



信阳师范学院
数学与统计学院
SCHOOL OF MATHEMATICS AND STATISTICS

第4章 函数与数值积分



讲授人：牛言涛



日期：2020年2月24日

目录

CONTENTS



函数的表示



数学函数图像的绘制



函数极值



函数求解



数值积分



1. 一元函数极值函数fminbnd

- 一元函数的极小值：**fminbnd** 求得函数在给定区间内的局部极小值。

```
[x, fval, exitflag, output] = fminbnd(fun, x1, x2, options)
```

- x为极值点，fval所求函数极值；
- exitflag > 0收敛到解， exitflag = 0已达最大迭代次数， exitflag < 0不收敛；
- fun 为函数句柄；
- x1 和 x2 分别用于指定区间的左右边界；
- options 用于指定程序的其他参数，其元素取值如下表所示。

1. 一元函数极值函数fminbnd

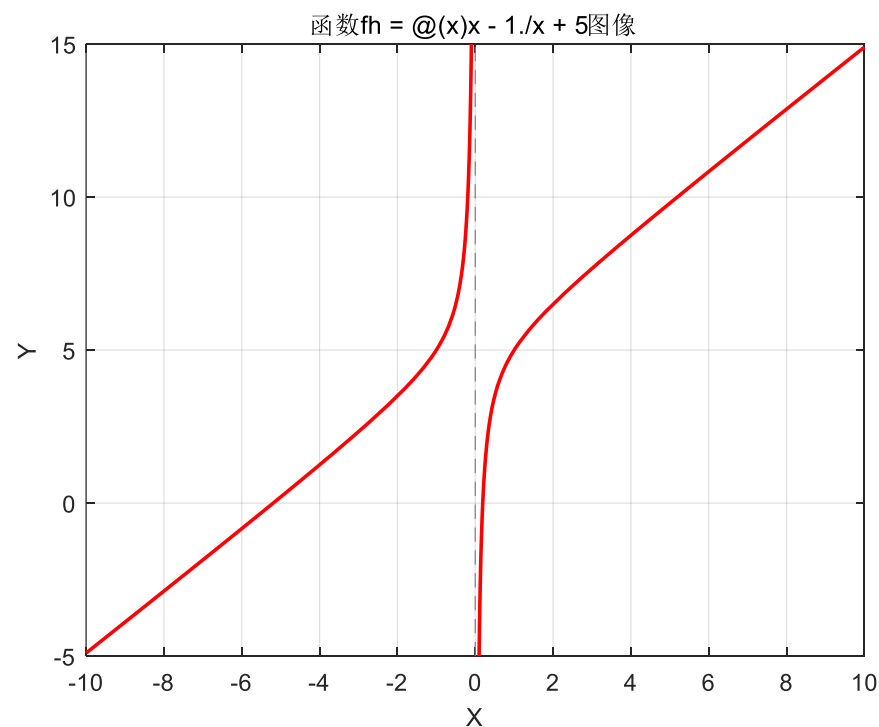
名称	<code>options = optimset('Display','iter','PlotFcns',@optimplotfval);</code>
Display	控制结果的输出，参数可以为“off”，不输出任何结果；“iter”，输出每个插值点的值；“final”，输出最后结果；“notify”为默认值，仅当函数不收敛时输出结果。
FunValCheck	检测目标函数值是否有效。选择 on 则当函数返回数据为复数或空数据时发出警告；off 则不发出警告。
MaxFunEvals	允许进行函数评价的最大次数。
MaxIter	最大迭代次数。
OutputFcn	指定每次迭代时调用的用户自定义的函数。
PlotFcns	@optimplotx plots the current point @optimplotfunccount plots the function count @optimplotfval plots the function value
TolX	返回的 x 的误差。

2. 一元函数极值案例

例：求函数 $f(x) = x - \frac{1}{x} + 5$ 在区间 $(-10, 1)$ 和 $(1, 10)$ 上的最小值点。

```
>> fh = @(x)x - 1./x + 5; %定义匿名函数
>> fplot(fh, [-10, 10], 'r-', 'LineWidth', 1.5)
>> grid on
>> [x, fval, exitflag, output] = fminbnd(fh, -10, 1) %求(-10, 1)区间最小值
x =
    -9.9999
fval =
    -4.8999
exitflag =
     1
output =
    包含以下字段的 struct:

    iterations: 24
    funcCount: 25
    algorithm: 'golden section search, parabolic interpolation'
    message: '优化已终止:...'
>> [x2, fval2, exitflag2, output2] = fminbnd(fh, 1, 10) %求(1, 10)区间最小值
x2 =
     1.0001
fval2 =
     5.0001
exitflag2 =
     1
```



2. 一元函数极值案例

例：求函数 $f(x) = x^2 + 3x + 1$ 在 $[-2, 3]$ 内的最小值和最大值。

```
>> fh_min = @(x)x.^2 + 3*x + 1; %定义匿名函数，最小值
>> [xmin, fmin, exitflag] = fminbnd(fh_min, -2, 3, optimset('TolX', 1e-12, 'Display', 'iter'))
```

Func-count	x	f(x)	Procedure
1	-0.0901699	0.737621	initial
2	1.09017	5.45898	golden
3	-0.81966	-0.787138	golden
4	-1.5	-1.25	parabolic
5	-1.5	-1.25	parabolic
6	-1.5	-1.25	parabolic

优化已终止：

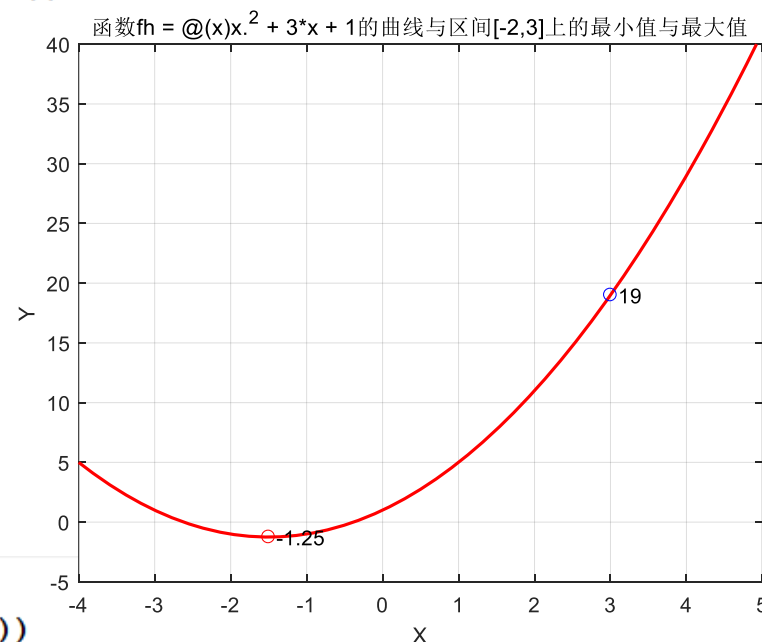
当前的 x 满足使用 $1.000000e-12$ 的 `OPTIONS.TolX` 的终止条件

```
xmin =
    -1.5000
fmin =
    -1.2500
exitflag =
     1

>> fh_max = @(x)-(x.^2 + 3*x + 1); %求最大值转化为求最小值的方法
>> [xmax, fmax, exitflag] = fminbnd(fh_max, -2, 3, optimset('TolX', 1e-12))

xmax =
     3.0000
fmax =
    -19.0000
exitflag =
     1
```

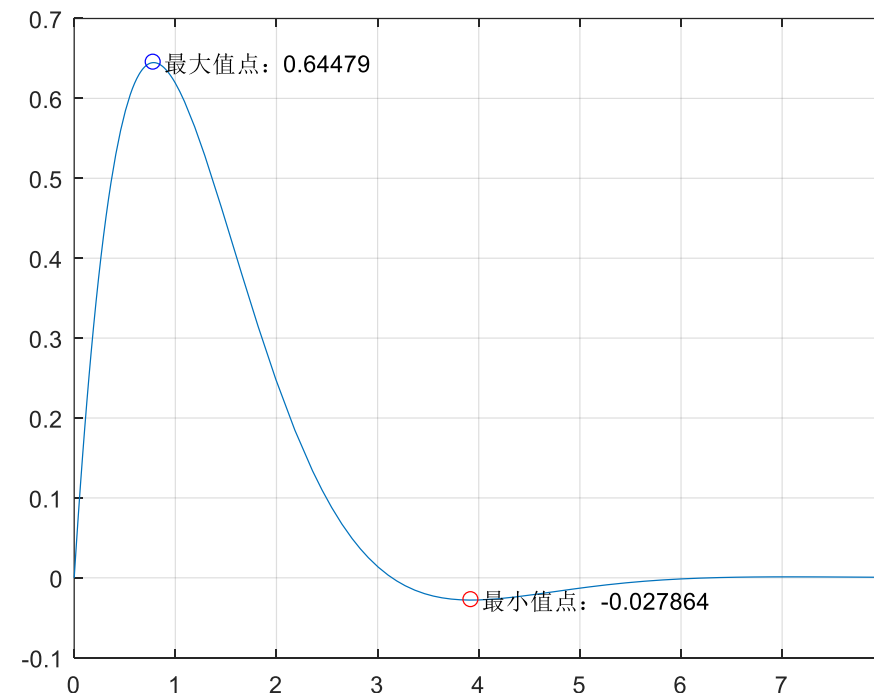
注意：fmax = -fmax，转化



2. 一元函数极值案例

- 例：求函数 $f = 2e^{-x} \sin x$ 在 $(0, 8)$ 中的最大值和最小值。

```
>> fh_min = @(x)2*exp(-x).*sin(x); %最小值匿名函数
>> fh_max = @(x)-2*exp(-x).*sin(x); %最大值匿名函数，前加负号
>> [xmin, fmin,exitflag] = fminbnd(fh_min,0,8);
>> [xmax, fmax,exitflag] = fminbnd(fh_max,0,8);
>> fplot(fh_min, [0,8])
>> axis([0 8 -0.1 0.7]) %改变坐标轴的范围
>> text(xmin+0.1,fmin,['最小值点: ',num2str(fmin)])
>> text(xmax+0.1,-fmax,['最大值点: ',num2str(-fmax)])
>> hold on
>> plot(xmin,fmin,'ro', xmax,-fmax, 'bo')
>> grid on
```



xmin = 3.9270 ymin = -0.0279
xmax = 0.7854 ymax = 0.6448

2. 一元函数极值案例

- 例：求函数 $f(x) = \frac{x^3 + \cos x + x \log x}{e^x}$ 在(0,1)内的最小值和最大值。

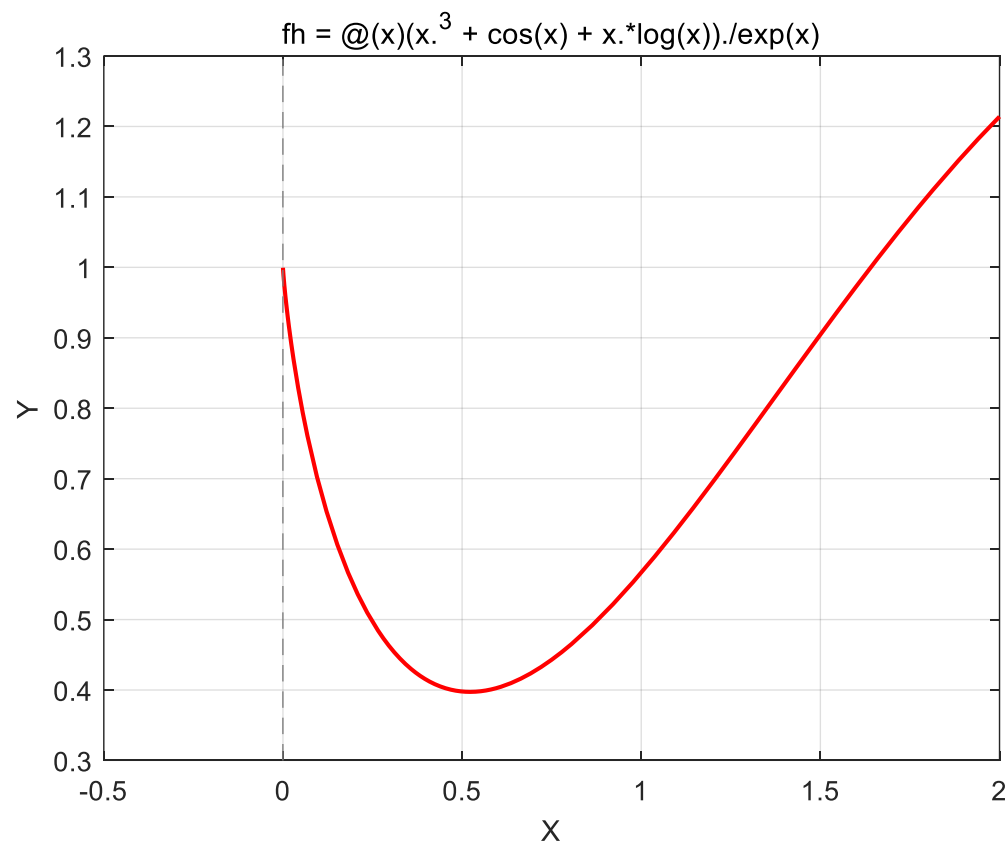
```
>> fh = @(x)(x.^3 + cos(x) + x.*log(x))./exp(x);  
>> [xmin,ymin,exitflag] = fminbnd(fh, 0, 1, optimset('TolX', 1e-12, 'Display', 'iter'))
```

Func-count	x	f(x)	Procedure
1	0.381966	0.420464	initial
2	0.618034	0.406237	golden
3	0.763932	0.44824	golden
4	0.53306	0.397484	parabolic
5	0.527885	0.397396	parabolic
6	0.521623	0.397364	parabolic
7	0.522255	0.397363	parabolic
8	0.522276	0.397363	parabolic
9	0.522275	0.397363	parabolic
10	0.522275	0.397363	parabolic
11	0.522275	0.397363	parabolic

优化已终止：

当前的 x 满足使用 1.000000e-12 的 OPTIONS.TolX 的终止条件

```
xmin =  
    0.5223  
ymin =  
    0.3974  
exitflag =  
    1
```



3. 多元函数的极小值

用fminsearch、fminunc求多元函数的最小值问题

- $[x, fval, exitflag, output] = \text{fminsearch}(@fh, x0, options)$: 此函数使用单纯型法搜索最值。
- 其中 fh 为待求最值的向量函数, $x0$ 为搜索过程开始时自变量的初始值。
- $[x, fval, exitflag, output, grad, hessian] = \text{fminunc}(@fh, x0, options)$: 此函数使用牛顿法搜索最值, 在效率上有所提高。

注意事项

- 在使用这两个函数时, 必须首先用M文件 (非唯一形式) 的形式存储待求最值的函数, 并且需以**向量函数**的形式表达; 注意参数的写法问题。
- 最大值问题需转化为最小值问题。

4. 多元函数的极小值案例

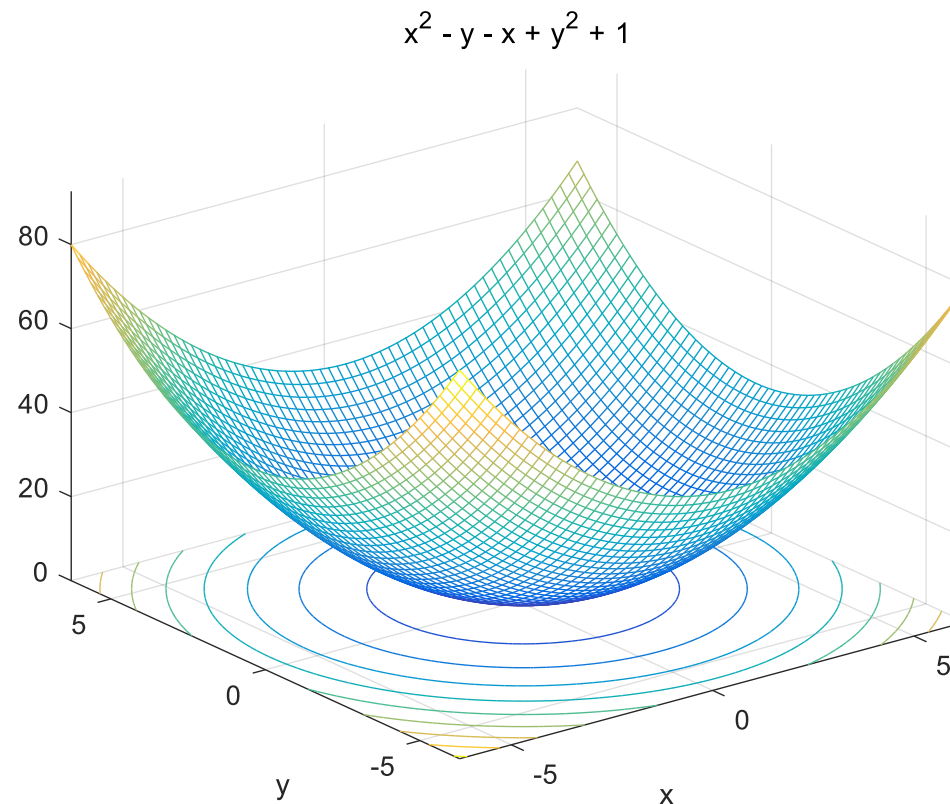
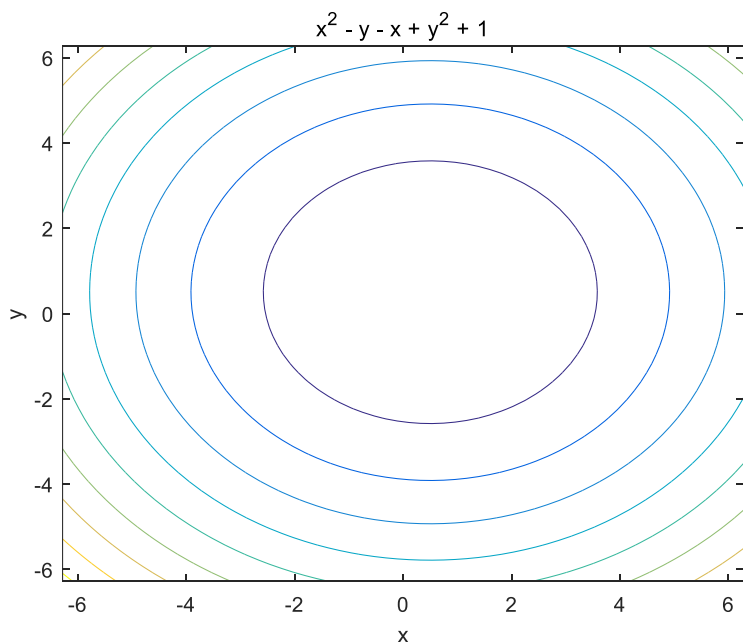
例：求函数 $f(x, y) = -(x + y) + (x^2 + y^2 + 1)$ 在 $x = 1, y = 2$ 附近的最小值点。

```
>> syms x y; %利用符号函数绘图方式
```

```
>> fxy = -(x+y) + (x^2 + y^2 + 1);
```

```
>> ezmeshc(fxy) %绘制图形
```

```
>> ezcontour(fxy) %绘制等高线图
```



4. 多元函数的极小值案例

```
>> fh = @(x)-(x(1)+x(2)) + (x(1)^2+x(2)^2+1);
>> x0 = [1, 2]; %通过三维图和等高线图得知在[1, 2]附近有极值
>> [x,fval,exitflag] = fminsearch(fh,x,optimset(' TolX', 1e-12, 'Display',' iter'))
```

Iteration	Func-count	min f(x)	Procedure
0	1	0.5	
1	3	0.5	initial simplex
2	5	0.5	contract inside
3	7	0.5	contract outside
4	9	0.5	contract inside
5	11	0.5	contract outside
6	13	0.5	contract outside
7	15	0.5	contract outside
66	149	0.5	shrink
67	153	0.5	shrink
68	157	0.5	shrink

优化已终止:
当前的 x 满足使用 1.000000e-12 的 OPTIONS.TolX 的终止条件,
F(X) 满足使用 1.000000e-04 的 OPTIONS.TolFun 的收敛条件

```
x =
    0.5000    0.5000
fval =
    0.5000
exitflag =
    1
```

- 1、建立M文件，保存函数fmin.m;

```
function fh = fmin(x)
    fh = -(x(1)+x(2)) + (x(1)^2+x(2)^2+1);
end
```
- 2、调用fminsearch函数求最值。在命令窗口中，输入：

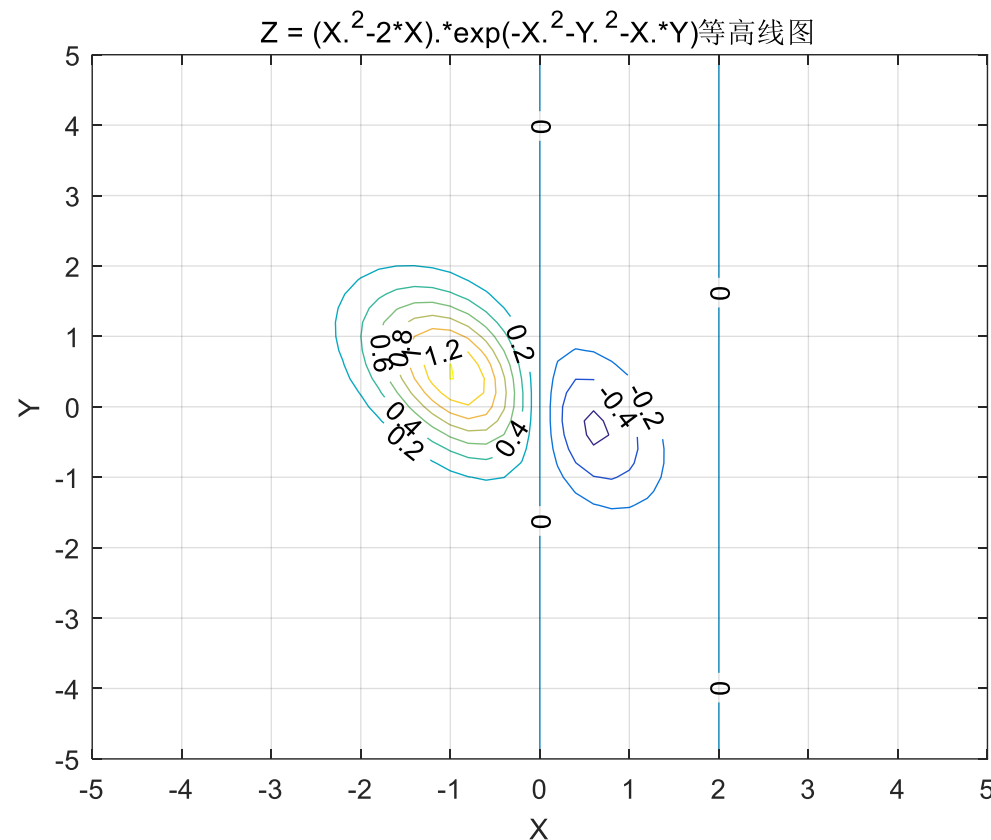
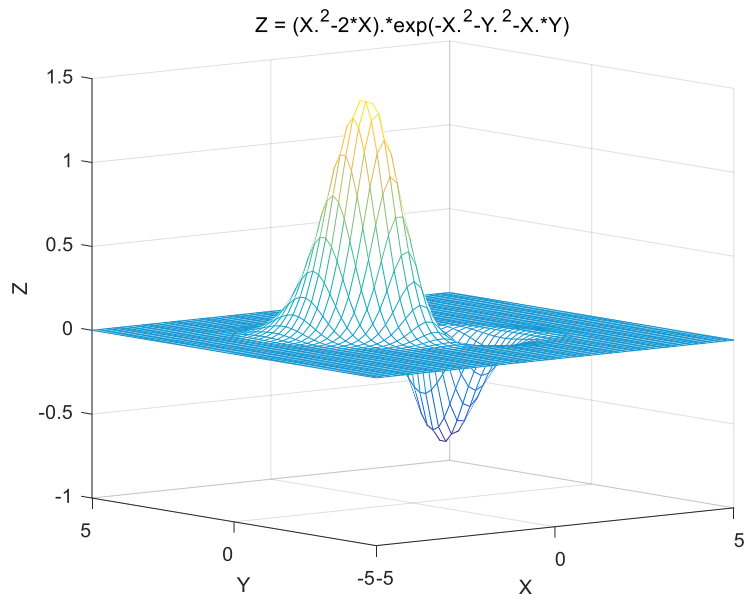
```
x0 = [1,2];
[x,fval] = fminsearch(@f1,x0)
```
- 3、输出结果为：

```
X = 0.5000    0.5000
fval = 0.5000
```

4. 多元函数的极小值案例

例：求二元函数 $z = (x^2 - 2x)e^{-x^2 - y^2 - xy}$ 的（局部）最小值点（曲面的最低点）。

```
>> x = -5:0.2:5;  
>> y = -5:0.2:5;  
>> [X, Y] = meshgrid(x, y);  
>> Z = (X.^2-2*X).*exp(-X.^2-Y.^2-X.*Y);  
>> mesh(X, Y, Z) %绘制网格面  
>> figure(2)  
>> [c, h] = contour(X, Y, Z); %绘制等高线图  
>> set(h, 'ShowText', 'on')  
>> grid on
```



4. 多元函数的极小值案例

例：求二元函数 $z = (x^2 - 2x)e^{-x^2 - y^2 - xy}$ 的（局部）最小值点（曲面的最低点）。

```
>> fh = @(x)(x(1).^2-2*x(1)).*exp(-x(1).^2-x(2).^2-x(1).*x(2));
```

```
>> x0 = [1,1]; %通过图形以及等高线图观察得[1,1]附件有局部最小值点
```

```
>> options = optimset('Display','iter','PlotFcns',@optimplotfval);
```

```
>> [x,fval,exitflag,output] = fminsearch(fh,x0,options)
```

Iteration	Func-count	min f(x)	Procedure
...
35	68	-0.641424	contract inside
36	70	-0.641424	contract inside

优化已终止:

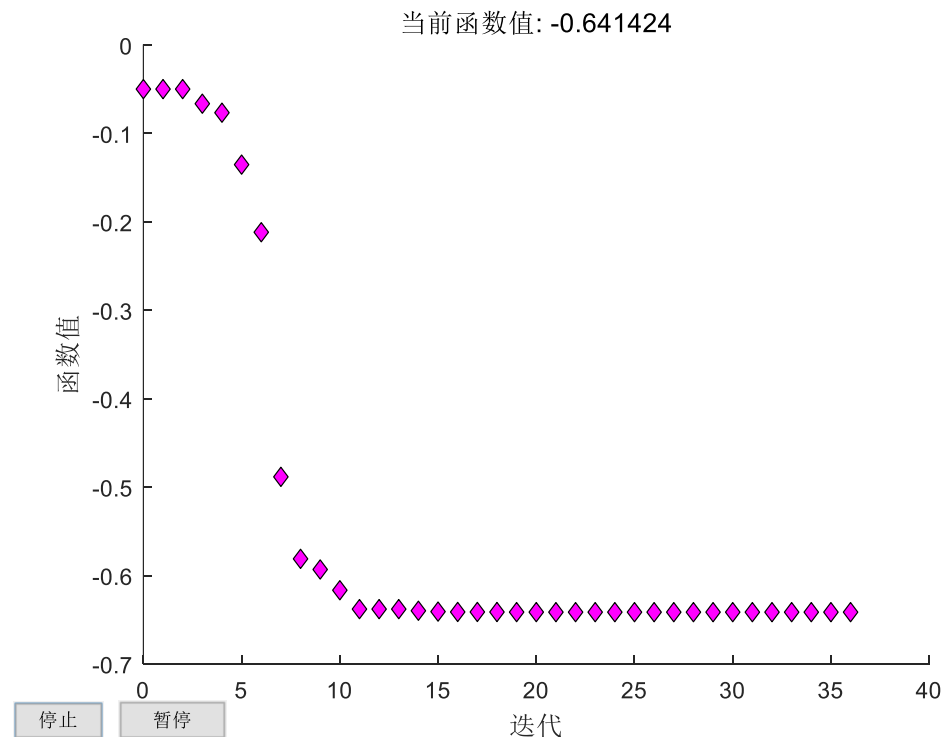
当前的 x 满足使用 $1.000000e-12$ 的 `OPTIONS.TolX` 的终止条件,
 $F(X)$ 满足使用 $1.000000e-04$ 的 `OPTIONS.TolFun` 的收敛条件

$x_{min} =$

0.6110 -0.3055

$fval =$

-0.6414



4. 多元函数的极小值案例

例：求二元函数 $z = (x^2 - 2x)e^{-x^2 - y^2 - xy}$ 的（局部）最小值点（曲面的最低点）。

```
funwithgrad.m  x  +
1  function [f,g] = funwithgrad(x)
2      % Calculate objective f
3      f = (x(1).^2-2*x(1)).*exp(-x(1).^2-x(2).^2-x(1).*x(2));
4      if nargin > 1 % gradient required
5          g = [exp(- x(1).^2 - x(1).*x(2) - x(2).^2)*(2*x(1) - 2) + ...
6              exp(- x(1).^2 - x(1).*x(2) - x(2).^2)*(- x(1).^2 + 2*x(1)).*(2*x(1) + x(2));
7              exp(- x(1).^2 - x(1).*x(2) - x(2).^2)*(- x(1).^2 + 2*x(1)).*(x(1) + 2*x(2))];
8      end
```

信赖域算法，使用函数定义中的梯度

```
>> fh = @funwithgrad;
>> options = optimoptions('fminunc','Algorithm','trust-region','SpecifyObjectiveGradient',true);
>> x0 = [1,1]; %通过图形以及等高线图观察得[1,1]附件有局部最小值点
>> [x,fval,exitflag,output] = fminunc(fh,x0,options)
```

[Local minimum found.](#)

Optimization completed because the [size of the gradient](#) is less than the default value of the [optimality tolerance](#).

[<stopping criteria details>](#)

```
x =
    0.6110    -0.3055
fval =
   -0.6414
exitflag =
     1
output =
  包含以下字段的 struct:

    iterations: 8
    funcCount: 9
    stepsize: 8.8014e-07
    cgiterations: 6
    firstorderopt: 1.8086e-12
    algorithm: 'trust-region'
    message: 'Local minimum found. ...'
    constrviolation: []
```

4. 多元函数的极小值案例

例：求二元函数 $z = (x^2 - 2x)e^{-x^2 - y^2 - xy}$ 的（局部）最小值点（曲面的最低点）。

```
funwithgrad.m  x  +
1  function [f,g] = funwithgrad(x)
2      % Calculate objective f
3      f = (x(1).^2-2*x(1)).*exp(-x(1).^2-x(2).^2-x(1).*x(2));
4      if nargin > 1 % gradient required
5          g = [exp(- x(1).^2 - x(1).*x(2) - x(2).^2)*(2*x(1) - 2) + ...
6              exp(- x(1).^2 - x(1).*x(2) - x(2).^2)*(- x(1).^2 + 2*x(1)).*(2*x
7              exp(- x(1).^2 - x(1).*x(2) - x(2).^2)*(- x(1).^2 + 2*x(1)).*(x(1)
8      end
```

输出迭代过程，使用拟牛顿法

```
>> options = optimoptions(@fminunc,'Display','iter','Algorithm','quasi-newton');
>> [x,fval,exitflag,output,gard,Hessian] = fminunc(fh,x0,options)
```

Iteration	Func-count	f(x)	Step-size	First-order optimality
0	3	-0.0497871		0.149
1	21	-0.399184	4.15165	0.455
2	30	-0.405878	0.0424109	0.561
3	33	-0.501668	1	0.523
4	39	-0.634422	0.400938	0.221
5	42	-0.641403	1	0.00684
6	45	-0.641423	1	0.00131
7	48	-0.641424	1	7e-07

Computing finite-difference Hessian using objective function.

```
x =
    0.6110   -0.3055
fval =
   -0.6414
exitflag =
     1
output =
  包含以下字段的 struct:
```

```
iterations: 7
funcCount: 48
stepsize: 0.0012
lssteplength: 1
firstorderopt: 7.0035e-07
algorithm: 'quasi-newton'
message: 'Local minimum found. ...'
```

```
gard =
    1.0e-06 *
   -0.7004
   -0.3055
```

```
Hessian =
    3.3326    0.6414
    0.6414    1.2828
```

4. 多元函数的极小值案例

例：设 $f(x, y, z) = x + \frac{y^2}{4x} + \frac{z^2}{y} + \frac{2}{z}$ ，求函数在(0.5,0.5,0.5) 附近的最小值。

```
>> fh = @(x)x(1)+x(2).^2./(4.*x(1)) + x(3).^2./x(2)+2./x(3);
```

```
>> x0 = [0.5,0.5,0.5];
```

```
>> [xx,fval,exitflag] = fminsearch(fh,x0)
```

```
xx =
```

```
0.5000 1.0000 1.0000
```

```
fval =
```

```
4.0000
```

```
exitflag =
```

```
1
```

%首先建立函数文件f2min.m:

```
function fh = f3min(u)
```

```
x=u(1); y=u(2); z = u(3);
```

```
fh = x+y.^2./x/4+z.^2./y+2./z ;
```

```
return
```

%在命令窗口输入:

```
[X,fval] = fminsearch('fh',[0.5,0.5,0.5]) %求函数的最小值点
```

```
X =
```

```
0.5000 1.0000 1.0000
```

```
fval =
```

```
4.0000
```




感谢聆听
