

بسم الله الرحمن الرحيم

# درس نرم افزارهای ریاضی، آشنایی با نرم افزار متلب و لاتک

مدرس: نجمه حسینی منجزی

دانشگاه اصفهان، دانشکده ریاضی و آمار، گروه ریاضیات کاربردی و علوم کامپیوتر

بخش ۹

بهمن ۱۴۰۰



## فهرست مطالب

۱ بهینه سازی

۲



# ۱ بهینه سازی



در حالت کلی یک مسئله بهینه سازی به صورت زیر تعریف می شود

$$\min f(x)$$

$$g(x) \leq 0$$

$$h(x) = 0$$

$$x \in \mathbb{R}^n$$

به طوری که

$$f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^{m_1},$$

$$g : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^{m_2},$$

$$h : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^{m_3},$$

و  $m_1 \in \mathbb{N}$  و  $m_2, m_3 \in \mathbb{N} \cup \{0\}$  می باشند. با توجه به اینکه توابع  $f$  و  $g$  و  $h$  چه نوع توابعی باشند و یا اعداد  $m_1$  و  $m_2$  و  $m_3$

مقدار صفر یا غیر صفر داشته باشند مسائل بهینه سازی مختلفی تعریف می شود.

اگر توابع تعریف شده در فوق توابع خطی باشند مسئله بهینه سازی خطی می باشد. این نوع مسائل ساده ترین مسائلی هستند

که در بهینه سازی می توان مطالعه کرد. در دوره کارشناسی مسائل از این درس تحت عنوان درس تحقیق در عملیات مطالعه می شوند.



اگر حداقل یکی از توابع استفاده شده در مسئله خطی نباشد مسئله را یک مسئله بهینه‌سازی غیرخطی گویند. برخی از این مسائل در دوره کارشناسی تحت عنوان درس بهینه‌سازی مطالعه می‌شوند.

معمولا  $m_1 = 1$  در نظر گرفته می‌شود یعنی  $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ . دقت کنید اگر  $m_1 > 1$  آنگاه چند هدف به صورت همزمان داریم و مسئله یک مسئله بهینه‌سازی چندهدفه یا multiobjective می‌باشد. تابع هدف در این گونه از مسائل به صورت زیر می‌باشد

$$f(x) = (f_1(x), f_2(x), \dots, f_{m_1}(x))$$

دقت کنید بعضی از این توابع ممکن است متناقض باشند بنابراین از روش‌های معمول برای حل این گونه از مسائل نمی‌توان استفاده کرد و روش‌های خاص مربوط به خودشان را نیاز دارند. حتی نقاط بهینه در این گونه از مسائل به صورت متفاوت از مسائل معمولی تعریف می‌شوند.

اگر  $m_2 = m_3 = 0$  در نظر گرفته شوند مسئله یک مسئله بهینه‌سازی نامقید نامیده می‌شود و اگر حداقل یکی از این مقادیر غیرصفر باشد مسئله یک مسئله بهینه‌سازی مقید نامیده می‌شود.

در این بخش می‌خواهیم چند دستور از MATLAB برای حل مسائل بهینه‌سازی معرفی کنیم. دستورهایی که در اینجا برای حل مسائل بهینه‌سازی معرفی می‌کنیم ممکن است از الگوریتم‌های بهینه‌سازی مختلف پشتیبانی کنند که در اینجا ما به جزئیات این الگوریتم‌ها اشاره نمی‌کنیم و تنها به معرفی و نحوه استفاده از دستورات MATLAB اشاره می‌کنیم. بیان الگوریتم‌های عددی مختلف بهینه‌سازی به گذراندن یک درس کاملاً مجزا نیاز دارد.



مسائل نامقید :

فرض کنید  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  یک تابع باشد مسئله زیر یک مسئله بهینه سازی نامقید نامیده می شود:

$$\min f(x)$$

$$x \in \mathbb{R}^n$$

بهینه سازی

برای حل این گونه از مسائل از تابع `fminunc` استفاده می کنیم. این تابع `min` مقدار تابع را بر می گرداند و  $x_0$  به عنوان نقطه شروع به تابع داده می شود. بنابراین تابع بصورت زیر بکار گرفته می شود

```
>> x = fminunc(fun, x_0)
```

```
>> x = fminunc(fun, x_0, options)
```

```
>> x = fminunc(problem)
```

```
>> [x, fval] = fminunc(...)
```

```
>> [x, fval, exitflag, output] = fminunc(...)
```

```
>> [x, fval, exitflag, output, grad, hessian] = fminunc(...)
```

برای مثال



## Command Window

```
>> fun = @(x) 3*x(1)^2 + 2*x(1)*x(2) + x(2)^2 - 4*x(1) + 5*x(2);
>> x0=[1;1];
>> [x,fval] = fminunc(fun,x0)
Warning: Gradient must be provided for trust-region algorithm; using quasi-newton algorithm instead.
> In fminunc (line 397)

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 =

    2.2500
   -4.7500

fval =

   -16.3750
```

دقت کنید نقطه اولیه  $x$  می تواند به صورت یک بردار افقی یا عمودی تعریف شود



## Command Window

```
>> fun = @(x) 3*x(1)^2 + 2*x(1)*x(2) + x(2)^2 - 4*x(1) + 5*x(2);
>> x0=[1,1];
>> [x,fval] = fminunc(fun,x0)
Warning: Gradient must be provided for trust-region algorithm; using quasi-Newton algorithm.
> In fminunc (line 397)
```

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 =

2.2500 -4.7500

fval =

-16.3750

و می توانیم با جزئیات بیشتر پاسخ را ببینیم و داریم





## Command Window

```
>> fun = @(x)x(1)*exp(-(x(1)^2 + x(2)^2)) + (x(1)^2 + x(2)^2)/20;  
>> x0=[1,2];  
>> [x,fval,exitflag,output] = fminunc(fun,x0)  
Warning: Gradient must be provided for trust-region algorithm; using quasi-newton algorithm instead.  
> In fminunc (line 397)  
  
Local minimum found.  
  
Optimization completed because the size of the gradient is less than  
the default value of the optimality tolerance.  
  
<stopping criteria details>
```

و



## Command Window

```
x =  
  
    -0.6691    0.0000  
  
fval =  
  
    -0.4052  
  
exitflag =  
  
     1  
  
output =  
  
    iterations: 9  
    funcCount: 42  
    stepsize: 2.9343e-04  
    lssteplength: 1  
    firstorderopt: 7.9721e-07  
    algorithm: 'quasi-newton'  
    message: 'Local minimum found...'
```

و اگر بخواهیم مقدار گرادیان و هسین در نقطه بهینه را نیز برای ما نمایش دهد می نویسیم



## Command Window

```
>> fun = @(x)x(1)*exp(-(x(1)^2 + x(2)^2)) + (x(1)^2 + x(2)^2)/20;  
>> x0=[1,2];  
>> [x,fval,exitflag,output,grad,hess] = fminunc(fun,x0)  
Warning: Gradient must be provided for trust-region algorithm; using qua:  
> In fminunc (line 397)
```

Local minimum found.

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

<stopping criteria details>

Computing finite-difference Hessian using objective function.

که نتیجه به صورت زیر میشود



## Command Window

output =

```
iterations: 9
funcCount: 42
stepsize: 2.9343e-04
lssteplength: 1
firstorderopt: 7.9721e-07
algorithm: 'quasi-newton'
message: 'Local minimum found....'
```

grad =

```
1.0e-06 *

0.7972
0.6817
```

hess =

```
1.8998    -0.0000
-0.0000    0.9552
```



به همراه برگرداندن پاسخ توسط نرم افزار می توانیم از نرم افزار بخواهیم `exitflag` برای ما برگرداند که این پارامتر یک عدد را برای ما بر می گرداند که مقدار این عدد علت متوقف شدن الگوریتم را مشخص می کند. در لیست زیر مقادیر ممکن برای این مقدار و علت متوقف شدن الگوریتم را در زیر مشخص کرده ایم

▼ <code>exitflag</code> — Reason <code>fminunc</code> stopped	
integer	
Reason <code>fminunc</code> stopped, returned as an integer.	
1	Magnitude of gradient is smaller than the <code>OptimalityTolerance</code> tolerance.
2	Change in <code>x</code> was smaller than the <code>StepTolerance</code> tolerance.
3	Change in the objective function value was less than the <code>FunctionTolerance</code> tolerance.
5	Predicted decrease in the objective function was less than the <code>FunctionTolerance</code> tolerance.
0	Number of iterations exceeded <code>MaxIterations</code> or number of function evaluations exceeded <code>MaxFunctionEvaluations</code> .
-1	Algorithm was terminated by the output function.
-3	Objective function at current iteration went below <code>ObjectiveLimit</code> .

از طرفی با استفاده از `options` می توانیم برای حل مسئله خصوصی سازی هایی در نظر بگیریم. مثلاً می توانیم از برنامه بخواهیم که نتایج حاصل از هر تکرار از الگوریتم را برای ما نمایش دهد و نه صرفاً فقط جواب بهینه را. و یا می توانیم نوع الگوریتمی که برای حل مسئله استفاده شود را تعیین کنیم. برای این امر لازم است با الگوریتم های مختلفی که MATLAB استفاده می کند آشنا باشیم و این موضوعات فراتر از این درس می باشند. بنابراین تنها با گفتن دو مورد مربوط به `options` این بخش را به پایان می بریم.



## Command Window

```
>> fun = @(x)x(1)*exp(-(x(1)^2 + x(2)^2)) + (x(1)^2 + x(2)^2)/20;
>> options = optimoptions(@fminunc,'Display','iter','Algorithm','quasi-newton');
>> [x,fval,exitflag,output] = fminunc(fun,x0,options)
```

Iteration	Func-count	f(x)	Step-size	First-order optimality
0	3	0.256738		0.173
1	6	0.222149	1	0.131
2	9	0.15717	1	0.158
3	18	-0.227902	0.438133	0.386
4	21	-0.299271	1	0.46
5	30	-0.404028	0.102071	0.0458
6	33	-0.404868	1	0.0296
7	36	-0.405236	1	0.00119
8	39	-0.405237	1	0.000252
9	42	-0.405237	1	7.97e-07

Local minimum found.

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

<stopping criteria details>

و



## Command Window

```
x =  
  
    -0.6691    0.0000  
  
fval =  
  
    -0.4052  
  
exitflag =  
  
     1  
  
output =  
  
    iterations: 9  
    funcCount: 42  
    stepsize: 2.9343e-04  
    lssteplength: 1  
    firstorderopt: 7.9721e-07  
    algorithm: 'quasi-newton'  
    message: 'Local minimum found....'
```

اگر بخواهیم مقدار مینیمم مسئله را بدون استفاده از مشتق محاسبه کند و در واقع با استفاده از روش های derivative free استفاده کند  
آنگاه دستور fminsearch را بکار می بریم. که همانند تابع معرفی شده در قبل در اینجا نیز می توان این تابع را با ورودی ها و خروجی



های متفاوت بکار برد.

بهینه سازی

```
>> x = fminsearch(fun, x_0)
```

```
>> x = fminsearch(fun, x_0, options)
```

```
>> x = fminsearch(problem)
```

```
>> [x, fval] = fminsearch(...)
```

```
>> [x, fval, exitflag, output] = fminsearch(...)
```

در اینجا exitflag می تواند مقادیر زیر را داشته باشد

exitflag	Integer identifying the reason the algorithm terminated. The following lists the values of exitflag and the corresponding reasons the algorithm terminated.
1	The function converged to a solution x.
0	Number of iterations exceeded options.MaxIter or number of function evaluations exceeded options.MaxFunEvals.
-1	The algorithm was terminated by the output function.

و مثال زیر را داریم





## Command Window

```
>> fun = @(x)x(1)*exp(-(x(1)^2 + x(2)^2)) + (x(1)^2 + x(2)^2)/20;  
>> [x,fval,exitflag,output] = fminsearch(fun,x0)
```

x =

-0.6691    -0.0000

fval =

-0.4052

exitflag =

1

output =

iterations: 51

funcCount: 97

algorithm: 'Nelder-Mead simplex direct search'

message: 'Optimization terminated:...'

*fx* >>

دقت کنید در اینجا چون از روش های بدون مشتق استفاده می کنیم بنابراین نمی توانیم مقدار گرادیان یا هسین را برگرداند.



اگر مسئله بهینه سازی مورد نظرمان به صورت زیر باشد از روش های معرفی شده در فوق نمی توانیم استفاده کنیم

$$\min f(x)$$

$$x_1 \leq x \leq x_2.$$

برای حل این مسئله از دستور `fminbnd` استفاده می کنیم. که همانند دو تابع بالا به صورت زیر به کار گرفته می شود

```
>> x = fminbnd(fun, x1, x2)
```

```
>> x = fminbnd(fun, x1, x2, options)
```

```
>> x = fminbnd(problem)
```

```
>> [x, fval] = fminbnd(...)
```

```
>> [x, fval, exitflag, output] = fminbnd(...)
```

که در اینجا مقادیر ممکن برای `exitflag` به صورت زیر می باشند

<code>exitflag</code>	Integer identifying the reason the algorithm terminated. The following lists the values of <code>exitflag</code> and the corresponding reasons the algorithm terminated.
1	Function converged to a solution <code>x</code> .
0	Number of iterations exceeded <code>options.MaxIter</code> or number of function evaluations exceeded <code>options.MaxFunEvals</code> .
-1	Stopped by an output function or plot function.
-2	The bounds are inconsistent, meaning <code>x1 &gt; x2</code> .



برای مثال داریم

بهینه‌سازی

## Command Window

```
>> fun = @(x) (x-3)^2-1;
>> [x,fval,exitflag,output] = fminbnd(fun,0,5)

x =

    3

fval =

   -1

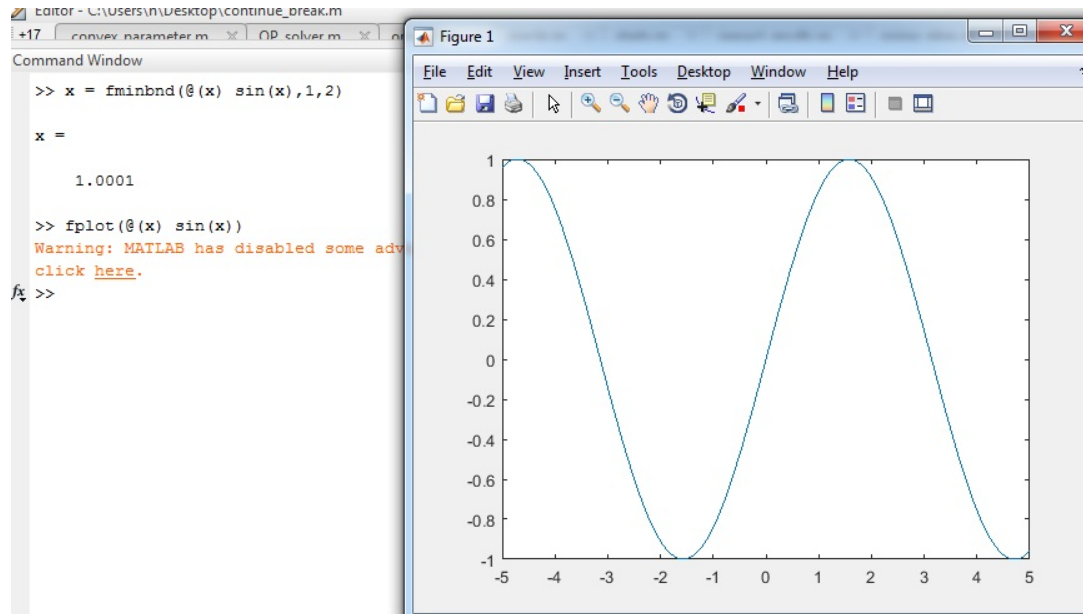
exitflag =

    1

output =

    iterations: 5
    funcCount: 6
    algorithm: 'golden section search, parabolic interpolation'
    message: 'Optimization terminated:...'
.
```

و



مسائل بهینه سازی مقید:

اگر مسئله بصورت یک مسئله بهینه سازی درجه ۲ یا quadratic به فرم زیر باشد از تابع quadprog استفاده می کنیم

$$\min \quad \frac{1}{2} x^T H x + f^T x$$

$$A x \leq b$$

$$(A_{eq}) x = b_{eq}$$

$$lb \leq x \leq ub.$$



که در اینجا  $H$  باید یک ماتریس معین مثبت باشد. برای حل این مسئله می نویسیم

```
>> x = quadprog(H, f)
```

```
>> x = quadprog(H, f, A, b)
```

```
>> x = quadprog(H, f, A, b, Aeq, beq)
```

```
>> x = quadprog(H, f, A, b, Aeq, beq, lb, ub)
```

```
>> x = quadprog(H, f, A, b, Aeq, beq, lb, ub, x0)
```

```
>> x = quadprog(H, f, A, b, Aeq, beq, lb, ub, x0, options)
```

```
>> x = quadprog(...)
```

```
>> [x, fval] = quadprog(H, f, ...)
```

```
>> [x, fval, exitflag] = quadprog(H, f, ...)
```

```
>> [x, fval, exitflag, output] = quadprog(H, f, ...)
```

```
>> [x, fval, exitflag, output, lambda] = quadprog(H, f, ...)
```

که آرگومان های ورودی به صورت زیر می باشند



## Input Arguments

H	Symmetric matrix of doubles. Represents the quadratic in the expression $1/2 * x' * H * x + f' * x$ .
f	Vector of doubles. Represents the linear term in the expression $1/2 * x' * H * x + f' * x$ .
A	Matrix of doubles. Represents the linear coefficients in the constraints $A * x \leq b$ .
b	Vector of doubles. Represents the constant vector in the constraints $A * x \leq b$ .
Aeq	Matrix of doubles. Represents the linear coefficients in the constraints $Aeq * x = beq$ .
beq	Vector of doubles. Represents the constant vector in the constraints $Aeq * x = beq$ .
lb	Vector of doubles. Represents the lower bounds elementwise in $lb \leq x \leq ub$ .
ub	Vector of doubles. Represents the upper bounds elementwise in $lb \leq x \leq ub$ .
x0	Vector of doubles. Optional. The initial point for some <b>quadprog</b> algorithms: <ul style="list-style-type: none"> <li>• active-set</li> <li>• trust-region-reflective when there are only bound constraints</li> </ul> <p>If you do not give x0, <b>quadprog</b> sets all components of x0 to a point in the interior of the box defined by the bounds. <b>quadprog</b> ignores x0 for the interior-point-convex algorithm, and for the trust-region-reflective algorithm with equality constraints.</p>

و مقادیری که ممکن است توسط `exitflag` برگردانده شود به صورت زیر می باشد. البته برای این تابع ممکن است با استفاده از الگوریتم های متفاوت برای حل مسئله چند مقدار دیگر نیز توسط این مقدار برگردانده شود

Integer identifying the reason the algorithm terminated. The following lists the values of `exitflag` and the corresponding reasons the algorithm terminated:

**All Algorithms**

1	Function converged to the solution x.
0	Number of iterations exceeded <code>options.MaxIterations</code> .
-2	Problem is infeasible.
-3	Problem is unbounded.

\* - \* \* - \* - \* -



فرض کنید بخواهیم مسئله بهینه سازی بصورت زیر را حل کنیم

$$\min f(x) = \frac{1}{2}x_1^2 + x_2^2 - x_1x_2 - 2x_1 - 6x_2$$

$$x_1 + x_2 \leq 2$$

$$-x_1 + 2x_2 \leq 2$$

$$2x_1 + x_2 \leq 3$$

$$0 \leq x_1 \quad 0 \leq x_2$$

لازم است ابتدا به فرم ماتریسی نوشته شود بنابراین داریم

$$\mathbf{H} = \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ -1 & 2 \end{pmatrix}, \mathbf{f} = \begin{pmatrix} -2 \\ -6 \end{pmatrix}, \mathbf{x} = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix},$$

و قیدها را به صورت زیر تعریف می کنیم

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ -1 & 2 \\ 2 & 1 \end{pmatrix}, \mathbf{B} = \begin{pmatrix} 2 \\ 2 \\ 3 \end{pmatrix}, \mathbf{LB} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix},$$

بنابراین در برنامه مسئله به صورت زیر تعریف می شود



## Command Window

```
>> H = [1 -1; -1 2];  
>> f = [-2; -6];  
>> A = [1 1; -1 2; 2 1];  
>> b = [2; 2; 3];  
>> lb = zeros(2,1);  
>> [x,fval]=quadprog(H,f,A,b,[],[],[0;0])
```

Minimum found that satisfies the constraints.

Optimization completed because the objective function is non-decreasing in feasible directions, to within the default value of the optimality tolerance, and constraints are satisfied to within the default value of the constraint tolerance.

<stopping criteria details>

x =

```
0.6667  
1.3333
```

fval =

```
-8.2222
```





حال یک مسئله بهینه سازی در فرم کلی به صورت زیر را در نظر بگیرید

$$\min f(x)$$

$$c(x) \leq 0$$

$$ceq(x) = 0$$

$$Ax \leq b$$

$$(Aeq)x = beq$$

$$lb \leq x \leq ub.$$



برای حل این مسئله از تابع `fmincon` استفاده می کنیم. که می توان بصورت زیر آن را بکار برد

```
>> x = fmincon(fun, x₀, A, b)

>> x = fmincon(fun, x₀, A, b, Aeq, beq)

>> x = fmincon(fun, x₀, A, b, Aeq, beq, lb, ub)

>> x = fmincon(fun, x₀, A, b, Aeq, beq, lb, ub, nonlcon)

>> x = fmincon(fun, x₀, A, b, Aeq, beq, lb, ub, nonlcon, options)

>> x = fmincon(...)

>> [x, fval] = fmincon fun, x₀, ...

>> [x, fval, exitflag] = fmincon(fun, x₀, ...)

>> [x, fval, exitflag, output] = fmincon(fun, x₀, ...)

>> [x, fval, exitflag, output, lambda] = fmincon(fun, x₀, ...)

>> [x, fval, exitflag, output, lambda, grad, hessi] = fmincon(fun, x₀, ...)
```

هر کدام از قیدهای فوق را که نداریم به جای آن ماتریس تهی قرار می دهیم. دقت کنید اگر برای چندین متغیر کران پایین داشتیم و برای

چند متغیر کران پایین نداشتیم برای مواردی که نداریم کران پایین را منفی بینهایت قرار می دهیم. به طور مشابه برای کران بالا بجای ...



از متغیرها که کران بالا نداریم مثبت بی نهایت قرار می دهیم. در واقع بصورت زیر قرار می دهیم

$$-Inf \quad Inf$$

برای مثال می خواهیم جواب مسئله زیر را بدست آوریم

$$\min f(x) = 100(x(2) - x(1))^2 + (1 - x_1)^2$$

$$x_1^2 + x - 2^2 \leq 1$$

که به صورت زیر آن را در نرم افزار پیاده سازی می کنیم



```

Editor - C:\Users\h\Desktop\my_con.m
+18  QP_solver.m  oracle1.m  oracle.m  startx.m  inexact_results.m  prime_nhm.m  continue_
1  function [c,ceq]=my_con(x)
2  -   c=x(1)^2+x(2)^2-1;
3  -   ceq=[];

Command Window

>> fun=@(x) 100*(x(2)-x(1)^2)^2+(1-x(1))^2;
>> nonlcon=@ my_con;
>> [x,fval]=fmincon(fun,[0;0],[],[],[],[],[],[],nonlcon)

Local minimum found that satisfies the constraints.

Optimization completed because the objective function is non-decreasing in
feasible directions, to within the default value of the optimality tolerance,
and constraints are satisfied to within the default value of the constraint tolerance.

<stopping criteria details>

x =

    0.7864
    0.6177

fval =

    0.0457

```

و می توانیم با جزئیات بیشتر ببینیم



## Command Window

```
>> fun=@(x) 100*(x(2)-x(1)^2)^2+(1-x(1))^2;
>> nonlcon=@ my_con;
>> options = optimoptions('fmincon','Display','iter','Algorithm','sqp');
>> [x,fval,exitflag,output,lambda,grad,hess]=fmincon(fun,[0;0],[],[],[],[],[],[],[],nonlco
Norm of First-order
```

Iter	F-count	f(x)	Feasibility	Steuplength	step	optimality
0	3	1.000000e+00	0.000e+00			2.000e+00
1	12	8.913011e-01	0.000e+00	1.176e-01	2.353e-01	1.107e+01
2	22	8.047847e-01	0.000e+00	8.235e-02	1.900e-01	1.330e+01
3	28	4.197517e-01	0.000e+00	3.430e-01	1.217e-01	6.153e+00
4	31	2.733703e-01	0.000e+00	1.000e+00	5.254e-02	4.587e-01
5	34	2.397111e-01	0.000e+00	1.000e+00	7.498e-02	3.029e+00
6	37	2.036002e-01	0.000e+00	1.000e+00	5.960e-02	3.019e+00
7	40	1.164353e-01	0.000e+00	1.000e+00	1.459e-01	1.058e+00
8	43	1.161753e-01	0.000e+00	1.000e+00	1.754e-01	7.383e+00
9	46	5.901601e-02	0.000e+00	1.000e+00	1.547e-02	7.278e-01
10	49	4.533081e-02	2.898e-03	1.000e+00	5.393e-02	1.252e-01
11	52	4.567454e-02	2.225e-06	1.000e+00	1.492e-03	1.679e-03
12	55	4.567481e-02	4.406e-12	1.000e+00	2.095e-06	1.501e-05
13	58	4.567481e-02	0.000e+00	1.000e+00	2.203e-12	1.406e-05

Local minimum possible. Constraints satisfied.

و



## Command Window

```
x =  
  
    0.7864  
    0.6177  
  
fval =  
  
    0.0457  
  
exitflag =  
  
     2  
  
output =  
  
    iterations: 13  
    funcCount: 58  
    algorithm: 'sqp'  
    message: 'Local minimum possible. Constraints satisfied....'  
    constrviolation: 0  
    stepsize: 2.2030e-12  
    lssteplength: 1  
    firstorderopt: 1.4058e-05
```

fx

و



## Command Window

```
lambda =  
  
    eqlin: [0x1 double]  
    eqnonlin: [0x1 double]  
    ineqlin: [0x1 double]  
    lower: [2x1 double]  
    upper: [2x1 double]  
    ineqnonlin: 0.1215  
  
grad =  
  
    -0.1911  
    -0.1501  
  
hess =  
  
    497.3148 -314.5369  
    -314.5369 200.3274
```

در واقع جزییات این تابع به صورت زیر می باشد



Field Name	Entry
objective	Objective function
x0	Initial point for x
Aineq	Matrix for linear inequality constraints
bineq	Vector for linear inequality constraints
Aeq	Matrix for linear equality constraints
beq	Vector for linear equality constraints
lb	Vector of lower bounds
ub	Vector of upper bounds
nonlcon	Nonlinear constraint function
solver	'fmincon'
options	Options created with <code>optimoptions</code>

که مقادیر مختلف برای `exitflag` به صورت زیر می باشد. البته ممکن است برای بعضی الگوریتم ها مقادیر دیگری نیز داشته باشیم و بدلیل

اینکه با جزئیات این الگوریتم ها آشنا نیستیم به آنها نمی پردازیم

▼ `exitflag` — Reason `fmincon` stopped

integer

Reason `fmincon` stopped, returned as an integer.

All Algorithms:

- 1 First-order optimality measure was less than `options.OptimalityTolerance`, and maximum constraint violation was less than `options.ConstraintTolerance`.
- 0 Number of iterations exceeded `options.MaxIterations` or number of function evaluations exceeded `options.MaxFunctionEvaluations`.
- 1 Stopped by an output function or plot function.
- 2 No feasible point was found.





یکی دیگر از مسائلی که ممکن است با آن مواجه شویم مسئله کمترین مربعات می باشد که این مسئله هم در حالت مقید و هم نامقید کاربردهای مختلفی در مسائل کاربردی دارد. این مسئله به صورت زیر تعریف می شود

$$\min \quad \frac{1}{2} \|cx - b\|_2^2$$

$$Ax \leq b$$

$$(Aeq)x = beq$$

$$lb \leq x \leq ub.$$



برای حل این مسئله از تابع lsqlin استفاده می کنیم. که این تابع به صورت زیر تعریف می شود

$$>> x = lsqlin(c, d)$$

$$>> x = lsqlin(c, d, A, b)$$

$$>> x = lsqlin(c, d, A, b, Aeq, beq)$$

$$>> x = lsqlin(c, d, A, b, Aeq, beq, lb, ub)$$

$$>> x = lsqlin(c, d, A, b, Aeq, beq, lb, ub, x \circ)$$

$$>> x = lsqlin(c, d, A, b, Aeq, beq, lb, ub, x \circ, options)$$

$$>> x = lsqlin(...)$$

$$>> [x, resnorm, residual] = lsqlin(c, d, ...)$$

$$>> [x, resnorm, residual, exitflag] = lsqlin(c, d, ...)$$

$$>> [x, resnorm, residual, exitflag, output] = lsqlin(c, d, ...)$$

$$>> [x, resnorm, residual, exitflag, output, lambda] = lsqlin(c, d, ...)$$

که ورودی های این تابع به صورت زیر می باشند



<code>C</code>	Matrix multiplier in the term $C*x - d$
<code>d</code>	Additive constant in the term $C*x - d$
<code>Aineq</code>	Matrix for linear inequality constraints
<code>bineq</code>	Vector for linear inequality constraints
<code>Aeq</code>	Matrix for linear equality constraints
<code>beq</code>	Vector for linear equality constraints
<code>lb</code>	Vector of lower bounds
<code>ub</code>	Vector of upper bounds
<code>x0</code>	Initial point for $x$
<code>solver</code>	'lsqlin'
<code>options</code>	Options created with <code>optimoptions</code>

بعلاوه مقادیر `exitflag` برای این تابع به صورت زیر می باشند

1	Function converged to a solution $x$ .
3	Change in the residual was smaller than the specified tolerance.
0	Number of iterations exceeded <code>options.MaxIterations</code> .
-2	The problem is infeasible.
-4	Ill-conditioning prevents further optimization.
-7	Magnitude of search direction became too small. No further progress could be made.



یک مسئله برنامه ریزی خطی در حالت کلی به صورت زیر تعریف می شود

$$\min f^T x$$

$$Ax \leq b$$

$$(Aeq)x = beq$$

$$lb \leq x \leq ub.$$



برای حل این مسئله از تابع `linprog` استفاده می کنیم. که این تابع به صورت زیر تعریف می شود

```
>> x = linprog(f, A, b)
```

```
>> x = linprog(f, A, b, Aeq, beq)
```

```
>> x = linprog(f, A, b, Aeq, beq, lb, ub)
```

```
>> x = linprog(f, A, b, Aeq, beq, lb, ub, x0)
```

```
>> x = linprog(f, A, b, Aeq, beq, lb, ub, x0, options)
```

```
>> x = linprog(...)
```

```
>> [x, fval] = linprog(f, A, b, ...)
```

```
>> [x, fval, exitflag] = linprog(f, A, b, ...)
```

```
>> [x, fval, exitflag, output] = linprog(f, A, b, ...)
```

```
>> [x, fval, exitflag, output, lambda] = linprog(f, A, b, ...)
```

برای مثال داریم



## Command Window

```
>> A = [1 1; 1 1/4; 1 -1; -1/4 -1; -1 -1; -1 1]
```

```
A =
```

```

    1.0000    1.0000
    1.0000    0.2500
    1.0000   -1.0000
   -0.2500   -1.0000
   -1.0000   -1.0000
   -1.0000    1.0000

```

```
>> b = [2 1 2 1 -1 2];
```

```
>> Aeq = [1 1/4];
```

```
>> beq = 1/2;
```

```
>> f = [-1 -1/3];
```

```
>> lb = [-1, -0.5];
```

```
>> ub = [1.5, 1.25];
```

```
>> x = linprog(f,A,b,Aeq,beq,lb,ub)
```

```
Optimization terminated.
```

```
x =
```

```

    0.1875
    1.2500

```

```
fx =
```



برای این تابع مقادیر ممکن برای exitflag به صورت زیر می باشد

1	Function converged to a solution x.
0	Number of iterations exceeded options.MaxIterations.
-2	No feasible point was found.
-3	Problem is unbounded.
-4	NaN value was encountered during execution of the algorithm.
-5	Both primal and dual problems are infeasible.
-7	Search direction became too small. No further progress could be made.

بهینه سازی

برای حل یک مسئله بهینه سازی خطی عدد صحیح توام تابع intlinprog در متلب تعریف شده است. این تابع را می توان برای یک مسئله به فرم زیر بکار برد:

$$\min f^T x$$

$$x(intcon) \text{ integer. is}$$

$$Ax \leq b$$

$$(Aeq)x = beq$$

$$lb \leq x \leq ub.$$



که این تابع به صورت زیر در متلب استفاده می شود:

```
>> x = intlinprog(f, intcon, A, b)
```

```
>> x = intlinprog(f, intcon, A, b, Aeq, beq)
```

```
>> x = intlinprog(f, intcon, A, b, Aeq, beq, lb, ub)
```

```
>> x = intlinprog(f, intcon, A, b, Aeq, beq, lb, ub, x0)
```

```
>> x = intlinprog(f, intcon, A, b, Aeq, beq, lb, ub, x0, options)
```

```
>> x = linprog(...)
```

```
>> [x, fval] = linprog(f, intcon, A, b, ...)
```

```
>> [x, fval, exitflag] = linprog(f, intcon, A, b, ...)
```

```
>> [x, fval, exitflag, output] = linprog(f, intcon, A, b, ...)
```





برای مثال داریم

بهینه سازی

$$\min \quad 4x_1 + x_2$$

$x_2$  is an integer

$$x_1 + 2x_2 \geq -10$$

$$-4x_1 - x_2 \leq -33$$

$$2x_1 + x_2 \leq 20.$$

که به صورت زیر در متلب کد می شود



## Command Window

```
>> f=[4,1];
>> intcon=2;
>> A=[-1 -2;-4 -1;2 1];
>> b=[10 ;-33;20];
>> [x,fval] = intlinprog(f,intcon,A,b)
LP:           Optimal objective value is 33.000000.

Optimal solution found.

Intlinprog stopped at the root node because the objective value is within
options.AbsoluteGapTolerance = 0 (the default value). The intcon variable
options.IntegerTolerance = 1e-05 (the default value).

x =

    8.2500
         0

fval =

    33
```

با استفاده از این تابع می توانیم مسائل  $\circ$  و  $\circ$  را نیز حل کنیم. برای این منظور کافی ست متغیری که می خواهیم  $\circ$  یا  $\circ$  باشد را به صورت



عدد صحیح در نظر بگیریم و بعد کران پایین آن را  $\circ$  و کران بالا را  $\mathbf{1}$  تعریف کنیم. برای مثال مسئله زیر را در نظر بگیرید

$$\min \quad -3x_1 - 2x_2 - x_3$$

$x_x$  is a binary

$$x_1 + x_2 + x_3 \leq 7$$

$$4x_1 + 2x_2 + x_3 = 12$$

$$x_1 \geq \circ, x_2 \geq \circ.$$

که به صورت زیر در متلب کد می شود:



## Command Window

```
>> f = [-3;-2;-1];  
>> intcon = 3;  
>> A = [1,1,1];  
>> b = 7;  
>> Aeq = [4,2,1];  
>> beq = 12;  
>> lb = zeros(3,1);  
>> ub = [Inf;Inf;1]; % enforces x(3) is binary  
>> options = optimoptions('intlinprog','Display','off');  
>> [x,fval] = intlinprog(f,intcon,A,b,Aeq,beq,lb,ub,options)
```

x =

```
      0  
  5.5000  
  1.0000
```

fval =

```
-12.0000
```

*fx* >>