个体被选择的概率为

$$p_{si} = \frac{f_i}{\sum_{i=1}^N f_i}$$

#### (5) 交叉操作

单点交叉：先对群体进行随机配对，其次随机设置交叉点位置，最后再相互交换配对染色体之间的部分基因。

#### (6) 变异操作

基本位变异：首先确定变异的染色体，然后确定染色体变异位置，依照某一概率将变异点的原有基因值取反，即  $0 \rightarrow 1$ ， $1 \rightarrow 0$ 。

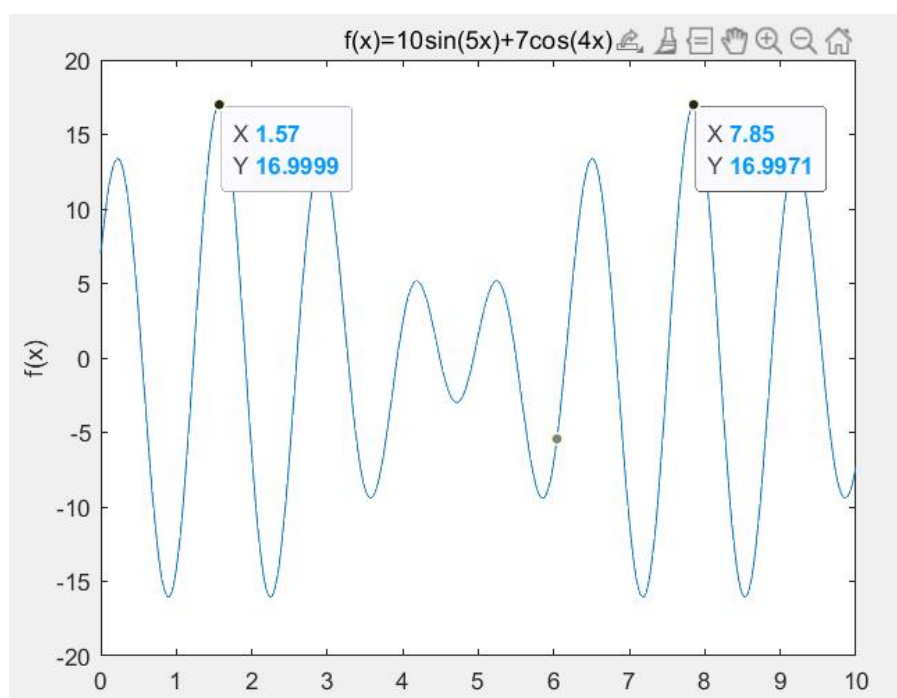
#### (7) 求解结果

使用遗传算法求解，函数  $f(x)=10\sin(5x)+7\cos(4x)$  有两个相等的最大值，为 17，对应坐标的位置为  $(1.5709, 17)$ ， $(7.8541, 17)$ 。

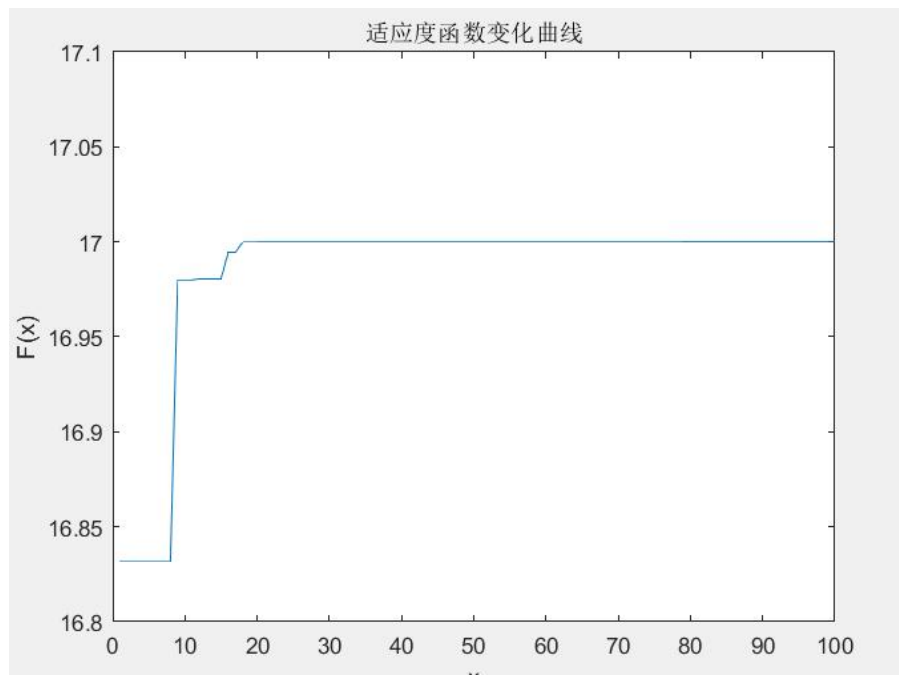
最终函数最大值点为1.5709  
最终函数最大值为17

最终函数最大值点为7.8541  
最终函数最大值为17

画出函数的图像如下，与遗传算法求解结果相同：



适应度函数变化曲线如下：



代码如下：

```
clc,clear
N = 50;%种群数量
L = 20;%二进制位串长度
pc =0.8;%交叉率
pm =0.1;%变异率
g =100;%最大遗传代数
xs =10;%上限
xx =0;%下限
f = round(rand(N,L));%随机初始化种群（二维数组）
%遗传算法循环
for k =1:g
    %将二进制解码为定义域范围内十进制
    for i = 1:N
        u =f (i,:);
        m = 0;
        for j =1:L
            m = u(j)*2^(j-1)+m;%求出该个体的二进制编码的十进制数
        end
        x(i) = xx + m*(xs-xx)/(2^L-1);%映射到所要求的自变量区间上
        fit(i) = func1(x(i));%调用适应度函数
    end
end
```

```

end

maxfit = max(fit); %定义适应度中的最大值
minfit = min(fit); %定义适应度中的最小值
rr = find(fit==maxfit);
fbest = f(rr(1,1),:); %得到第 k 代最优个体的染色体编码数组
xbest = x(rr(1,1)); %得到最优个体对应十进制映射数值
fit = (fit-minfit)/(maxfit-minfit); %归一化适应度函数值

```

%基于轮盘赌的复制操作

```

sum_fit = sum(fit); %适应度函数的和
fitvaule = fit./sum_fit; %计算概率
fitvaule = cumsum(fitvaule); %计算累加概率
ms = sort(rand(N,1)); %随机生成 N 行 1 列在 [0, 1] 范围内的列向量并升序排列
fiti = 1; %原种群当前被比较的个体序号
newi = 1; %被选择进入下一代的个体序号
while newi <= N
    if (ms(newi)) < fitvaule(fiti)
        nf(newi,:) = f(fiti,:);
        newi = newi +1;
    else
        fiti = fiti +1;
    end
end
end

```

%基于概率的交叉操作

```

for i = 1:2:N %选择两个优秀个体
    p = rand; %生成 [0,1] 的随机小数
    if p < pc %若 p 小于交叉概率
        q = round(rand(1,L)); %生成一条 (0, 1) 分布的二进制数串
        for j =1:L
            if q(j) == 1 %如果第 j 位上的值为 1，则进行第 i 组个体的第 j 位交叉操作
                temp = nf(i+1,j);
                nf(i+1,j) = nf(i,j);
                nf(i,j) = temp; %完成第 j 位交叉互换
            end
        end
    end
end

```

```

        end
    end
end
end

%基于概率的变异操作
i =1;
while i <= round(N*pm)%四舍五入取整
    h = randi(N);%随机选取一条需要变异的染色体
    for j = 1:round(L*pm)%在需要变异的染色体上进行 L*pm 个记忆变异
        g = randi(L);%随机选择变异的基因序号
        nf(h,g) = ~nf(h,g);%取反完成变异
    end
    i = i+1;
end

f = nf;
f(1,:) =fbest;
value(k) = maxfit;
end

disp(['最终函数最大值点为',num2str(xbest)])
disp(['最终函数最大值为',num2str(func1(xbest))])

figure(1);
xy = 0:0.01:10;
y = 10*sin(5*xy)+7*cos(4*xy);
plot(xy,y)
xlabel('x')
ylabel('f(x)')
title('f(x)=10sin(5x)+7cos(4x)')
figure(2);
plot(value)
xlabel('x')
ylabel('F(x)')
title('适应度函数变化曲线')

```

```
axis([0 100 16.8 17.1])  
function result = func1(x)  
fit = 10*sin(5*x)+7*cos(4*x);  
result = fit;  
end
```