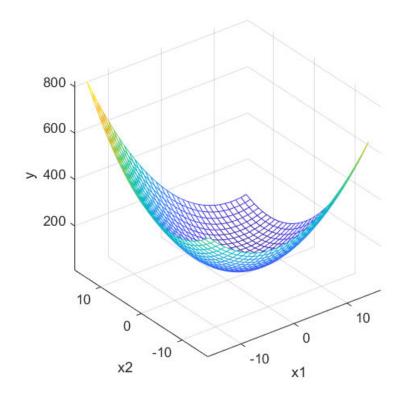
## 粒子群算法 PSO

#### 绘制函数的图形

```
x1 = -15:1:15;
x2 = -15:1:15;
[x1,x2] = meshgrid(x1,x2);
y = x1.^2 + x2.^2 - x1.*x2 - 10*x1 - 4*x2 + 60;
mesh(x1,x2,y)
xlabel('x1'); ylabel('x2'); zlabel('y'); % 加上坐标轴的标签
axis vis3d % 冻结屏幕高宽比, 使得一个三维对象的旋转不会改变坐标轴的刻度显示
hold on % 不关闭图形, 继续在上面画图
```



## 粒子群算法中的预设参数

```
n = 30; % 粒子数量
nvars = 2; % 变量个数
% c1 = 2; % 每个粒子的个体学习因子, 也称为个体加速常数
% c2 = 2; % 每个粒子的社会学习因子, 也称为社会加速常数
% w = 0.9; % 惯性权重
% w_start = 0.9;
% w_end = 0.4;
w_min = 0.4;
w_max = 0.9;
sigma = 0.3;
K = 1000; % 最大迭代的次数
```

```
% 迭代优化效果平滑时自动跳出循环
Count = 0;
max_Count = 10;
tolerance = 1e-6;

vmax = [6 6]; % 粒子的最大速度
c1 = 2.05;
c2 = 2.05;
C = c1 + c2;
phi = 2/abs(2 - C -sqrt(C^2-4*C)); % 收缩因子

x_lb = [-15 -15]; % x 的下界
x_ub = [15 15]; % x 的上界
```

#### 初始化粒子的位置和速度

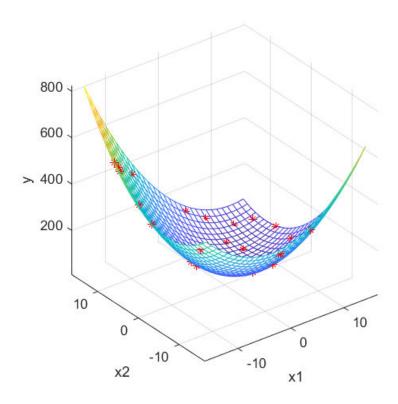
```
x = zeros(n,nvars);
for i = 1: nvars
    x(:,i) = x_lb(i) + (x_ub(i)-x_lb(i))*rand(n,1); % 随机初始化粒子所在的位置在定义域内
end
v = -vmax + 2*vmax .* rand(n,nvars); % 随机初始化粒子的速度(这里我们设置为[-vmax,vmax])
% 注意:这种写法只支持 2017 及之后的 Matlab, 老版本的同学请自己使用 repmat 函数将向量扩充为矩阵后再运算。
% 即: v = -repmat(vmax, n, 1) + 2*repmat(vmax, n, 1) .* rand(n,nvars);
% 注意:x的初始化也可以用一行写出来: x = x_lb + (x_ub-x_lb).*rand(n,nvars), 原理和 v 的计算一样
% 老版本同学可以用 x = repmat(x_lb, n, 1) + repmat((x_ub-x_lb), n, 1).*rand(n,nvars)
```

## 计算适应度(注意,因为是最小化问题,所以适应度越小越好)

```
fit = zeros(n,1); % 初始化这 n 个粒子的适应度全为 0
for i = 1:n % 循环整个粒子群, 计算每一个粒子的适应度
    fit(i) = Obj_fun2(x(i,:)); % 调用 Obj_fun2 函数来计算适应度
end
pbest = x; % 初始化这 n 个粒子迄今为止找到的最佳位置(是一个 n*nvars 的向量)
ind = find(fit == min(fit), 1); % 找到适应度最小的那个粒子的下标
gbest = x(ind,:); % 定义所有粒子迄今为止找到的最佳位置(是一个 1*nvars 的向量)
```

#### 在图上标上这 n 个粒子的位置用于演示

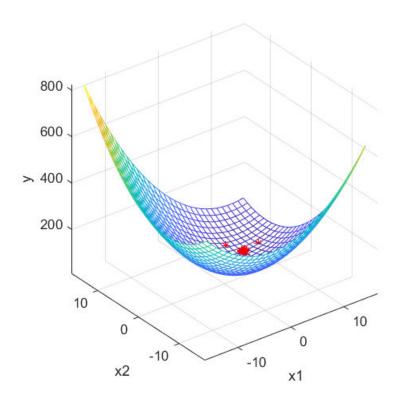
% scatter3 是绘制三维散点图的函数(这里返回 h 是为了得到图形的句柄,未来我们对其位置进行更新) h = scatter3(x(:,1),x(:,2),fit,'\*r');



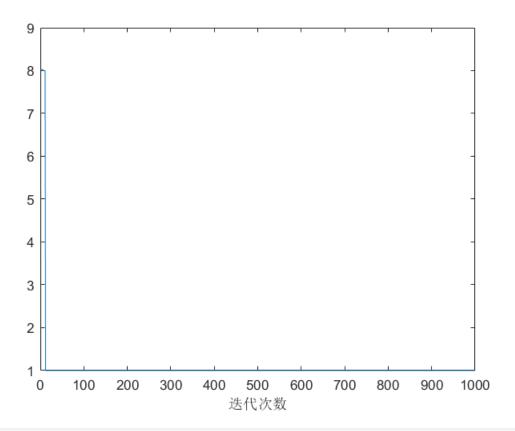
### 迭代 K 次来更新速度与位置

```
fitnessbest = ones(K,1); % 初始化每次迭代得到的最佳的适应度
for d = 1:K % 开始迭代, 一共迭代 K 次
   tem = gbest; % 保存上次最佳适应度
   for i = 1:n % 依次更新第 i 个粒子的速度与位置
       % 可以加入对 w 的额外调整
%
         w = w_start - (w_start - w_end)*d/K;
%
         w = w_start - (w_start - w_end)*(d/K)^2;
%
         w = w_start - (w_start - w_end) *(2*d/K - (d/K)^2);
%
         % 自适应权重,对于求最小值:
         f_i = fit(i);
%
%
         f_avg = sum(fit)/n;
%
         f min = min(fit);
%
         if f_i <= f_avg</pre>
%
             if f_avg ~= f_min
%
                 w = w_min + (w_max-w_min)*(f_i-f_min)/(f_avg-f_min);
%
             else
%
                 w = w_{min};
%
             end
%
         else
%
             w = w_{max};
%
         end
       % 随机权重
       w = w_min + (w_max - w_min)*rand(1) + sigma*randn(1);
```

```
v(i,:) = w*v(i,:) + c1*rand(1)*(pbest(i,:) - x(i,:)) + c2*rand(1)*(gbest - x(i,:));
      % 收缩因子法
      v(i,:) = phi*v(i,:);
        % 如果粒子的速度超过了最大速度限制, 就对其进行调整
%
        for j = 1: nvars
%
           if v(i,j) < -vmax(j)
%
               v(i,j) = -vmax(j);
%
           elseif v(i,j) > vmax(j)
%
               v(i,j) = vmax(j);
%
           end
%
        end
      x(i,:) = x(i,:) + v(i,:); % 更新第i个粒子的位置
      % 如果粒子的位置超出了定义域,就对其进行调整
      for j = 1: nvars
          if x(i,j) < x lb(j)
             x(i,j) = x_lb(j);
          elseif x(i,j) > x_ub(j)
             x(i,j) = x_ub(j);
          end
      end
      fit(i) = Obj_fun2(x(i,:)); % 重新计算第 i 个粒子的适应度
      if fit(i) < Obj_fun2(pbest(i,:)) % 如果第 i 个粒子的适应度小于这个粒子迄今为止找到的最佳位
         pbest(i,:) = x(i,:); % 那就更新第i个粒子迄今为止找到的最佳位置
      end
      if fit(i) < Obj fun2(gbest) % 如果第 i 个粒子的适应度小于所有的粒子迄今为止找到的最佳位置对
          gbest = pbest(i,:); % 那就更新所有粒子迄今为止找到的最佳位置
      end
   end
   fitnessbest(d) = Obj_fun2(gbest); % 更新第 d 次迭代得到的最佳的适应度
   delta_fit = (fitnessbest(d) - Obj_fun2(tem));
   if delta fit < tolerance</pre>
      Count = Count + 1;
   else
      Count = 0;
   if Count > max Count
      break; % 跳出循环
   end
   pause(0.1) % 暂停 0.1s
   h.XData = x(:,1); % 更新散点图句柄的 x 轴的数据(此时粒子的位置在图上发生了变化)
   h.YData = x(:,2); % 更新散点图句柄的 y 轴的数据(此时粒子的位置在图上发生了变化)
   h.ZData = fit; % 更新散点图句柄的 z 轴的数据(此时粒子的位置在图上发生了变化)
end
```



figure(2)
plot(fitnessbest) % 绘制出每次迭代最佳适应度的变化图 xlabel('迭代次数');



```
disp('最佳的位置是:'); disp(gbest)
```

最佳的位置是:

7.9876 5.9806

```
disp('此时最优值是:'); disp(Obj_fun2(gbest))
```

此时最优值是: 8.0003

# 适应度函数

```
function y = Obj_fun2(x)
% y = x1^2+x2^2-x1*x2-10*x1-4*x2+60
% x 是一个向量哦!
    y = x(1)^2 + x(2)^2 - x(1)*x(2) - 10*x(1) - 4*x(2) + 60; % 千万别写成了 x1 end
```