

# 代数方程的求解

---

# 一元方程的图解法

思路：用 `ezplot()` 函数绘隐函数  $f(x) = 0$  曲线找零点。

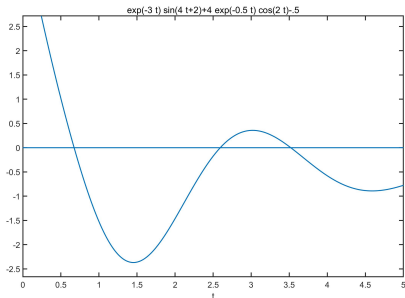
## 例 (6-1)

解  $e^{-3t} \sin(4t + 2) + 4e^{-0.5t} \cos(2t) = 0.5$ 。

**MATLAB 代码：**

```
figure
ezplot('exp(-3*t)*sin(4*t+2)
      +4*exp(-0.5*t)*cos(2*t)
      -0.5',[0 5])
line([0,5],[0,0])
```

**输出：**



三个解，约为 0.670、2.59、3.51。

# 二元方程的图解法

思路：绘制在同一张图上看交点。

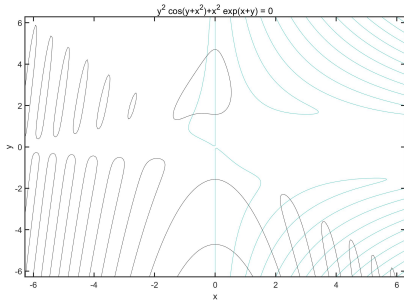
## 例 (6-2)

$$\text{解} \begin{cases} x^2 e^{-xy^2/2} + e^{-x/2} \sin(xy) = 0 \\ x^2 \cos(x+y^2) + y^2 e^{x+y} = 0 \end{cases}$$

**MATLAB 代码：**

```
figure
ezplot('x^2*exp(-x*y^2/2)+exp(-x/2)*sin(x*y)')
hold on
h1 = ezplot('y^2*cos(y+x^2)+x^2*exp(x+y)');
set(h1,'Color','k')
hold off
```

**输出：**



局限：仅适用一元、二元方程。仅能近似得实数根。

# 多项式型方程的准解析解法

## 用 solve 函数，语法：

`S = solve(eqn1, eqn2,... ,eqnn)%最简调用方式`

`[x,...] = solve(eqn1, eqn2,... ,eqnn)%直接得出根`

`[x,...] = solve(eqn1, eqn2,... ,eqnn, 'x,...')%同上，并指定变量`

### 例 (6-4)

$$\text{解} \begin{cases} x^2 + y^2 - 1 = 0 \\ 0.75x^3 - y + 0.9 = 0 \end{cases}$$

## MATLAB 代码：

```
syms x y
```

```
[x,y]=solve(x^2+y^2-1==0,0.75*x^3-y+0.9==0)
```

```
x=double(x), y=double(y)
```

```
[eval('x.^2+y.^2-1') eval('0.75*x.^3-y+0.9')]%解的验算
```

## 输出：

```
x = -0.9817 + 0.0000i
```

```
0.3570 + 0.0000i
```

```
-0.5540 - 0.3547i
```

```
-0.5540 + 0.3547i
```

```
0.8663 - 1.2154i
```

```
0.8663 + 1.2154i
```

```
y = 0.1904 + 0.0000i
```

```
0.9341 + 0.0000i
```

```
0.9293 - 0.2114i
```

```
0.9293 + 0.2114i
```

```
-1.4916 - 0.7059i
```

```
-1.4916 + 0.7059i
```

# 一般非线性方程数值解

## 用 `fsolve()` 函数，语法：

```
x = fsolve(fun,x0)%最简单求解语句  
[x,f,flag,out] = fsolve(fun,x0,opt,p1,p2,...)%一般求解格式  
opt = optimset%获得默认的常用变量  
opt.TolX=1e-10; set(opt,'TolX',1e-10)%修改参数
```

## 例 (6-8)

解 Lambert 函数，其解  $w$  满足  $we^w = x$ 。

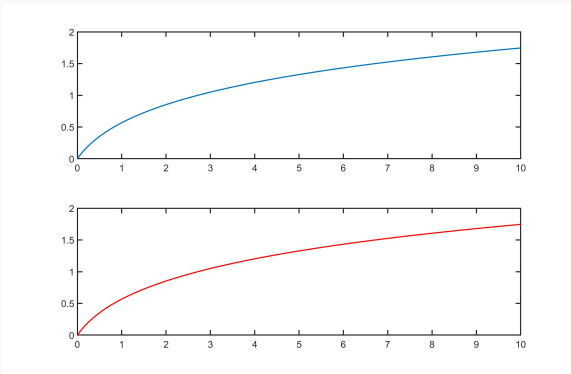
## MATLAB 代码:

```
figure  
y=[]; xx=0:.05:10; x0=0; h=optimset; h.  
    Display='off';  
for x = xx  
y1 = fsolve(@(w) w.*exp(w)-x,x0,h); x0  
    =y1; y=[y,y1];  
end
```

```
subplot(2,1,1);  
plot(xx,y);  
y0 = lambertw(xx);  
subplot(2,1,2);  
plot(xx,y0,'r');
```

# 一般非线性方程数值解

输出：



蓝线：fsolve() 的解，红线：软件自带该问题求值函数。

# 无约束最优化问题求解

---

# 解析解法与图解法

无约束最优化问题提法： $\min_{\mathbf{x}} f(\mathbf{x})$ , 优化变量

$\mathbf{x} = [x_1, \dots, x_n]^T$ , 目标函数  $f(\cdot)$ 。

解析解法：最优点出现在一阶导数为零的点上，可列

$$\left. \frac{\partial f}{\partial x_1} \right|_{\mathbf{x}=\mathbf{x}^*} = 0, \left. \frac{\partial f}{\partial x_2} \right|_{\mathbf{x}=\mathbf{x}^*} = 0, \dots, \left. \frac{\partial f}{\partial x_n} \right|_{\mathbf{x}=\mathbf{x}^*} = 0$$

$\Rightarrow \left\{ \begin{array}{l} \text{高数: Hessian 矩阵。} \\ \text{图解法: 画曲线判断极值点。} \end{array} \right. \checkmark$

局限：一元、二元函数适用，三元或多元函数无法画图表示。



# 解析解法与图解法

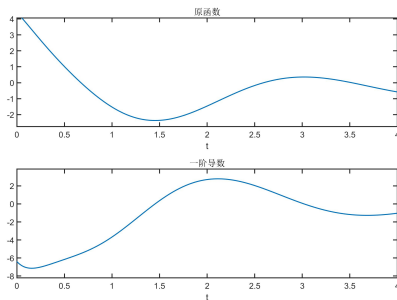
## 例 (6-11)

讨论例 6-1 函数最优性。

### MATLAB 代码:

```
syms t
y = exp(-3*t)*sin(4*t+2)+4*
    exp(-0.5*t)*cos(2*t)-.5;
y1 = diff(y,t)
t0 = solve(y1)
b = subs(diff(y1),t,t0)
```

输出:



可见在  $[0,4]$  内约 1.46 处，最小值约-2.37。

# 基于 MATLAB 的数值解法

**数学原理：**单纯形 (Simplex) 法。(Def:  $N$  dim.,  $N+1$  vertices

interconnect)

**思路：**调用 `fminsearch()` 或者 `fminunc()` 函数。

**调用语法，`fminunc()` 为例：**

```
x=fminunc(Fun, x0) %最简求解语句
```

```
[x,f,flag,out]=fminunc(Fun, x0, opt, p1, p2,...) %一般求解格式
```

## 例 (6-12)

求  $z = f(x, y) = (x^2 - 2x) e^{-x^2 - y^2 - xy}$  最小值。

**MATLAB 代码：**

```
ff2=@(x)(x(1)^2-2*x(1))*exp(-x(1)^2-x(2)^2-x(1)*x(2));
```

```
ff2_0 = optimset;
```

```
ff2_0.Display='iter';
```

```
result1 = fminsearch(ff2,[0; 0],ff2_0)
```

```
result2 = fminunc(ff2,[0; 0],ff2_0)
```

# fminsearch 输出

```
Iteration Func-count min f(x) Procedure
```

```
0 1 0
```

```
1 3 -0.000499937 initial simplex
```

```
2 4 -0.000499937 reflect
```

```
3 6 -0.00149944 expand
```

```
4 7 -0.00149944 reflect
```

```
.....
```

```
71 135 -0.641424 contract inside
```

```
72 137 -0.641424 contract outside
```

```
.....
```

优化已终止:当前的  $x$  满足使用  $1.000000e-04$  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

```
.....
```

```
result1 =
```

```
0.6111
```

```
-0.3056
```

# fminunc 输出

```
Iteration Func-count f(x) Step-size First-order optimality
```

```
0 3 0.2
```

```
1 6 -0.367879 0.5 0.736
```

```
.....
```

```
6 24 -0.641424 1 0.000619
```

```
7 27 -0.641424 1 1.8e-06
```

```
.....
```

Optimization completed because the size of the gradient is less than the value of the optimality tolerance.

```
.....
```

```
result2 =
```

```
0.6110
```

```
-0.3055
```

# 全局最优解与局部最优解

概念：导数为 0 的点包括局部和全局最优点。得到的最优点依赖于初始选取。← 可以用遗传算法试不同初值

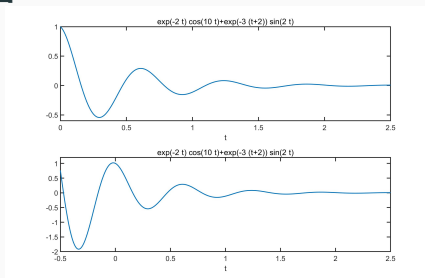
## 例 (6-13)

$y(t) = e^{-2t} \cos 10t + e^{-3t-6} \sin 2t, t \geq 0$  局部最小值与全局最小值。

## MATLAB 代码：

```
ff3=@(t)exp(-2*t).*cos(10*t)+  
    exp(-3*(t+2)).*sin(2*t);  
[t3_1,f3_1] = fminsearch(ff3,1)  
[t3_2,f3_2] = fminsearch(ff3,.1)
```

输出：



$[t3\_1, f3\_1] = [0.9228, -0.1547]$  初值  
 $t=1$

$[t3\_2, f3\_2] = [0.2945, -0.5436]$  初值 11

# 利用梯度求解最优化问题

**思路：**引入目标函数梯度，加快计算速度，改进搜索精度，但影响计算速度。即设置 `optimset.GradObj='on'` 。

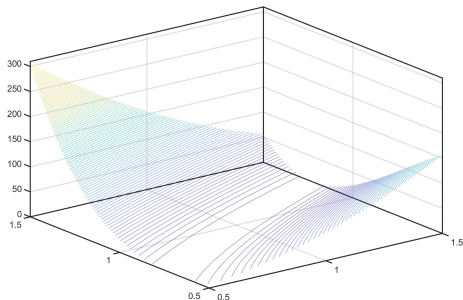
## 例 (6-14)

求解 Rosenbrock 函数  $f(x_1, x_2) = 100(x_2 - x_1^2)^2 + (1 - x_1)^2$  无约束最优化问题。

## MATLAB 代码：

```
ff4=@(x)100*(x(2)-x(1)^2)^2+(1-x(1))^2;
ff4_0 = optimset; ff4_0.Display='iter'; ff4_0.TolX = 1e-10; ff4_0.TolFun= 1e-20;
x4 = fminunc(ff4,[0; 0],ff4_0)
syms x1 x2
ff4_1=100*(x2-x1^2)^2+(1-x1)^2;
J = jacobian(ff4_1,[x1, x2]);
```

# 利用梯度求解最优化问题



Rosenbrock 函数，易知最小值 (1,1)。

## MATLAB 代码 (续):

```
ff4_0.GradObj='on';  
x4_modi = fminunc(@ff4_modi  
    ,[0; 0],ff4_0)  
function [y,Gy] = ff4_modi(x)  
y = 100*(x(2)-x(1)^2)^2+(1-x  
    (1))^2;  
Gy = [2*x(1) - 400*x(1)*(- x  
    (1)^2 + x(2)) - 2; - 200*  
    x(1)^2 + 200*x(2)];  
end
```

# 利用梯度求解最优化问题

```
Iteration Func-count f(x) Step-size First-order optimality
```

```
0 3 1 2
```

```
1 12 0.771192 0.0817341 5.34
```

```
.....
```

```
20 81 1.94742e-11 1 1.06e-06
```

```
x4 = (1.0000,1.0000)
```

```
Iteration Func-count f(x) Step-size First-order optimality
```

```
0 1 1 2
```

```
1 4 0.771191 0.0817342 5.34
```

```
.....
```

```
22 29 1.16799e-23 1 1.26e-10
```

```
23 30 2.04561e-28 1 2.41e-13
```

```
x4_modi = (1.0000,1.0000)
```

**注：**实际情况常见带变量边界约束的最优化问题，如

$$\min_{\mathbf{x}} \quad , \quad \text{可以调用 } \text{fminsearchbnd}() \text{ 函数。}$$
  
$$\text{s.t. } \mathbf{x}_m \leq \mathbf{x} \leq \mathbf{x}_M$$



# 有约束最优化问题的计算机求解

---

# 约束条件与可行解区域

有约束最优化问题提法： $\min_{\mathbf{x} \text{ s.t. } G(\mathbf{x}) \leq 0} f(\mathbf{x})$ 。满足  $G(\mathbf{x}) \leq 0$  的范围称为可行解区域 (feasible region)。

## 例 (6-15)

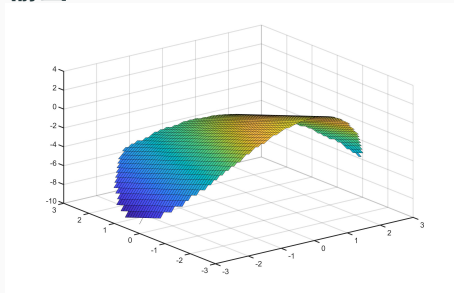
### 二元最优化问题

$$\begin{aligned} \max \quad & (-x_1^2 - x_2) \\ \begin{cases} 9 \geq x_1^2 + x_2^2 \\ x_1 + x_2 \leq 1 \end{cases} \end{aligned}$$

### MATLAB 代码:

```
syms x1 x2
[x1,x2]=meshgrid(-3:.1:3);
z = -x1.^2 - x2;
i = find(x1.^2 + x2.^2 > 9); z(i) = NaN;
i = find(x1 + x2 > 1); z(i) = NaN;
surf(x1,x2,z)
```

### 输出:



$\max(z(:)) = 3$ , 在  $(-3, 0)$  处。

# 线性规划问题的计算机求解

线性规划问题提法：

$$\begin{array}{ll} \min & \mathbf{f}^T \mathbf{x} \\ \mathbf{x} \text{ s.t.} & \begin{cases} \mathbf{A}\mathbf{x} \leq \mathbf{B} \\ \mathbf{A}_{\text{eq}}\mathbf{x} = \mathbf{B}_{\text{eq}} \\ \mathbf{x}_m \leq \mathbf{x} \leq \mathbf{x}_M \end{cases} \end{array},$$

线性不等式约束：  $\mathbf{A}\mathbf{x} \leq \mathbf{B}$ ，线性等式约束：  $\mathbf{A}_{\text{eq}}\mathbf{x} = \mathbf{B}_{\text{eq}}$ ，  
上界变量  $\mathbf{x}_M$ ，下界变量  $\mathbf{x}_m$ 。

**linprog()** 函数调用：

`[x,f_opt,flag,c] = linprog(f, A, B, A_eq, B_eq, x_m, x_M, x_0, OPT, p1, p2,...)`

# 线性规划问题的计算机求解

## 例 (6-17)

$$\begin{aligned} \min \quad & (-2x_1 - x_2 - 4x_3 - 3x_4 - x_5) \\ \mathbf{x} \text{ s.t. } \quad & \begin{cases} 2x_2 + x_3 + 4x_4 + 2x_5 \leq 54 \\ 3x_1 + 4x_2 + 5x_3 - x_4 - x_5 \leq 62 \\ x_1, x_2 \geq 0, x_3 \geq 3.32, x_4 \geq 0.678, x_5 \geq 2.57 \end{cases} \end{aligned}$$

**MATLAB 代码:**

```
f = [-2;-1;-4;-3;-1]; A = [0 2 1 4 2; 3  
    4 5 -1 -1]; B = [54; 62];  
Ae=[]; Be=[]; xm=[0 0 3.32 .678 2.57];  
ff5_0 = optimset; ff5_0.LargeScale = '  
    off'; ff5_0.Display = 'iter';  
ff5_0.TolX = 1e-15; ff5_0.TolFun = 1e  
    -10; ff5_0.TolCon = 1e-9;  
[x, f_opt, key, c] = linprog(f, A, B, Ae,  
    Be, xm, [], [], ff5_0)
```

**输出:**

Iter = 2, Time = 0.013 .....

x =  
19.7850  
0  
3.3200  
11.3850  
2.5700

f\_opt = -89.5750

# 二次型规划的求解

二次型规划问题提法：

$$\begin{aligned} \min \quad & \left( \frac{1}{2} \mathbf{x}^T \mathbf{H} \mathbf{x} + \mathbf{f}^T \mathbf{x} \right) \\ \mathbf{x} \text{ s.t. } \quad & \begin{cases} \mathbf{A} \mathbf{x} \leq \mathbf{B} \\ \mathbf{A}_{\text{eq}} \mathbf{x} = \mathbf{B}_{\text{eq}} \\ \mathbf{x}_m \leq \mathbf{x} \leq \mathbf{x}_M \end{cases} \end{aligned}$$

**quadprog() 函数调用：**

```
[x,f_opt,flag,c]=quadprog(H,f,A,B,A_eq,B_eq,x_m,x_M,x_0,OPT,p1,p2,...)
```

## 例 (6-18)

$$\begin{aligned} \min \quad & [(x_1 - 1)^2 + (x_2 + 2)^2 + (x_3 - 3)^2 + (x_4 - 4)^2] \\ \mathbf{x} \text{ s.t. } \quad & \begin{cases} x_1 + x_2 + x_3 + x_4 \leq 5 \\ 3x_1 + 3x_2 + 2x_3 + x_4 \leq 10 \\ x_1, x_2, x_3, x_4 \geq 0 \end{cases} \end{aligned}$$

**输出：**

```
Iter = 5..... x=(0.0000,0.6667,1.6667,2.6667); f_opt = -23.6667
```

# 一般非线性规划问题的求解

## 一般非线性规划问题提法

$$\begin{aligned} \min \quad & f(\mathbf{x}) \\ \mathbf{x} \text{ s.t. } \quad & \begin{cases} \mathbf{Ax} \leq \mathbf{B} & , \mathbf{A}_{eq}\mathbf{x} = \mathbf{B}_{eq} \\ \mathbf{x}_m \leq \mathbf{x} \leq \mathbf{x}_M & , \mathbf{C}(\mathbf{x}) \leq 0 \\ \mathbf{C}_{eq}(\mathbf{x}) = 0 & . \end{cases} \end{aligned}$$

## fmincon() 函数调用:

`[x,f_opt,flag,c]=fmincon(F,x0,A,B,A_eq,B_eq,x_m,x_M,CF,OPT,p1,p2,...)`

%全局最优解尝试, 则调fmincon\_global()函数, 规则同上。

## 例 (6-19)

$$\begin{aligned} \min \quad & [1000 - x_1^2 - 2x_2^2 - x_3^2 - x_1x_2 - x_1x_3] \\ \mathbf{x} \text{ s.t. } \quad & \begin{cases} x_1^2 + x_2^2 + x_3^2 - 25 = 0 \\ 8x_1 + 14x_2 + 7x_3 - 56 = 0 \\ x_1, x_2, x_3 \geq 0 \end{cases} \end{aligned}$$

# 一般非线性规划问题的求解

## MATLAB 代码

```
ff8_0 = optimset; ff8_0.LargeScale = 'off'; ff8_0.Display = 'iter';  
ff8_0.TolX = 1e-15; ff8_0.TolFun = 1e-30; ff8_0.TolCon = 1e-20;  
x0=ones(3,1); xm=zeros(3,1); xM=[]; A=[]; B=[]; Aeq=[]; Beq=[];  
[x,f_opt,flag,c] = fmincon(@opt_fun1, x0, A, B, Aeq, Beq, xm, xM, @opt_con1,  
    ff8_0)
```

## 输出

```
x =  
3.5121  
0.2170  
3.5522  
  
f_opt =  
961.7152  
  
iterations: 16
```

其他

---



一 这是本系统具体的书，可以了解，明白 MATLAB 能解决的问题，有实际需要时再详细翻阅。

二 MATLAB 集成很多科学计算算法，也方便调用。我联想到了 FFTW、LAPACK 等，让用户避免重复造轮子。但我认为需要对算法有些了解，定性明白它的长处和不足。