

Použití MATLABu pro matematickou optimalizaci

Ing. Arnoštka Netrvalová

(e-mail: netrvalo@kiv.zcu.cz, ZČU v Plzni, FAV, KIV - místnost: UK 412, tel.: 377632425)

Obsah:

1. Co je optimalizační toolbox?
2. Spolupráce s ostatními toolboxy.
3. Jednoduchý příklad použití optimalizace.
4. Optimalizační funkce a jejich použití.
5. Přehled optimalizačních funkcí.
6. Příklad optimalizace parametrů PID regulátoru.

Pro využití metod matematické optimalizace je v MATLABu vytvořen optimalizační toolbox OPTIM.

1. Co je optimalizační toolbox?

Optimalizační toolbox je soubor funkcí, které rozšiřují možnosti prostředí numerických výpočtů MATLABu. Toolbox obsahuje podprogramy pro mnoho typů optimalizačních úloh:

- nepodmíněná nelineární minimalizace (unconstrained nonlinear minimization)
- podmíněná nelineární optimalizace, úlohy s penalizacemi, úlohy minimaxu, semi-infinitní minimalizační úlohy (constrained nonlinear minimization, goal attainment problems, minimax problems, and semi-infinite minimization problems)
- kvadratické a lineární programování (quadratic and linear programming)
- nelineární metody nejmenších čtverců a aproximace křivek (nonlinear least squares and curve-fitting)
- řešení soustav nelineárních rovnic (nonlinear system of equation solving)
- lineární metody nejmenších čtverců s vazbami (constrained linear least squares)
- úlohy s řídkými maticemi a strukturované rozsáhlé úlohy (sparse and structured large-scale problems)

Všechny funkce v toolboxu jsou tzv. MATLAB M-soubory, vytvořené příkazy MATLABu, které implementují specializované optimalizační algoritmy. Příkazem *type function_name* je možno si prohlédnout kód těchto funkcí. Dále je možno rozšiřovat rozsah optimalizačního toolboxu zápisem vlastních (uživatelských) M-souborů nebo využitím kombinací s ostatními toolboxy případně použitím *Simulink*®.

2. Spolupráce s ostatními toolboxy

V MATLABu existuje možnost využívat při práci i ostatní toolboxy, použitelné pro různé typy úloh, které lze kombinovat s optimalizačním toolboxem. Více informace lze získat:

- v online dokumentaci (je-li produkt nainstalován) či z dokumentace na CD
- na webové stránce <http://www.mathworks.com> v sekci produktů

Toolbox	Popis
Curve Fitting Toolbox	aproximace a analýza
Data Acquisition Toolbox	získání a odeslání dat z výměnných datových oblastí
Database Toolbox	výměna dat s relačními databázemi
Financial Time Series Toolbox	analýza finančních časových řad
Financial Toolbox	modely finančních dat a vytváření algoritmů finanční analýzy
GARCH Toolbox	analýza finanční volatility užitím univariate GARCH modelů
LMI Control Toolbox	konstrukce robustního řízení užitím konvexních optimalizačních technik
Neural Network Toolbox	vytváření a simulace neuronových sítí
Nonlinear Control Design Blockset	optimalizace parametrů v nelineárních systémech řízení
Signal Processing Toolbox	analýza signálů a vývoj algoritmů
Simulink	návrh a simulace v čase spojitého a diskrétního systému
Spline Toolbox	vytváření a manipulace se spline aproximačními modely dat
Statistics Toolbox	použití statistických algoritmů a pravděpodobnostních modelů
Symbolic/Extended Symbolic Math Toolbox	provádění výpočtů užitím symbolické matematiky
System Identification Toolbox	vytváření lineárních dynamických modelů z naměřených vstupních/výstupních dat

Informace ke konfiguraci

Instalovanou verzi OPTIMu je možno zjistit příkazem *ver*. Vypíše se rovněž seznam všech instalovaných toolboxů včetně čísel jejich verzí.

Pokud není optimalizační toolbox nainstalován, je třeba zkontrolovat instalační dokumentaci pro danou platformu a návod na instalaci.

Aktualizaci je možno provádět podle informací na webových stránkách Math Works:

<http://www.mathworks.com>.

3. Jednoduchý příklad použití optimalizace

Jako pomoc na počátku práce s optimalizačním toolboxem je zde uveden následující jednoduchý příklad.

- Příklad – úvod k příkladu
- Popis zadání příkladu – ukazuje přípravu zadání problému před aplikací optimalizačních funkcí
- Hledání řešení – ukazuje, jak řešit problém užitím lineární optimalizace - metody nejmenších čtverců – funkce *lsqlin*.

Příklad

Předpokládejme, že chceme najít bod (nejblíže počátku) na ploše dané rovnicí:

$$x_1 + 2x_2 + 4x_3 = 7$$

Nejjednodušší cesta, jak vyřešit tento problém, je minimalizace kvadrátu vzdálenosti bodu $x = (x_1, x_2, x_3)$ na ploše od počátku. Tím získáme tentýž optimální bod jako minimalizací skutečné vzdálenosti. Můžeme popsat problém minimalizace kvadrátu vzdálenosti následovně:

$$\min_x f(x) = x_1^2 + x_2^2 + x_3^2$$

s omezující podmínkou:

$$x_1 + 2x_2 + 4x_3 = 7$$

Funkce $f(x)$ je nazývána účelovou funkcí a $x_1 + 2x_2 + 4x_3 = 7$ je vazební rovnice.

Složitější úloha by mohla obsahovat jiné omezující podmínky, podmínky s nerovnostmi, s dolní a horní mezí. Tento příklad využívá k řešení úlohy funkci *lsqlin* pro lineární případ metody nejmenších čtverců.

Formulace příkladu

Na tomto místě ukážeme formulaci příkladu před použitím funkce *lsqlin*, jež řeší úlohu lineární metodou nejmenších čtverců ve tvaru:

$$\min_x f(x) = \|Cx - d\|^2$$

kde $\| \cdot \|$ je norma s podmínkami omezení:

$$\begin{aligned} Ax &\leq b \\ Aeq \cdot x &= beq. \end{aligned}$$

Nejprve je třeba vytvořit proměnné pro parametry C, d, A, b, Aeq, beq. Funkce *lsqlin* přijme tyto proměnné jako vstupní argumenty s následující syntaxí:

$x = \text{lsqlin}(C, d, A, b, Aeq, beq)$

Následující kroky vedou k vytvoření proměnných:

a) Vytvoření proměnných pro účelovou funkci

Jelikož chceme minimalizovat $x_1^2 + x_2^2 + x_3^2 = \|x\|^2$

C zvolíme jako jednotkovou matici 3. řádu a d bude nulový vektor o třech prvcích, takže $Cx - d = x$.

```
C = eye(3);  
d = zeros(3,1);
```

b) Vytvoření proměnných pro omezení

Jelikož tento příklad nemá omezující nerovnost, můžeme ve vstupních argumentech zadat A a b jako prázdné matice.

Omezující podmínku $x_1 + 2x_2 + 4x_3 = 7$ lze zapsat v maticové podobě jako:

$$Aeq \cdot x = beq$$

kde: $Aeq = [1 \ 2 \ 4]$ a $beq = [7]$.

K vytvoření proměnných pro Aeq a beq zapíšeme:

```
Aeq = [1 2 4];  
beq = [7];
```

Hledání řešení

Pro řešení optimalizačního problému zadáme:

```
[x, fval] = lsqlin(C, d, [], [], Aeq, beq)
```

a funkce *lsqlin* vrátí:

```
x =  
    0.3333  
    0.6667  
    1.3333
```

```
fval =  
    2.3333
```

Minimum nastává v bodě x a $fval$ je kvadrát vzdálenosti mezi x a počátkem.

Poznámka k tomuto příkladu:

Funkce *lsqlin* oznámí varování o přepnutí standardního nastavení algoritmů large-scale na "medium-scale". Tuto zprávu je možno ignorovat, nemá vliv na výsledek výpočtu.

4. Optimalizační funkce a jejich použití

Optimalizační algoritmy lze rozdělit na:

- standardní algoritmy
- algoritmy "velkého rozsahu" (large scale)

Optimalizace se týká minimalizace nebo maximalizace funkcí. Optimalizační toolbox obsahuje funkce, které provádějí minimalizaci (nebo maximalizaci) na obecných nelineárních funkcích. Optimalizační toolbox poskytuje funkce pro řešení nelineárních rovnic i metodu nejmenších čtverců (aproximace křivek).

Dále se budeme zabývat úlohami používajícími optimalizační funkce. Následující tabulky shrnují funkce použitelné pro minimalizaci, řešení rovnic, řešení úloh metodou nejmenších čtverců a aproximaci křivek.

Table 2-1: Minimization

Type	Notation	Function
Scalar Minimization	$\min_a f(a)$ such that $a_1 \leq a \leq a_2$	fminbnd
Unconstrained Minimization	$\min_x f(x)$	fminunc, fminsearch
Linear Programming	$\min_x f^T x$ such that $A \cdot x \leq b, Aeq \cdot x = beq, l \leq x \leq u$	linprog
Quadratic Programming	$\min_x \frac{1}{2} x^T H x + f^T x$ such that $A \cdot x \leq b, Aeq \cdot x = beq, l \leq x \leq u$	quadprog

Table 2-1: Minimization (Continued)

Type	Notation	Function
Constrained Minimization	$\min_x f(x)$ such that $c(x) \leq 0, \text{ ceq}(x) = 0$ $A \cdot x \leq b, \text{ Aeq} \cdot x = \text{beq}, l \leq x \leq u$	fmincon
Goal Attainment	$\min_{x, \gamma} \gamma$ such that $F(x) - w\gamma \leq \text{goal}$ $c(x) \leq 0, \text{ ceq}(x) = 0$ $A \cdot x \leq b, \text{ Aeq} \cdot x = \text{beq}, l \leq x \leq u$	fgoalattain
Minimax	$\min_x \max_{\{F_i(x)\}} \{F_i(x)\}$ such that $c(x) \leq 0, \text{ ceq}(x) = 0$ $A \cdot x \leq b, \text{ Aeq} \cdot x = \text{beq}, l \leq x \leq u$	fminimax
Semi-Infinite Minimization	$\min_x f(x)$ such that $K(x, w) \leq 0$ for all w $c(x) \leq 0, \text{ ceq}(x) = 0$ $A \cdot x \leq b, \text{ Aeq} \cdot x = \text{beq}, l \leq x \leq u$	fseminf

Table 2-2: Equation Solving

Type	Notation	Function
Linear Equations	$C \cdot x = d, n$ equations, n variables	\ (slash)
Nonlinear Equation of One Variable	$f(a) = 0$	fzero
Nonlinear Equations	$F(x) = 0, n$ equations, n variables	fsolve

Table 2-3: Least-Squares (Curve Fitting)

Type	Notation	Function
Linear Least-Squares	$\min_x \ C \cdot x - d\ _2^2, m$ equations, n variables	\ (slash)
Nonnegative Linear-Least-Squares	$\min_x \ C \cdot x - d\ _2^2$ such that $x \geq 0$	lsqnonneg
Constrained Linear-Least-Squares	$\min_x \ C \cdot x - d\ _2^2$ such that $A \cdot x \leq b, \text{ Aeq} \cdot x = \text{beq}, l \leq x \leq u$	lsqlin
Nonlinear Least-Squares	$\min_x \frac{1}{2} \ F(x)\ _2^2 = \frac{1}{2} \sum_i F_i(x)^2$ such that $l \leq x \leq u$	lsqnonlin
Nonlinear Curve Fitting	$\min_x \frac{1}{2} \ F(x, \text{xdata}) - \text{ydata}\ _2^2$ such that $l \leq x \leq u$	lsqcurvefit

Většina těchto minimalizačních podprogramů vyžaduje definici M-souboru obsahujícího funkci, jež má být minimalizována, tj. účelovou funkci. Alternativně lze využít přímo objekt vytvořený prostředky MATLABu. Maximalizace dosáhneme zápisem $-f$, kde f je funkce, která má být optimalizována.

Optimalizační volby předávané podprogramům mění optimalizační parametry. Využívá se standardní nastavení optimalizačních parametrů, ale parametry mohou být též měněny strukturou voleb. Gradienty se počítají užitím adaptivní metody konečných prvků, nejsou-li přímo poskytnuty funkcí. Parametry mohou být dosazeny přímo do funkcí.

Prostředky optimalizačního toolboxu nabízejí výběr algoritmů metod spádových směrů. Základní algoritmy pro minimalizaci bez omezení jsou Nelder-Meadova simplexová metoda a BFGS (Broyden, Fletcher, Goldfarb, a Shanno) kvazinevtonovská metoda. Pro minimalizaci s omezením jsou pak použity metoda minimaxu, "goal attainment" metoda, semi - infinite minimalizace a sekvenční kvadratické programování (SPQ). Nelineární problémy jako nelineární případ metody nejmenších čtverců používá Gaussovo-Newtonovu a Levenbergovo-Marquardtovu metodu. K řešení nelineárních rovnic se také užívá "trust-region" algoritmus. Pro minimalizaci bez omezení a nelineární úlohu nejmenších čtverců je možno použít metody typu "line-search". Tyto metody používají kubické a kvadratické interpolační a extrapolací metody.

Víceúčelové algoritmy (s výjimkou lineárního programování) jsou metody typu "trust-region". Úlohy s omezením jsou řešeny uvažovanými Newtonovými metodami. Úlohy s podmínkami ve tvaru rovností jsou řešeny "projective preconditioned conjugate gradient" iterací. Metoda lineárního programování je variantou algoritmu Mehrotrova prediktoru-korektoru, "primal-dual interior-point" metody.

a) Standardní algoritmy

Přehled optimalizací

- úvod do optimalizace jako cesty pro nalezení množiny parametrů, jež mohou být nějakým způsobem definovány jako optimální. Tyto parametry získáme minimalizací či maximalizací účelové funkce, s omezujícími podmínkami (rovností nebo nerovností) a okrajovými body.

Optimalizace bez vazeb

- popisuje užití kvazinevtonovské metody a metody spádových směrů pro optimalizaci bez vazeb. Je popisován způsob aktualizace (a jeho implementace) Hessovy matice v metodě spádových směrů v kvazinevtonově algoritmu, který je použit ve funkci *fminunc*.

Optimalizace pomocí metody nejmenších čtverců

- pojednává o užití Gauss - Newtonovy a Levenberg - Marquardtovy metody pro optimalizační podprogramy nelineárních úloh metodou nejmenších čtverců *lsqnonlin* a *lsqcurvefit*.

Soustavy nelineárních rovnic

- zabývá se užitím Gauss - Newtonovy metody, Newtonových a "trust-region dogleg" metod užitých funkcí *fsolve*

Optimalizace s vazbami

- pojednává o Kun - Tuckerových rovnicích (podmínkách) jako základu pro sekvenční kvadratické programovací metody (SQP). Je popisován způsob aktualizace Hessovy matice, řešení úloh kvadratického programování užitím funkcí *fmincon*, *fminimax*, *fgoalattain* a *fseminf*. Vysvětluje simplexovou metodu, jež je optimálním algoritmem pro lineární programování.

Víceúčelová optimalizace

- je úvodem k víceúčelové optimalizaci a pojednává o strategiích pro práci s protikladnými kritérii. Detailně pojednává o užití "goal attainment" metody a navrhovaném zlepšení SQP s využitím těchto metod.

b) Algoritmy "velkého rozsahu" (large scale)

Algoritmy large scale popisují metody použité v optimalizačním toolboxu k řešení large scale optimalizačních úloh. Obsahuje následující sekce:

Trust-Region metody pro nelineární minimalizaci

- popisuje užití metod pro nelineární minimalizaci bez vazeb.

Preconditioned Conjugate Gradients

- předkládá algoritmus, jež užívá PCG pro řešení velkých symetrických pozitivně definitních soustav lineárních rovnic.

Úlohy s lineárními podmínkami

- pojednává o řešení lineárních rovnic s omezujícími podmínkami a typu rovností a nerovností.

Nelineární případ metody nejmenších čtverců

- popisuje řešení úloh metodou nejmenších čtverců pro nelineární případ.

Kvadratické programování

- popisuje řešení úloh minimalizace pomocí kvadratických účelových funkcí.

Lineární případ metody nejmenších čtverců

- popisuje řešení úloh metodou nejmenších čtverců.

Lineární programování

- popisuje užití LIPSOL (Linear Interior Point Solver) pro řešení úloh large scale pomocí lineárního programování.

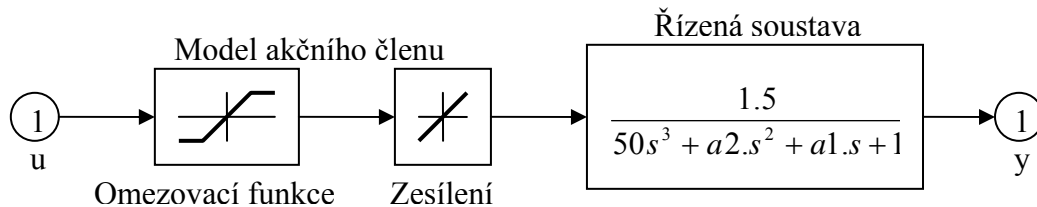
5. Přehled optimalizačních funkcí

- viz příloha

6. Příklad optimalizace parametrů PID regulátoru

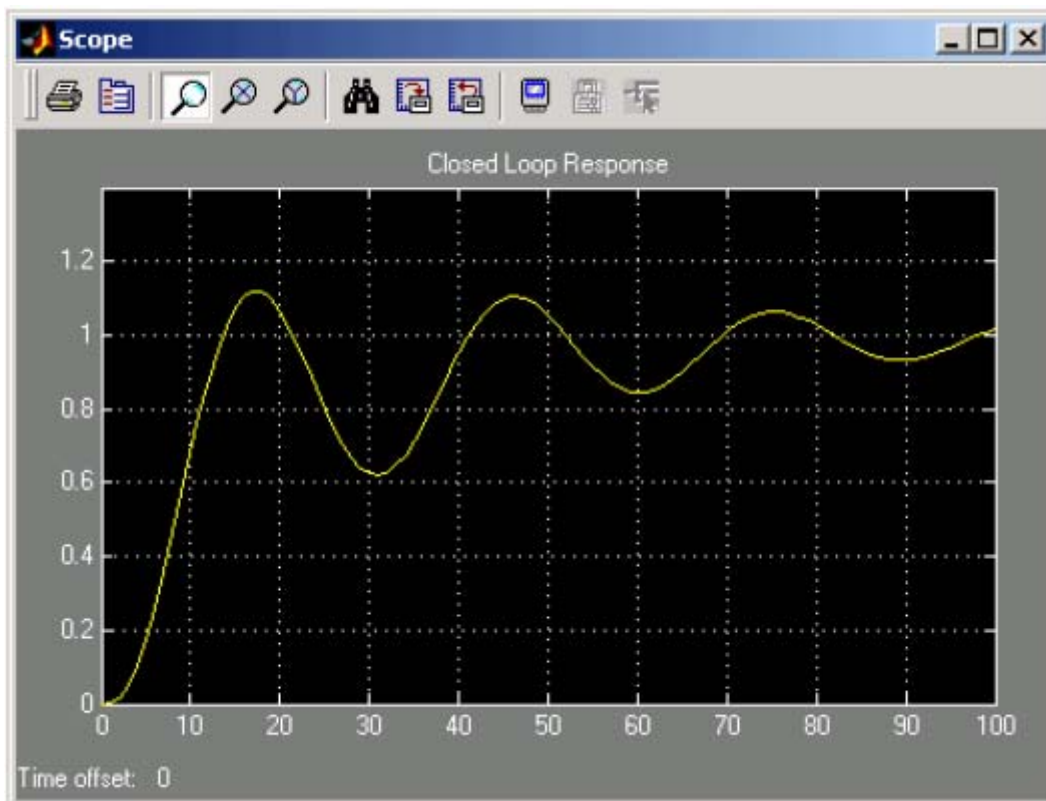
Tento příklad ukazuje řešení víceparametrických úloh použitím funkcí *lsqnonlin*, *fminimax*, a *fgoalattain*. Ukazuje, jak optimalizovat parametry PID regulátoru pomocí modelu Simulink.

Můžeme říci, že chceme optimalizovat parametry řízení modelem Simulink *optsim.mdl* (tento model se nachází v optimalizačním toolboxu *optim directory*). Nelineární proces (zadaný blokovým diagramem) je zobrazen na obr.1.



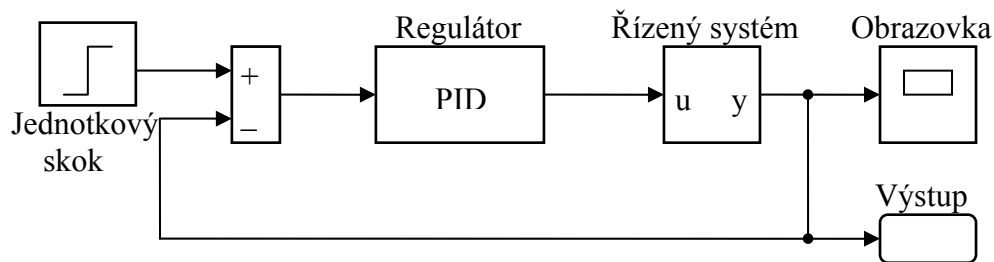
Obr. 1: Model řízené soustavy

Řízená soustava je dána přenosovou funkcí 3.řádu s omezeným akčním členem. Omezení jsou saturační limit a nastavitelné zesílení. Saturační limit ořezává vstupní hodnoty větší než 2 jednotky nebo menší než -2 jednotky. Zesílení je 0.8 jednotek/sec. Odezva uzavřené smyčky systému je zobrazena na obr.2. Tuto odezvu je možno získat zápisem funkce *optsim* v příkazovém řádku nebo klikem na jméno modelu a pak výběrem volby *Start* v menu *Simulation*.



Obr.2: Odezva uzavřené smyčky systému

Úkolem je zobrazení odezvy na jednotkový skok v uzavřené smyčce. Uzavřená smyčka je tvořena blokovým schématem s řízenou soustavou (obr.1). Obrazovka vykresluje výstupní trajektorie v průběhu zobrazovacího procesu. Model s uzavřenou smyčkou je ukázán na obr.3.



Obr. 3: Model s uzavřenou smyčkou

Jednou z možností řešení této úlohy je minimalizace chyby mezi vstupním a výstupním signálem. Proměnné jsou parametry PID regulátoru. Pokud potřebujeme pouze minimalizovat chybu v jednom časovém okamžiku, pak to bude jednoduchá účelová funkce. Ale cílem je minimalizovat chybu pro všechny kroky v čase od 0 do 100, jak to provádí víceparametrová funkce (funkce pro všechny časové kroky). Podprogram *lsqnonlin* je užít k předvedení úpravy nejmenších čtverců na sledovaném výstupu. To je popsáno pomocí MATLAB funkcí v souboru *tracklsq.m*, který definuje chybový signál. Chybový signál y_{out} , výstup se spočte voláním *sim*, minus jednotkový vstupní signál. Funkce *tracklsq* rozbíhá simulaci. Pro spuštění simulace v *optsim* musí být definovány všechny proměnné K_p , K_i , K_d , a_1 a a_2 (a_1 a a_2 jsou proměnné v řízeném systému). K_p , K_i a K_d jsou proměnné, jež mají být optimalizovány. Je možno inicializovat a_1 a a_2 před voláním *lsqnonlin* a pak výpočet provést s těmito dvěma proměnnými jako dodatečnými argumenty. Funkce *lsqnonlin* využije a_1 a a_2 pro *tracklsq* pokaždé, když jsou volány, takže nemusíme použít globální proměnné. Po zvolení řešení pomocí *simset* funkce, běží simulace pomocí *sim*. Simulace pracuje s pevným krokem metody 5.stupně do 100 sekund. Když je simulace hotova, proměnné t_{out} , x_{out} a y_{out} jsou v aktuálním pracovním prostoru (jež je , pracovním prostorem funkce *tracklsq*). Výstupní port je užít v blokovém diagramu modelu k umístění y_{out} do průběžného pracovního prostoru na konci simulace.

Krok 1: Zápis M-file tracklsq.m.

```
function F = tracklsq(pid,a1,a2)
Kp = pid(1); % Move variables into model parameter names
Ki = pid(2);
Kd = pid(3);
% Choose solver and set model workspace to this function
opt = simset('solver','ode5','SrcWorkspace','Current');
[tout,xout,yout] = sim('optsim',[0 100],opt);
F = yout-1; % Compute error signal
```

Krok 2: Volání optimalizačních podprogramů.

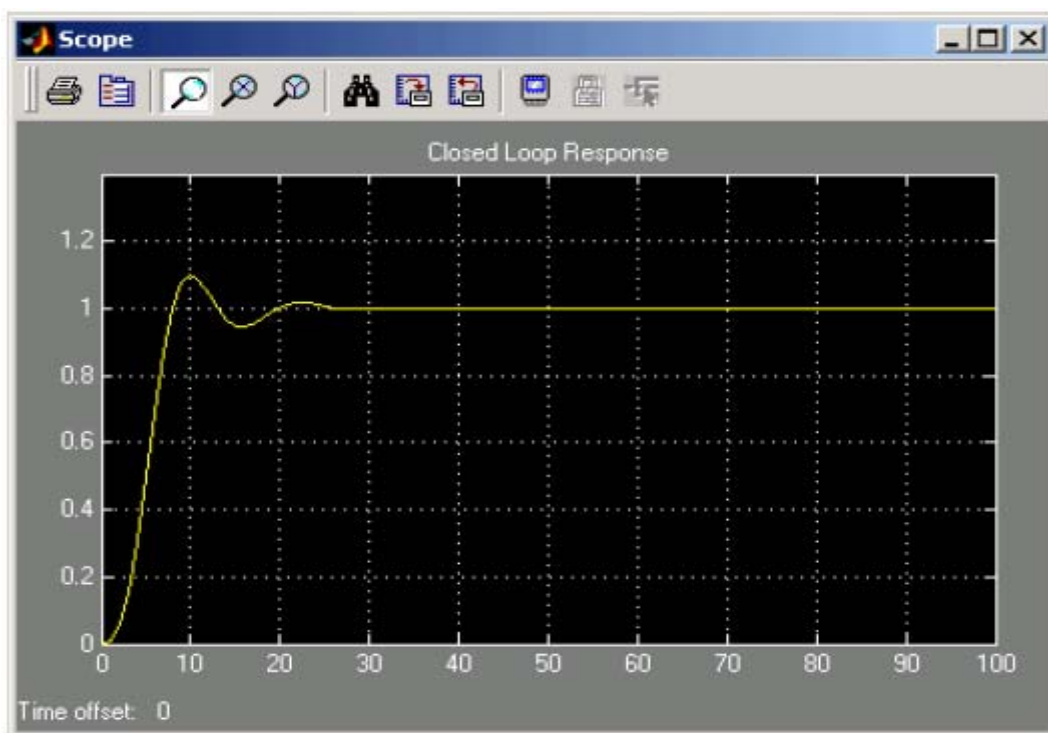
```
optsim % Load the model
pid0 = [0.63 0.0504 1.9688] % Set initial values
a1 = 3; a2 = 43; % Initialize plant variables in model
options = optimset('LargeScale','off','Display','iter',...
'TolX',0.001,'TolFun',0.001);
pid = lsqnonlin(@tracklsq, pid0, [], [], options, a1, a2)
% Put variables back in the base workspace
Kp = pid(1); Ki = pid(2); Kd = pid(3);
```

Volby proměnných provedené v *lsqnonlin* definují kriteria a zobrazení charakteristik. V tomto případě jste dotázáni na výstup, použijte se "medium-scale" algoritmus a zadání tolerancí kroku a účelové funkce (od 0.001). Optimalizace dává řešení pro proporcionální, integrační, a derivační (K_p , K_i , K_d) konstanty regulátoru po 64 funkčních vyčísleních:

Iteration	Func-count	Residual	Step-size	Directional derivative	Lambda
1	3	8.66531	1	-3.48	
2	17	5.21602	85.4	-0.00813	0.0403059
3	24	4.54036	1	-0.0331	0.393189
4	31	4.47786	0.918	-0.00467	0.201985
5	39	4.47552	2.12	0.00121	0.100992
6	46	4.47524	0.203	-0.00193	0.0718569
7	64	4.47524	-4.11e-007	-0.00157	2595.3

Optimization terminated successfully:
Search direction less than tolX

pid = 2.9186 0.1398 12.6221



Obr. 4: Odezva uzavřené smyčky dosažená použitím funkce *lsqnonlin*

Nelineární systém řízení je doporučen pro řešení víceparametrových optimalizačních úloh v součinnosti s řešením s proměnným krokem v Simulinku. To poskytuje speciální numerický výpočet gradientu, který pracuje se Simulinkem a vyvaruje se nedostatku hladkosti v úvodní fázi. Dalším přiblížením řešení je užití *fminimax* funkce. V tomto případě, více než minimalizace chyby mezi výstupním a vstupním signálem, minimalizujeme maximální hodnotu výstupu v libovolném čase t mezi 0 a 100. Potom ve funkci *trackmobj* je výstup jednoduché účelové funkce *out* vrácen příkazem *sim*. Ale minimalizací výstupního maxima ve všech časových krocích může dojít k zesílení pro některé časové kroky hodně

pod jednotku. Abychom získali výstup okolo 0.95 po prvních 20 vteřinách, musíme k omezující funkci *trackmmcon* přičíst omezení $y_{out} \geq 0.95$ od $t=20$ do $t=100$. Protože podmínka musí být dána nerovností $g \leq 0$, je omezení $g = -y_{out}(20:100) + 0.95$. Obě funkce *trackmmobj* a *trackmmcon* užívají výsledný y_{out} ze *sim*, spočtený z aktuálních *pid* hodnot. Nelineární podmíněná funkce je vždy volána bezprostředně po účelové funkci v *fmincon*, *fminimax*, *fgoalattain* a *fseminf* s týmiž hodnotami. Tak se můžeme vyvarovat dvojího volání simulace použitím *assignin* a stanovením aktuální hodnoty F pro proměnnou $F_TRACKMMOBJ$ v základním pracovním prostoru. Pak prvním krokem v *trackmmcon* je použití *evalin* k vyčíslení proměnné $F_TRACKMMOBJ$ a zadání výsledku do F lokálně v *trackmmcon*.

Krok 1: Zápis M-file trackmmobj.m pro výpočet účelové funkce.

```
function F = trackmmobj(pid,a1,a2)
Kp = pid(1);
Ki = pid(2);
Kd = pid(3);
% Compute function value
opt = simset('solver','ode5','SrcWorkspace','Current');
[tout,xout,yout] = sim('optsim',[0 100],opt);
F = yout;
assignin('base','F_TRACKMMOBJ',F);
```

Krok 2: Zápis M-file trackmmcon.m pro výpočet nelineárního omezení.

```
function [c,ceq] = trackmmcon(pid,a1,a2)
F = evalin('base','F_TRACKMMOBJ');
% Compute constraints
c = -F(20:100) + 0.95;
ceq = [];
```

Krok 3: Spuštění optimalizačního podprogramu s omezením.

```
optsim
pid0 = [0.63 0.0504 1.9688]
a1 = 3; a2 = 43;
options = optimset('Display','iter',...
'TolX',0.001,'TolFun',0.001);
pid = fminimax(@trackmmobj,pid0,[],[],[],[],[],...,
'trackmmcon',options,a1,a2)
% Put variables back in the base workspace
Kp = pid(1); Ki = pid(2); Kd = pid(3);
```

Iter	F-count	{F,constraints}	Step-size	Directional derivative	Procedure
1	11		1.264	1	1.18
2	17		1.055	1	-0.172
3	23		1.004	1	-0.0128
4	29		0.9997	1	3.48e-005
5	35		0.9996	1	-1.36e-006

Optimization terminated successfully:

Search direction less than 2*options.TolX and
maximum constraint violation is less than options.TolCon

Active Constraints:

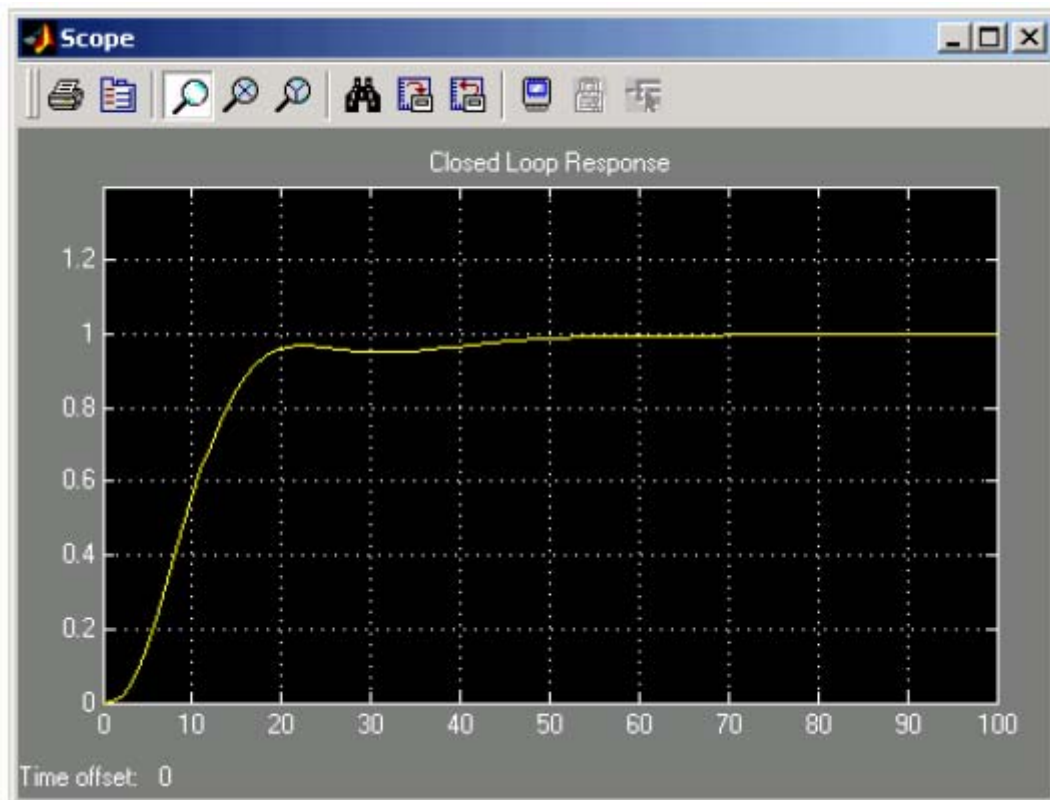
1

14

182

pid = 0.5894 0.0605 5.5295

Poslední hodnota zapsaná v $MAX\{F, constraints\}$ ve sloupci výstupu ukazuje, že maximální hodnota pro všechny časové kroky je 0.9996. Odezva uzavřené smyčky s tímto výsledkem je zobrazena na obr.5. Toto řešení se liší od řešení pomocí *lsqnonlin*, protože jsme řešili odlišně formulovanou úlohu.



Obr. 5: Odezva uzavřené smyčky dosažená použitím funkce *fminimax*

7. Zdroje – url

- [1] Optimization Toolbox User's Guide, Version 2, 1990 - 2003 by The MathWorks, Inc.
- [2] Coleman T., Branch M.A., Grace A.: Optimization Toolbox User's Guide, Version 2, 1990 -1999, by The MathWorks, Inc.: <http://www.mathworks.com/access/helpdesk/help/toolbox/optim/optim.shtml>
- [3] MATLAB - www stránky: <http://www.mathworks.com/>
- [4] Introduction to MATLAB, The University of Queensland: <http://www.maths.uq.edu.au/~gac/mlb/mlb.html>
- [5] Kermit Sigmon: MATLAB Primer CZ, Department of Mathematics, University of Florida (překlad Petr Klášterecký): <http://adela.karlin.mff.cuni.cz/~hlubinka/matlabprimer/matlab-primer.html>
- [6] Optimization Toolbox Reference: <http://www-ccs.ucsd.edu/matlab/toolbox/optim/optbook.html>

Příloha:

Přehled optimalizačních funkcí

Functions – By Category

The Optimization Toolbox provides these categories of functions.

Minimization	Minimization functions
Equation Solving	Solution of linear and nonlinear equations
Least Squares (Curve Fitting)	Linear and nonlinear curve fitting
Utility	Setting and retrieving optimizations parameters
Demos of Large-Scale Methods	Demonstration programs of large-scale methods
Demos of Medium-Scale Methods	Demonstration programs of medium-scale methods

Minimization

<code>fgoalattain</code>	Multiobjective goal attainment
<code>fminbnd</code>	Scalar nonlinear minimization with bounds
<code>fmincon</code>	Constrained nonlinear minimization
<code>fminimax</code>	Minimax optimization
<code>fminsearch</code> , <code>fminunc</code>	Unconstrained nonlinear minimization
<code>fseminf</code>	Semi-infinite minimization
<code>linprog</code>	Linear programming
<code>quadprog</code>	Quadratic programming

Equation Solving

<code>\</code>	Use <code>\</code> (left division) to solve linear equations. See the Arithmetic Operators reference page in the online MATLAB documentation.
<code>fsolve</code>	Nonlinear equation solving

fzero Scalar nonlinear equation solving

Least Squares (Curve Fitting)

\ Use \ (left division) for linear least squares with no constraints. See the Arithmetic Operators reference page.

lsqlin Constrained linear least squares

lsqcurvefit Nonlinear curve fitting

lsqnonlin Nonlinear least squares

lsqnonneg Nonnegative linear least squares

Utility

fzmult Multiplication with fundamental nullspace basis

gangstr Zero out “small” entries subject to structural rank

optimget Get optimization options parameter values

optimset Create or edit optimization options parameter structure

Demos of Large-Scale Methods

From the MATLAB Help browser, click the demo name to run the demo. Look for information and additional instructions in the MATLAB Command Window.

circustent Quadratic programming to find shape of a circus tent

molecule Molecule conformation solution using unconstrained nonlinear minimization

optdeblur Image deblurring using bounded linear least squares

Demos of Medium-Scale Methods

From the MATLAB Help browser, click the demo name to run the demo. Look for information and additional instructions in the MATLAB Command Window.

bandemo	Minimization of the banana function
dfildemo	Finite-precision filter design (requires the Signal Processing Toolbox)
goaldemo	Goal attainment example
optdemo	Menu of demo routines
tutdemo	Script for the medium-scale algorithms. The script follows the “Tutorial” chapter of the Optimization Toolbox User’s Guide.

Function Arguments

The Optimization Toolbox functions use these arguments.

Input Arguments General descriptions of input arguments used by toolbox functions.

Output Arguments General descriptions of output arguments used by toolbox functions.

Individual function reference pages provide function-specific information, as necessary.

Input Arguments

Argument	Description	Used by Functions
A, b	The matrix A and vector b are, respectively, the coefficients of the linear inequality constraints and the corresponding right-side vector: $A*x \leq b$.	fgoalattain, fmincon, fminimax, fseminf, linprog, lsqlin, quadprog
Aeq, beq	The matrix Aeq and vector beq are, respectively, the coefficients of the linear equality constraints and the corresponding right-side vector: $Aeq*x = beq$.	fgoalattain, fmincon, fminimax, fseminf, linprog, lsqlin, quadprog
C, d	The matrix C and vector d are, respectively, the coefficients of the over or underdetermined linear system and the right-side vector to be solved.	lsqlin, lsqnonneg
f	The vector of coefficients for the linear term in the linear equation $f' * x$ or the quadratic equation $x' * H * x + f' * x$.	linprog, quadprog

Argument	Description	Used by Functions
fun	The function to be optimized. fun is a function or an inline object. See the individual function reference pages for more information on fun.	fgoalattain, fminbnd, fmincon, fminimax, fminsearch, fminunc, fseminf, fsolve, fzero, lsqcurvefit, lsqnonlin
goal	Vector of values that the objectives attempt to attain. The vector is the same length as the number of objectives.	fgoalattain
H	The matrix of coefficients for the quadratic terms in the quadratic equation $x' * H * x + f' * x$. H must be symmetric.	quadprog
lb, ub	Lower and upper bound vectors (or matrices). The arguments are normally the same size as x. However, if lb has fewer elements than x, say only m, then only the first m elements in x are bounded below; upper bounds in ub can be defined in the same manner. You can also specify unbounded variables using -Inf (for lower bounds) or Inf (for upper bounds). For example, if lb(i) = -Inf, the variable x(i) is unbounded below.	fgoalattain, fmincon, fminimax, fseminf, linprog, lsqcurvefit, lsqlin, lsqnonlin, quadprog
nonlcon	The function that computes the nonlinear inequality and equality constraints. See the individual reference pages for more information on nonlcon.	fgoalattain, fmincon, fminimax
ntheta	The number of semi-infinite constraints.	fseminf
options	An optimization options parameter structure that defines parameters used by the optimization functions. For information about the parameters, see Table , Optimization Parameters, or the individual function reference pages.	All functions

Argument	Description	Used by Functions
P1, P2, ...	<p>Additional arguments to be passed to <code>fun</code>, <code>nonlcon</code> (if it exists), and <code>semifcon</code> (if it exists), when the optimization function calls the functions <code>fun</code>, <code>nonlcon</code>, or <code>semifcon</code> using these calls:</p> <pre>f = feval(fun,x,P1,P2,...) [c, ceq] = feval(nonlcon,x,P1,P2,...) [c,ceq,K1,K2,...,Kn,s]= ... feval(semifcon,x,s,P1,P2,...)</pre>	<p><code>fgoalattain</code>, <code>fminbnd</code>, <code>fmincon</code>, <code>fminimax</code>, <code>fminsearch</code>, <code>fminunc</code>, <code>fsemif</code>, <code>fsolve</code>, <code>fzero</code>, <code>lsqcurvefit</code>, <code>lsqnonlin</code></p>
	<p>Using this feature, the same <code>fun</code> (or <code>nonlcon</code> or <code>semifcon</code>) can solve a number of similar problems with different parameters, avoiding the need to use global variables.</p>	
<code>semifcon</code>	<p>The function that computes the nonlinear inequality and equality constraints <i>and</i> the semi-infinite constraints. <code>semifcon</code> is the name of an M-file or MEX-file. See the function reference pages for <code>fsemif</code> for more information on <code>semifcon</code>.</p>	<code>fsemif</code>
<code>weight</code>	<p>A weighting vector to control the relative underattainment or overattainment of the objectives.</p>	<code>fgoalattain</code>
<code>xdata</code> , <code>ydata</code>	<p>The input data <code>xdata</code> and the observed output data <code>ydata</code> that are to be fitted to an equation.</p>	<code>lsqcurvefit</code>
<code>x0</code>	<p>Starting point (a scalar, vector or matrix). (For <code>fzero</code>, <code>x0</code> can also be a two-element vector representing an interval that is known to contain a zero.)</p>	All functions except <code>fminbnd</code>
<code>x1</code> , <code>x2</code>	<p>The interval over which the function is minimized.</p>	<code>fminbnd</code>

Output Arguments

Argument	Description	Used by Functions
attainfactor	The attainment factor at the solution x .	fgoalattain
exitflag	The exit condition. For the meaning of a particular value, see the function reference pages.	All functions
fval	The value of the objective function fun at the solution x .	fgoalattain, fminbnd, fmincon, fminimax, fminsearch, fminunc, fsemif, fsolve, fzero, linprog, quadprog
grad	The value of the gradient of fun at the solution x . If fun does not compute the gradient, $grad$ is a finite-differencing approximation of the gradient.	fmincon, fminunc
hessian	The value of the Hessian of fun at the solution x . For large-scale methods, if fun does not compute the Hessian, $hessian$ is a finite-differencing approximation of the Hessian. For medium-scale methods, $hessian$ is the value of the Quasi-Newton approximation to the Hessian at the solution x .	fmincon, fminunc
jacobian	The value of the Jacobian of fun at the solution x . If fun does not compute the Jacobian, $jacobian$ is a finite-differencing approximation of the Jacobian.	lsqcurvefit, lsqnonlin, fsolve

Argument	Description	Used by Functions
lambda	The Lagrange multipliers at the solution x . lambda is a structure where each field is for a different constraint type. For structure field names, see individual function descriptions. (For lsqnonneg, lambda is simply a vector, as lsqnonneg only handles one kind of constraint.)	fgoalattain, fmincon, fminimax, fseminf, linprog, lsqcurvefit, lsqlin, lsqnonlin, lsqnonneg, quadprog
maxfval	$\max\{\text{fun}(x)\}$ at the solution x .	fminimax
output	An output structure that contains information about the results of the optimization. For structure field names, see individual function descriptions.	All functions
residual	The value of the residual at the solution x .	lsqcurvefit, lsqlin, lsqnonlin, lsqnonneg
resnorm	The value of the squared 2-norm of the residual at the solution x .	lsqcurvefit, lsqlin, lsqnonlin, lsqnonneg
x	The solution found by the optimization function. If <code>exitflag > 0</code> , then x is a solution; otherwise, x is the value of the optimization routine when it terminated prematurely.	All functions

Optimization Parameters

This table describes fields in the optimization parameters structure options. The column labeled L, M, B indicates whether the parameter applies to large-scale methods, medium scale methods, or both:

- L – Large-scale methods only
- M – Medium-scale methods only
- B – Both large- and medium-scale methods

See the Optimization Toolbox `optimset` reference page, the MATLAB `optimset` reference page, and the individual function reference pages for information about parameter values and defaults.

Note Links in this table are to Optimization Toolbox functions. These links are to the corresponding MATLAB optimization functions: `fminbnd`, `fminsearch`, `fzero`, `lsqnonneg`, `optimget`, `optimset`.

Parameter Name	Description	L, M, B	Used by Functions
DerivativeCheck	Compare user-supplied analytic derivatives (gradients or Jacobian) to finite differencing derivatives.	B	<code>fgoalattain</code> , <code>fmincon</code> , <code>fminimax</code> , <code>fminunc</code> , <code>fseminf</code> , <code>fsolve</code> , <code>lsqcurvefit</code> , <code>lsqnonlin</code>
Diagnostics	Display diagnostic information about the function to be minimized or solved.	B	All but <code>fminbnd</code> , <code>fminsearch</code> , <code>fzero</code> , and <code>lsqnonneg</code>
DiffMaxChange	Maximum change in variables for finite-difference derivatives.	M	<code>fgoalattain</code> , <code>fmincon</code> , <code>fminimax</code> , <code>fminunc</code> , <code>fseminf</code> , <code>fsolve</code> , <code>lsqcurvefit</code> , <code>lsqnonlin</code>

Parameter Name	Description	L, M, B	Used by Functions
DiffMinChange	Minimum change in variables for finite-difference derivatives.	M	fgoalattain, fmincon, fminimax, fminunc, fseminf, fsolve, lsqcurvefit, lsqnonlin
Display	Level of display. 'off' displays no output; 'iter' displays output at each iteration; 'final' displays just the final output; 'notify' displays output only if function does not converge.	B	All. See the individual function reference pages for the values that apply.
GoalsExactAchieve	Number of goals to achieve exactly (do not over- or underachieve).	M	fgoalattain
GradConstr	Gradients for the nonlinear constraints defined by the user.	M	fgoalattain, fmincon, fminimax
GradObj	Gradients for the objective functions defined by the user.	B	fgoalattain, fmincon, fminimax, fminunc, fseminf
Hessian	If 'on', function uses user-defined Hessian or Hessian information (when using HessMult), for the objective function. If 'off', function approximates the Hessian using finite differences.	L	fmincon, fminunc
HessMult	Hessian multiply function defined by the user.	L	fmincon, fminunc, quadprog

Parameter Name	Description	L, M, B	Used by Functions
HessPattern	Sparsity pattern of the Hessian for finite differencing. The size of the matrix is n-by-n, where n is the number of elements in x0, the starting point.	L	fmincon, fminunc
HessUpdate	Quasi-Newton updating scheme.	M	fminunc
Jacobian	If 'on', function uses user-defined Jacobian or Jacobian information (when using JacobMult), for the objective function. If 'off', function approximates the Jacobian using finite differences.	B	fsolve, lsqcurvefit, lsqnonlin
JacobMult	Jacobian multiply function defined by the user.	L	fsolve, lsqcurvefit, lsqlin, lsqnonlin
JacobPattern	Sparsity pattern of the Jacobian for finite differencing. The size of the matrix is m-by-n, where m is the number of values in the first argument returned by the user-specified function fun, and n is the number of elements in x0, the starting point.	L	fsolve, lsqcurvefit, lsqnonlin
LargeScale	Use large-scale algorithm if possible.	B	fmincon, fminunc, fsolve, linprog, lsqcurvefit, lsqlin, lsqnonlin, quadprog
LevenbergMarquardt	Choose Levenberg-Marquardt over Gauss-Newton algorithm.	M	lsqcurvefit, lsqnonlin

Parameter Name	Description	L, M, B	Used by Functions
LineSearchType	Line search algorithm choice.	M	fminunc, fsolve, lsqcurvefit, lsqnonlin
MaxFunEvals	Maximum number of function evaluations allowed.	B	fgoalattain, fminbnd, fmincon, fminimax, fminsearch, fminunc, fseminf, fsolve, lsqcurvefit, lsqnonlin
MaxIter	Maximum number of iterations allowed.	B	All but fzero and lsqnonneg
MaxSQPIter	Maximum number of SQP iterations allowed	M	fmincon
MaxPCGIter	Maximum number of PCG iterations allowed.	L	fmincon, fminunc, fsolve, lsqcurvefit, lsqlin, lsqnonlin, quadprog
MeritFunction	Use goal attainment/minimax merit function (multiobjective) vs. fmincon (single objective).	M	fgoalattain, fminimax
MinAbsMax	Number of $F(x)$ to minimize the worst case absolute values	M	fminimax
NonLEqnAlgorithm	Choose Levenberg-Marquardt or Gauss-Newton over the trust-region dogleg algorithm.	M	fsolve
OutputFcn	Specify a user-defined function that the optimization function calls at each iteration. See “Output Function” on page 5-15.	B	fgoalattain, fmincon, fminimax, fminunc, fseminf, lsqcurvefit, lsqnonlin
PrecondBandWidth	Upper bandwidth of preconditioner for PCG.	L	fmincon, fminunc, fsolve, lsqcurvefit, lsqlin, lsqnonlin, quadprog

Parameter Name	Description	L, M, B	Used by Functions
Simplex	If 'on', function uses simplex algorithm.	M	linprog
TolCon	Termination tolerance on the constraint violation.	B	fgoalattain, fmincon, fminimax, fseminf
TolFun	Termination tolerance on the function value.	B	fgoalattain, fmincon, fminimax, fminsearch, fminunc, fseminf, fsolve, linprog (large-scale only), lsqcurvefit, lsqlin (large-scale only), lsqnonlin, quadprog (large-scale only)
TolPCG	Termination tolerance on the PCG iteration.	L	fmincon, fminunc, fsolve, lsqcurvefit, lsqlin, lsqnonlin, quadprog
TolX	Termination tolerance on x .	B	All functions except the medium-scale algorithms for linprog, lsqlin, and quadprog
TypicalX	Typical x values. The length of the vector is equal to the number of elements in x_0 , the starting point.	L	fmincon, fminunc, fsolve, lsqcurvefit, lsqlin, lsqnonlin, quadprog

Output Function

The `OutputFcn` field of the `options` structure specifies an M-file function that an optimization function calls at each iteration. Typically, you might use an output function to plot points at each iteration or to display data from the algorithm. To set up an output function, do the following:

- 1 Write the output function as an M-file function or subfunction.
- 2 Use `optimset` to set the value of `OutputFcn` to be a function handle, that is, the name of the function preceded by the `@` sign. For example, if the output function is `outfun.m`, the command

```
options = optimset('OutputFcn', @outfun);
```

sets the value of `OutputFcn` to be the handle to `outfun`.

- 3 Call the optimization function with `options` as an input argument.

See “Calling an Output Function Iteratively” on page 2-75 for an example of an output function.

Structure of the Output Function

The function definition line of the output function has the following form:

```
stop = outfun(x, optimValues, state, varargin)
```

where

- `x` is the point computed by the algorithm at the current iteration.
- `optimValues` is a structure containing data from the current iteration. “Fields in `optimValues`” on page 5-16 describes the structure in detail.
- `state` is the current state of the algorithm. “States of the Algorithm” on page 5-21 lists the possible values.
- `varargin` contains other problem-dependent input arguments that the optimization function might pass to `outfun`. “Other Input Arguments” on page 5-22 describes these arguments.
- `stop` is a flag that is true or false depending on whether the optimization routine should quit or continue. See “Stop Flag” on page 5-22 for more information.

The optimization function passes the values of the input arguments to `outfun` at each iteration.

Fields in `optimValues`

The following table lists the fields of the `optimValues` structure. A particular optimization function returns values for only some of these fields. For each field, the Returned by Functions column of the table lists the functions that return the field.

Corresponding Output Arguments. Some of the fields of `optimValues` correspond to output arguments of the optimization function. After the final iteration of the optimization algorithm, the value of such a field equals the corresponding output argument. For example, `optimValues.fval` corresponds to the output argument `fval`. So, if you call `fmincon` with an output function and return `fval`, the final value of `optimValues.fval` equals `fval`. The Description column of the following table indicates the fields that have a corresponding output argument.

Command-Line Display. The values of some fields of `optimValues` are displayed at the command line when you call the optimization function with the `Display` parameter of options set to `'iter'`, as described in “Displaying Iterative Output” on page 2-69. For example, `optimValues.fval` is displayed in the `f(x)` column. The Command-Line Display column of the following table indicates the fields that you can display at the command line.

In the following table, the letters L, M, and B mean the following:

- L — Function returns a value to the field when using large-scale algorithm.
- M — Function returns a value to the field when using medium-scale algorithm.
- B — Function returns a value to the field when using both large and medium-scale algorithms.

OptimValues Field (<code>optimValues.field</code>)	Description	Returned by Functions	Command-Line Display
<code>cgiterations</code>	Number of conjugate gradient iterations at current iteration. Final value equals optimization function output <code>output.cgiterations</code> .	<code>fmincon</code> (L), <code>lsqcurvefit</code> (L), <code>lsqnonlin</code> (L)	CG-iterations See “Displaying Iterative Output” on page 2-69.
<code>constrviolation</code>	Maximum constraint violation	<code>fgoalattain</code> (M), <code>fmincon</code> (M), <code>fminimax</code> (M), <code>fseminf</code> (M)	max constraint See “Displaying Iterative Output” on page 2-69.
<code>degenerate</code>	Measure of degeneracy. A point is <i>degenerate</i> if <ul style="list-style-type: none"> • The partial derivative with respect to one of the variables is 0 at the point. • A bound constraint is active for that variable at the point. See “Degeneracy” on page 5-21.	<code>fmincon</code> (L), <code>lsqcurvefit</code> (L), <code>lsqnonlin</code> (L)	None

OptimValues Field (optimValues.field)	Description	Returned by Functions	Command-Line Display
directionalderivative	Directional derivative in the search direction	fgoalattain (M), fmincon (M), fminimax (M), fminunc (M), fseminf (M), lsqcurvefit (M), lsqnonlin (M)	Directional derivative See “Displaying Iterative Output” on page 2-69.
firstorderopt	First-order optimality (depends on algorithm). Final value equals optimization function output output.firstorderopt.	fgoalattain (M), fmincon (B), fminimax (M), fminunc (M), fseminf (M), lsqcurvefit (B), lsqnonlin (B)	First-order optimality See “Displaying Iterative Output” on page 2-69.
funcount	Cumulative number of function evaluations. Final value equals optimization function output output.funcCount.	fgoalattain (M), fmincon (B), fminimax (M), fminunc (B), fseminf (M), lsqcurvefit (B), lsqnonlin (B)	F-count See “Displaying Iterative Output” on page 2-69.
fval	Function value at current point. Final value equals optimization function output fval.	fgoalattain (M), fmincon (B), fminimax (M), fminunc (B), fseminf (M), lsqcurvefit (B), lsqnonlin (B)	f(x) See “Displaying Iterative Output” on page 2-69.

OptimValues Field (optimValues.field)	Description	Returned by Functions	Command-Line Display
gradient	Current gradient of objective function — either analytic gradient if you provide it or finite-differencing approximation. Final value equals optimization function output grad.	fgoalattain (M), fmincon (B), fminimax (M), fminunc (M), fseminf (M), lsqcurvefit (B), lsqnonlin (B)	None
iteration	Iteration number — starts at 0. Final value equals optimization function output output.iterations.	fgoalattain (M), fmincon (B), fminimax (M), fminunc (B), fseminf (M), lsqcurvefit (B), lsqnonlin (B)	Iteration See “Displaying Iterative Output” on page 2-69.
lambda	The Lagrange multipliers at the solution x. lambda is a structure where each field is for a different constraint type. For structure field names, see individual function descriptions. Final value equals optimization function output lambda.	fgoalattain (M), fmincon (M), fminimax (M), fseminf (M), lsqcurvefit (M), lsqnonlin (M)	None
positivedefinite	<ul style="list-style-type: none"> • 0 if algorithm detects negative curvature while computing Newton step • 1 otherwise 	fmincon (L), lsqcurvefit (L), lsqnonlin (L)	None

OptimValues Field (optimValues.field)	Description	Returned by Functions	Command-Line Display
procedure	Procedure messages	fgoalattain (M), fmincon (M), fminimax (M), fseminf (M)	Procedure See “Displaying Iterative Output” on page 2-69.
ratio	Ratio of change in the objective function to change in the quadratic approximation	fmincon (L), lsqcurvefit (L), lsqnonlin (L)	None
residual	2-norm of the residual squared. Final value equals optimization function output residual.	lsqcurvefit (B), lsqnonlin (B)	Residual See “Displaying Iterative Output” on page 2-69.
searchdirection	Search direction	fgoalattain (M), fmincon (M), fminimax (M), fminunc (M), fseminf (M), lsqcurvefit (M), lsqnonlin (M)	None
stepsize	Current step size. Final value equals optimization function output options.stepsize.	fgoalattain (M), fmincon (B), fminimax (M), fminunc (B), fseminf (M), lsqcurvefit (B), lsqnonlin (B)	Step-size See “Displaying Iterative Output” on page 2-69.
trustregionradius	Radius of trust region	fmincon (L), lsqcurvefit, lsqnonlin (L)	Trust-region radius See “Displaying Iterative Output” on page 2-69.

Degeneracy. The value of the field `degenerate`, which measures the degeneracy of the current optimization point x , is defined as follows. First, define a vector r , of the same size as x , for which $r(i)$ is the minimum distance from $x(i)$ to the i th entries of the lower and upper bounds, `lb` and `ub`. That is,

$$r = \min(\text{abs}(\text{ub}-x, x-\text{lb}))$$

Then the value of `degenerate` is the minimum entry of the vector $r + \text{abs}(\text{grad})$, where `grad` is the gradient of the objective function. The value of `degenerate` is 0 if there is an index i for which both of the following are true:

- $\text{grad}(i) = 0$
- $x(i)$ equals the i th entry of either the lower or upper bound.

States of the Algorithm

The following table lists the possible values for `state`:

State	Description
'init'	The algorithm is in the initial state before the first iteration.
'interrupt'	The algorithm is in some computationally expensive part of the iteration. In this state, the output function can interrupt the current iteration of the optimization. At this time, the values of <code>x</code> and <code>optimValues</code> are the same as at the last call to the output function in which <code>state=='iter'</code> .
'iter'	The algorithm is at the end of an iteration.
'done'	The algorithm is in the final state after the last iteration.

The following code illustrates how the output function might use the value of `state` to decide which tasks to perform at the current iteration.

```
switch state
    case 'iter'
        % Make updates to plot or guis as needed
    case 'interrupt'
        % Probably no action here. Check conditions to see
        % whether optimization should quit.
```

```
        case 'init'  
            % Setup for plots or guis  
        case 'done'  
            % Cleanup of plots, guis, or final plot  
    otherwise  
    end
```

Other Input Arguments

The argument `varargin` contains additional, problem-dependent arguments that you provide to the optimization function, which the function also passes to the objective function, `fun`, as well as the constraint functions `nonlcon` and `seminfcon`, if they exist. For example, if you call `fmincon` with the syntax

```
x = fmincon(fun,x0,A,b,Aeq,beq,lb,ub,nonlcon,options,P1,P2,...)
```

`fmincon` passes the arguments `P1`, `P2`, and so on to `outfun` as `varargin(1)`, `varargin(2)`, and so on. You can also specify these arguments explicitly in the first line of the output function, using the syntax

```
stop = outfun(x, optimValues, state, P1, P2, ...)
```

Stop Flag

The output argument `stop` is a flag that is true or false. The flag tells the optimization function whether the optimization should quit or continue. The following examples show typical ways to use the stop flag.

Stopping an Optimization Based on Data in `optimValues`. The output function can stop an optimization at any iteration based on the current data in `optimValues`. For example, the following code sets `stop` to true if the directional derivative is less than .01:

```
function stop = outfun(x, optimValues)  
stop = false;  
% Check if directional derivative is less than .01.  
if optimValues.directionalderivative < .01  
    stop = true;  
end
```

Stopping an Optimization Based on GUI Input. If you design a GUI to perform optimizations, you can make the output function stop an optimization when a user presses a **Stop** button on the GUI. The following code shows how to do

this, assuming that the **Stop** button callback stores the value true in the `optimstop` field of a handles structure called `hObject`.

```
function stop = outfun(x)
stop = false;
% Check if user has requested to stop the optimization.
stop = getappdata(hObject,'optimstop');
```