



Levantando Modelo de Planta Térmica

Lab. De Controle Automático II

Prof. Fernando Passold

2012/1

Material levantado usando:
MATLAB Version 7.9.0.529 (R2009b)
Operating System: Mac OS X Version: 10.7.3 Build: 11D50b

Levantando Modelo de Planta Térmica

Lab. De Controle Automático II

A idéia aqui é usar o MATLAB como ferramenta para levantar modelos de 1a-ordem com atraso de transporte. No caso, baseado em dados reais de uma planta térmica (estufa de aquecimento).

Primeiramente navegue até o diretório contendo o arquivo com a resposta em malha aberta do sistema:

```
>> pwd
ans =
/Users/fernandopassold/Documents/UPF/Controle_Digital/
Lab_Control_Digital/Sensor_Temperatura
```



Controle temperatura

Carregando o arquivo com os dados para dentro do MATLAB:

```
>> load -ascii estufa1.txt
>> u=length(estufa1) % Esta função descobre o tamanho do vetor (ou quantidade de amostras contidas dentro do arquivo. Notar que o próprio nome do arquivo sem a extensão se transforma na variável contendo os dados da amostragem realizada.
u =
    10007 % ou seja, 10.007 amostras
```

A seguir se faz necessário recriar um vetor tempo começando de $t=0$ até o instante final de amostragem adotado.

```
>> t=0:10:u*10-1; % amostras a cada 10 seg.
>> t=0:u-1; % gera vetor t variando de 0 até 10006
>> whos % Este comando mostra as variáveis e seus tamanhos
  Name      Size      Bytes  Class  Attributes
  ans       1x39       78     char
  estufa1   10007x1   80056  double
  t         1x10007   80056  double
  u         1x1        8     double
>> plot(t,estufa1) % Gera um primeiro gráfico com a resposta real do sistema
```

```
>> title('Resposta Malha Aberta');  
>> xlabel('Tempo (s)');  
>> ylabel('Temperatura (°C)')
```

A figura 1 gerada é mostrada a seguir.

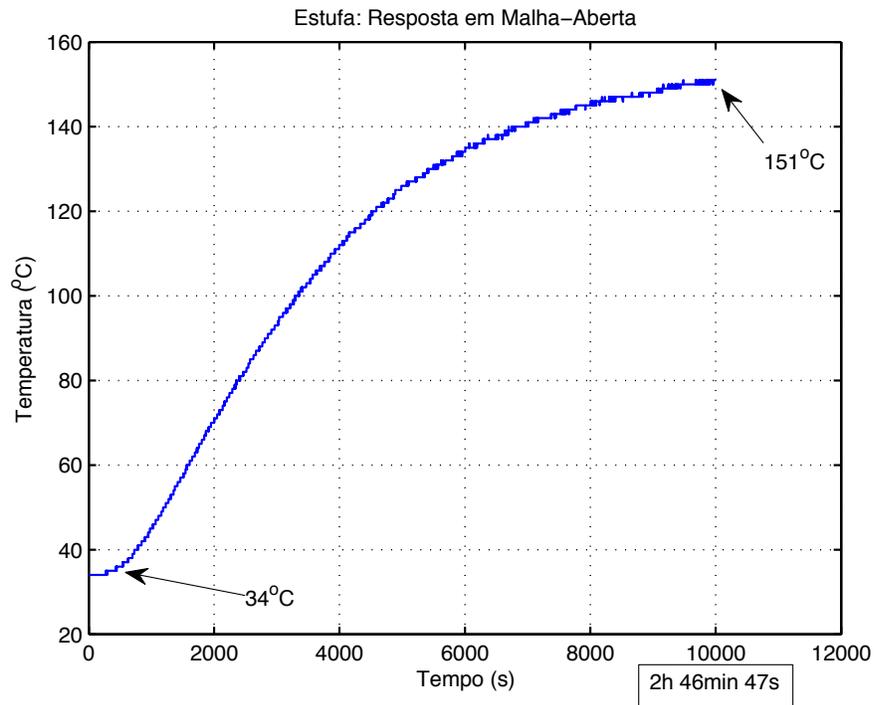
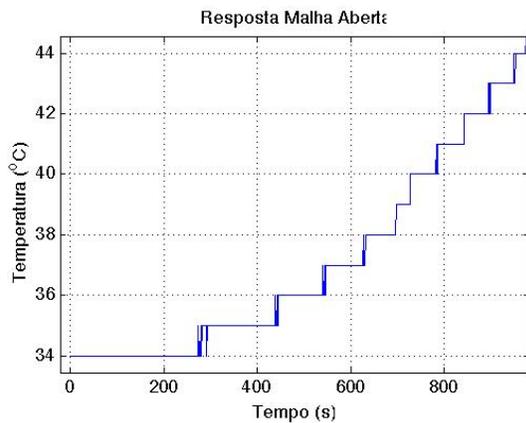


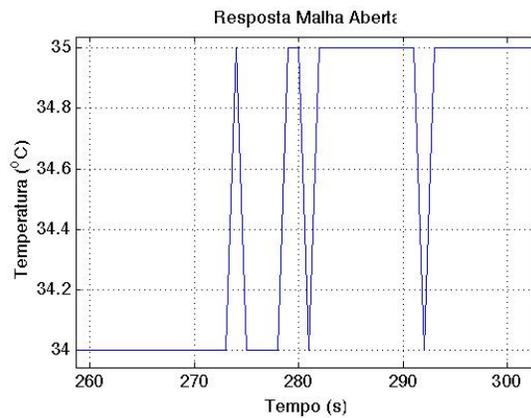
Figura 1. Resposta em malha aberta.

```
>> grid % mostra quadriculado no gráfico
```

A idéia é agora buscar graficamente o atraso de transporte deste sistema, o 'td', realizando zooms na área de interesse – ver próxima figura 2:



(a) Primeiro zoom.



(b) Zona de interesse.

Figura 2. Determinando o atraso de transporte deste sistema.

Assim definimos 'td' como sendo:

```
>> td=283;
>> 283/60 % a título de curiosidade, em minutos, este intervalo de tempo
resultaria:
ans =    4.7167 % quase 5 minutos – muito longo...
```

Seguindo a captura dos parâmetros de interesse, as equações que geram a resposta deste sistema (se considerado como de 1ª-ordem são):

$$Y(s) = \frac{K \cdot e^{-t_d s}}{(s - a)} \quad (\text{no domínio frequência}) \text{ ou:}$$

$$y(t) = K(1 - e^{-a t}) \quad (1)$$

A equação (1) é válida se não for considerado o atraso de transporte.

Mas continuando nossa captura de parâmetros, como a idéia é identificar o pólo do sistema ou sua constante de tempo, antes de tentar descobrir o valor de 'a' é mais interessante determinar o ganho estático do sistema, 'K' que possui relação com a variação de temperatura alcançada pelo sistema.

```
>> t_ini=min(estufa1) % encontra o menor valor valor de temperatura
(temperatura inicial)
t_ini =    34
>> t_max=max(estufa1) % encontra o maior valor de temperatura (a final).
t_max =   151
>> delta_temp=t_max-t_ini % determina a variação de temperatura.
```

delta_temp = 117

Este valor permite definir o valor o ganho estático deste sistema, dependendo da forma como se considera a entrada degrau, por exemplo:

Se $u = [0 \dots 1]$ então $K = 117$;

Se $u = [0 \dots 100\%]$ então $K = 1,17$;

Como a idéia é futuramente controlar a potencia sendo entregue ao sistema, daqui por diante vamos considerar u (o sinal de controle) como sendo um valor que varia de 0 à 100% e assim K no nosso caso, fica igual à 1,17.

Até este momento já temos os seguintes parâmetros levantados para este sistema:

$$Y(s) = \frac{1,17 \cdot e^{-283 \cdot s}}{(s - a)}$$

E desta forma fica claro observar que agora só está faltando determinar a posição do pólo do sistema, 'a', ou a constante de tempo deste sistema: $\tau = 1/a$.

Notar que a equação (1) não leva em conta o atraso de transporte, então necessitamos definir um novo conjunto de dados que não contenha o período com o atraso no tempo. No MATLAB criamos então um novo vetor de dados, o 'y':

```
>> y=estufa1(283:10007); % separando só a região de interesse (sem o atraso)
>> whos
Name           Size           Bytes  Class    Attributes
ans            1x1             8    double
estufa1       10007x1        80056  double
t             1x10007        80056  double
td            1x1             8    double
u             1x1             8    double
y            9725x1        77800  double
```

Note que o vetor 'y' é menor que 'estufa1' (conjunto de dados original).

Como a idéia aqui é ainda **usar um método numérico** para encontrar o valor do pólo ou constante de tempo a questão agora é aprender a usar uma destas funções já prontas do

MATLAB: a que realiza um ajuste de curva baseado no método dos **mínimos quadrados**, ou a função 'lsqcurvefit(.)'. Um 'help' sobre esta função revela:

>> help lsqcurvefit

LSQCURVEFIT solves non-linear least squares problems.

LSQCURVEFIT attempts to solve problems of the form:

$$\min_X \sum \{(\text{FUN}(X, \text{XDATA}) - \text{YDATA})^2\}$$
 where X, XDATA, YDATA and the values returned by FUN can be vectors or matrices.

X = LSQCURVEFIT(FUN,X0,XDATA,YDATA) starts at X0 and finds coefficients X to best fit the nonlinear functions in FUN to the data YDATA (in the least-squares sense). FUN accepts inputs X and XDATA and returns a vector (or matrix) of function values F, where F is the same size as YDATA, evaluated at X and XDATA. NOTE: FUN should return FUN(X,XDATA) and not the sum-of-squares sum((FUN(X,XDATA)-YDATA).^2). ((FUN(X,XDATA)-YDATA) is squared and summed implicitly in the algorithm.)

X = LSQCURVEFIT(FUN,X0,XDATA,YDATA,LB,UB) defines a set of lower and upper bounds on the design variables, X, so that the solution is in the range LB <= X <= UB. Use empty matrices for LB and UB if no bounds exist. Set LB(i) = -Inf if X(i) is unbounded below; set UB(i) = Inf if X(i) is unbounded above.

X = LSQCURVEFIT(FUN,X0,XDATA,YDATA,LB,UB,OPTIONS) minimizes with the default parameters replaced by values in the structure OPTIONS, an argument created with the OPTIMSET function. See OPTIMSET for details. Used options are Display, TolX, TolFun, DerivativeCheck, Diagnostics, FunValCheck, Jacobian, JacobMult, JacobPattern, LineSearchType, LevenbergMarquardt, MaxFunEvals, MaxIter, DiffMinChange and DiffMaxChange, LargeScale, MaxPCGIter, PrecondBandWidth, TolPCG, PlotFcns, OutputFcn, and TypicalX. Use the Jacobian option to specify that FUN also returns a second output argument J that is the Jacobian matrix at the point X. If FUN returns a vector F of m components when X has length n, then J is an m-by-n matrix where J(i,j) is the partial derivative of F(i) with respect to x(j). (Note that the Jacobian J is the transpose of the gradient of F.)

X = LSQCURVEFIT(PROBLEM) solves the non-linear least squares problem defined in PROBLEM. PROBLEM is a structure with the function FUN in PROBLEM.objective, the start point in PROBLEM.x0, the 'xdata' in PROBLEM.xdata, the 'ydata' in PROBLEM.ydata, the lower bounds in PROBLEM.lb, the upper bounds in PROBLEM.ub, the options structure in PROBLEM.options, and solver name 'lsqcurvefit' in PROBLEM.solver. Use this syntax to solve at the command line a problem exported from OPTIMTOOL. The structure PROBLEM must have all the fields.

[X,RESNORM] = LSQCURVEFIT(FUN,X0,XDATA,YDATA,...) returns the value of the squared 2-norm of the residual at X: sum {(FUN(X,XDATA)-YDATA).^2}.

[X,RESNORM,RESIDUAL] = LSQCURVEFIT(FUN,X0,...) returns the value of residual, FUN(X,XDATA)-YDATA, at the solution X.

[X,RESNORM,RESIDUAL,EXITFLAG] = LSQCURVEFIT(FUN,X0,XDATA,YDATA,...) returns an EXITFLAG that describes the exit condition of LSQCURVEFIT.

Possible values of EXITFLAG and the corresponding exit conditions are listed below. See the documentation for a complete description.

- 1 LSQCURVEFIT converged to a solution.
- 2 Change in X too small.
- 3 Change in RESNORM too small.
- 4 Computed search direction too small.
- 0 Too many function evaluations or iterations.
- 1 Stopped by output/plot function.
- 2 Bounds are inconsistent.
- 3 Regularization parameter too large (Levenberg-Marquardt).
- 4 Line search failed.

[X,RESNORM,RESIDUAL,EXITFLAG,OUTPUT] = LSQCURVEFIT(FUN,X0,XDATA,YDATA,...) returns a structure OUTPUT with the number of iterations taken in OUTPUT.iterations, the number of function evaluations in OUTPUT.funcCount, the algorithm used in OUTPUT.algorithm, the number of CG iterations (if used) in OUTPUT.cgiterations, the first-order optimality (if used) in OUTPUT.firstorderopt, and the exit message in OUTPUT.message.

[X,RESNORM,RESIDUAL,EXITFLAG,OUTPUT,LAMBDA] = LSQCURVEFIT(FUN,X0,XDATA,YDATA,...) returns the set of Lagrangian multipliers, LAMBDA, at the solution: LAMBDA.lower for LB and LAMBDA.upper for UB.

[X,RESNORM,RESIDUAL,EXITFLAG,OUTPUT,LAMBDA,JACOBIAN] = LSQCURVEFIT(FUN,X0,XDATA,YDATA,...) returns the Jacobian of FUN at X.

Examples

```
FUN can be specified using @:  
xdata = [5;4;6]; % example xdata  
ydata = 3*sin([5;4;6])+6; % example ydata  
x = lsqcurvefit(@myfun, [2 7], xdata, ydata)
```

where myfun is a MATLAB function such as:

```
function F = myfun(x,xdata)  
F = x(1)*sin(xdata)+x(2);
```

FUN can also be an anonymous function:

```
x = lsqcurvefit(@(x,xdata) x(1)*sin(xdata)+x(2), [2 7], xdata, ydata)
```

If FUN is parameterized, you can use anonymous functions to capture the problem-dependent parameters. Suppose you want to solve the curve-fitting problem given in the function myfun, which is parameterized by its second argument c. Here myfun is an M-file function such as

```
function F = myfun(x,xdata,c)  
F = x(1)*exp(c*xdata)+x(2);
```

To solve the curve-fitting problem for a specific value of c, first assign the value to c. Then create a two-argument anonymous function that captures that value of c and calls myfun with three arguments. Finally, pass this anonymous function to LSQCURVEFIT:

```
xdata = [3; 1; 4]; % example xdata
```

```
ydata = 6*exp(-1.5*xdata)+3; % example ydata
c = -1.5; % define parameter
x = lsqcurvefit(@(x,xdata) myfun(x,xdata,c), [5;1],xdata,ydata)
```

See also `optimset`, `lsqnonlin`, `fsolve`, `@`, `inline`.

Reference page in Help browser
`doc lsqcurvefit`

Note que a função ‘`lsqcurvefit`’ exige a programação de uma função que reflete a curva buscada. Esta função deve trabalhar basicamente com 2 argumentos de entrada. O primeiro seria um vetor relacionado com os parâmetros que definem o comportamento da curva. No nosso caso, seria um único parâmetro que falta determinar, ou seja, o pólo do sistema ou sua constante de tempo. O segundo argumento de entrada se refere à variável `x` ou no nosso caso, a própria variável tempo. Levando em conta a equação (1), o código desta função, que chamaremos de ‘`resplordem`’ é mostrada a seguir:

```
function y = resplordem (p, tempo)
    % y = valor_inicial + K*(1 - exp(-a*tempo));
    % y = K*(1 - exp(-a*tempo));
    y = (1 - exp(-p(1)*tempo));
```

Listagem 1. Código fonte de ‘`resplordem.m`’.

Notar que neste caso, o primeiro argumento de entrada, o vetor ‘`p`’ possui apenas 1 elemento que é a posição do próprio pólo do sistema de 1ª-ordem. Se fosse necessário capturar mais parâmetros, o vetor ‘`p`’ assumiria uma dimensão maior que 1.

Notar também que da forma como programamos a função ‘`resplordem`’, ela não permite que se entre com um parâmetro “extra” como próprio ganho estático da planta, ‘`K`’. Isto foi feito para evitar que a função ‘`lsqcurvefit`’ tenha que determinar também este parâmetro. Não é necessário que esta função determine o ganho estático da planta, o ‘`K`’ porque este já foi facilmente determinado. O que falta determinar é a localização do pólo. Por este motivo que o vetor ‘`p`’ usado para informar os parâmetros da função ‘`resplordem`’ possui apenas dimensão 1, já que só queremos descobrir um parâmetro que é a localização do pólo do sistema.

Como então a função ‘`resplordem`’ não contempla o fator ganho estático da planta, isto significa que sua saída, ‘`y`’, fica limitado à faixa “normalizada” de `[0..1]`. Então antes de aplicar o conjunto de dados reais ‘`y`’ à função ‘`lsqcurvefit`’ se faz necessário escalonar estes dados e desta forma, criamos um segundo vetor chamado ‘`y2`’:

```
>> y2=(y-t_ini)/delta_temp; % escalonando dados para faixa de [0..1]
```

Note que (como seria de se esperar), a função 'lsqcurvefit' exige um par de dados de entrada relacionado com o vetor 'x' e 'y' da curva de entrada (ou as variáveis tempo x temperatura no caso do problema sendo tratado). Então temos criar um segundo vetor tempo com a mesma dimensão (quantidade de pontos) que o vetor 'y2' criado anteriormente:

```
>> u2=length(y)
u2 =          9725

>> t2=0:u2-1;
>> whos
Name          Size          Bytes  Class  Attributes
estufa1       10007x1         80056  double
t              1x10007         80056  double
t2             1x9725          77800  double
t_ini         1x1              8      double
t_max         1x1              8      double
td            1x1              8      double
u             1x1              8      double
u2            1x1              8      double
y            9725x1          77800  double
y2           9725x1          77800  double
```

Podemos graficar este novo par de dados: t2 x y2 para verificar se está tudo conforme até aqui – ver figura 3.

```
>> plot(t2,y2)
```

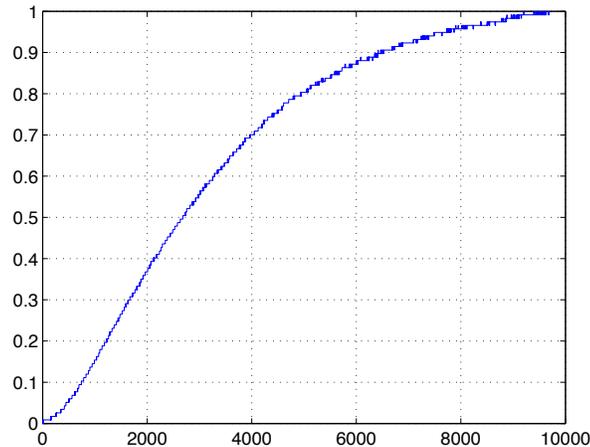


Figura 3. Resposta do sistema sem o atraso de transporte e escalonado para faixa de saída entre [0..1].

Notar ainda que a função 'lsqcurvefit' exige como segundo parâmetro de entrada, um 'chute inicial'. Este valor inicial pode ser facilmente obtido lembrando-se que a constante de tempo de um sistema de primeira ordem ocorre quando a saída do sistema alcança 63% do seu valor de regime permanente. O instante de tempo a partir do qual a saída do sistema ultrapassa os 63% do seu valor final pode se facilmente buscado através da função 'find' que retorna as posições (não os valores) em que um vetor respeita a condição buscada. Então:

```
>> t_aux=find(y2>.63); % busca os instantes em que y2(t) > 0,63
>> t_aux(1)           % Só nos interessa o primeiro valor encontrado
ans =
    3476               % Então o chute inicial para a = 3476 (s-1)
>> t_aux(1)/60
ans =
    57.9333           % Ou a contante de tempo seria de quase 1 minuto
```

Finalmente então podemos usar a função 'lsqcurvefit':

```
>> a=lsqcurvefit('resp1ordem', 1/3476, t2, y2)
??? Error using ==> lsqcurvefit at 253
Function value and YDATA sizes are incommensurate.
```

O erro acusado aqui se deve a um simples problema de “incompatibilidade” entre os valores 't2' e 'y2' de entrada. Um deles possui dimensão 1x9725 e o outro 9725x1:

```
>> whos
Name              Size              Bytes  Class      Attributes
t2                 1x9725            77800  double
y2                 9725x1            77800  double
```

Esta “incompatibilidade” pode ser facilmente corrigida realizando a transposta do vetor 't2':

```
>> t2=t2';
>> a=lsqcurvefit('resp1ordem', 1/3476, t2, y2)
```

Local minimum possible.

lsqcurvefit stopped because the size of the current step is less than the default value of the step size tolerance.

<stopping criteria details>

```
a =
    2.9671e-04
```

Executando a função 'lsqcurvefit' encontramos que o pólo está localizado em $a = 2,9671 \times 10^{-4}$ (s^{-1}) ou:

```
>> tau=1/a
tau =
    3.3703e+03      % ou seja, 3370,3 segundos ou...

>> tau/60
ans =
    56.1718      % quase 1 hora para a constante de tempo.
```

Temos então finalmente o modelo de 1ª-ordem para este sistema:

```
>> num=1.17*a      % compensa o valor final de regime permanente
num =
    3.4715e-04
```

ou seja:

$$Y(s) = \frac{0,00034715 \cdot e^{-283s}}{(s + 0,00029671)} \quad (2)$$

Podemos comprovar o resultado da aproximação realizada, gerando gráficos que comparam a curva real com a simulada:

```
>> y2_teste=resp1ordem(a,t2);
>> plot(t2,y2,'b:', t2,y2_teste,'m-')
```

O gráfico resultante pode ser apreciado na figura 4.

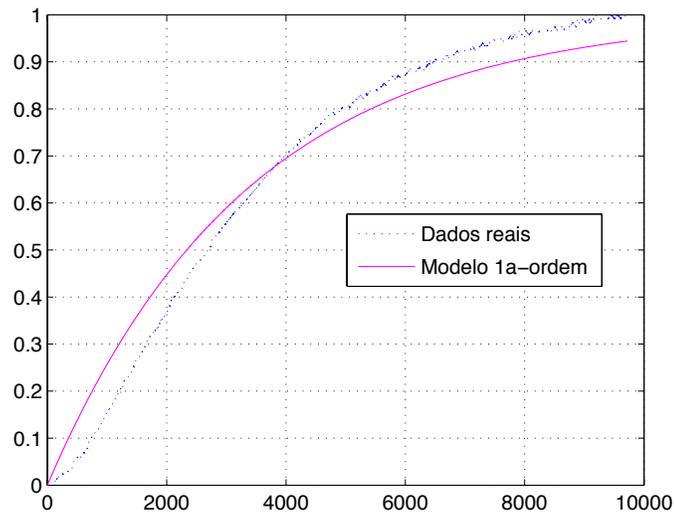


Figura 4. Aproximação final.

Percebe-se pela figura 4 que o modelo encontrado não se aproxima muito da curva real. A justificativa para este caso é que a curva real de resposta do sistema corresponde a um sistema de 2ª-ordem ou superior e portanto, neste caso, a aproximação da resposta deste sistema para um de 1ª-ordem não gera um bom resultado.

A curva da figura 4 também pode ser obtida usando-se a função 'step' do MATLAB. Esta função permite ingressar até um valor para amplitude do degrau de entrada. Mas para tanto necessitamos antes informar ao MATLAB a equação (2) desconsiderando o atraso de transporte:

```
>> num=a; % para tornar valor em regime permanente = 1
>> den=[1 a];
>> printsys(num,den)
num/den =
  0.00029671
-----
  s + 0.00029671
>> step(num,den)
>> hold on
>> plot(t2,y2,'b:', t2,y2_teste,'m-')
>> legend('Step','Real','Modelado')
```

Executando a função 'step' sobre a função obtemos o gráfico mostrado na figura 5.

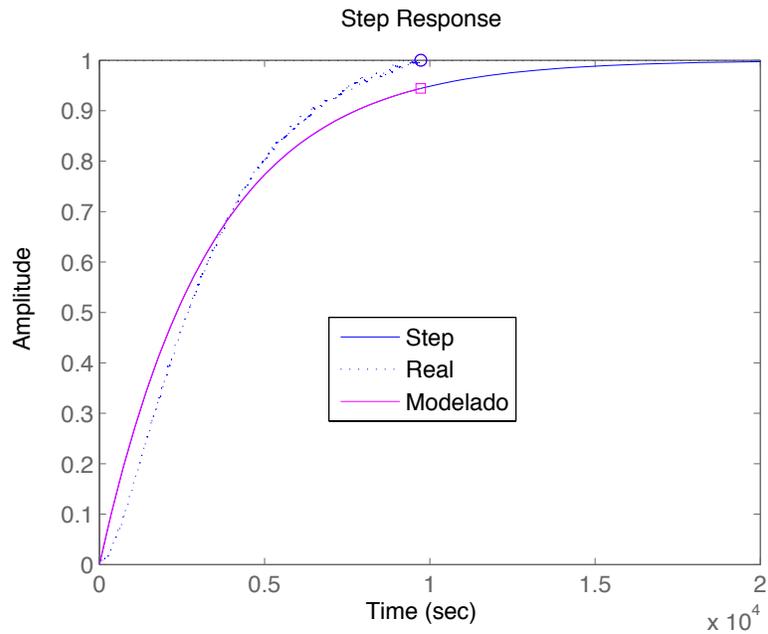


Figura 5. Resposta ao degrau para o sistema sem considerar o atraso de transporte.

Para gerar dados que podem ser sobrepostos à curva original se faz necessário fazer:

```
>> t3=0:20e3;      % gera novo vetor tempo (período de tempo superior)
>> y3=t_ini+100.*step(num,den,t3);      % estima resposta com base no modelo
levantado – usa a função step para calcular a resposta
>> plot(t3,y3,'m-', t2,y,'bx:'); grid    % gera o novo gráfico comparativo
```

O gráfico resultante aparece na figura 6.

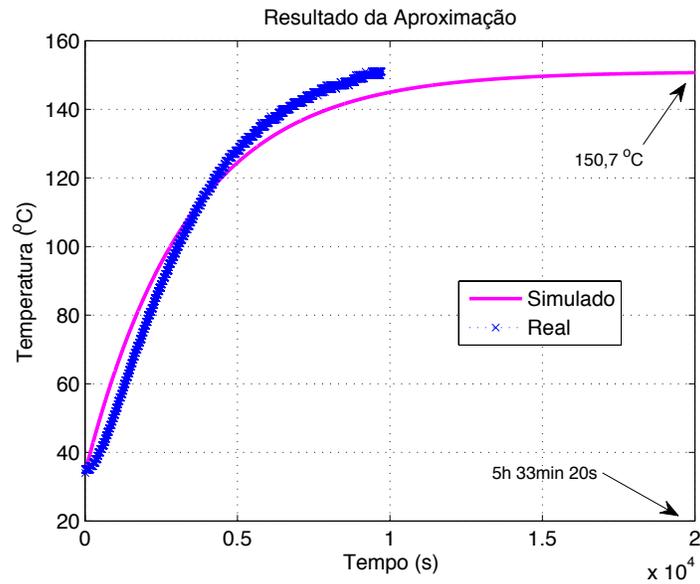


Figura 6. Resposta modelada sem considerar o atraso de transporte.

Outro gráfico (figura 7) mais completo pode ser realizado levando em conta o atraso de transporte:

```
>> new_t3=[0:283-1];
>> new_t3=[new_t3 t3+283];
>> new_y3=34*ones(1,283);
>> new_y3=[new_y3(1,:) y3(1,:)];
>> whos
Name          Size          Bytes  Class  Attributes

estufa1       10007x1        80056  double
new_t3        1x20284       162272  double
new_y3        1x20284       162272  double
t             1x10007        80056  double
>> plot(t,estufa1,'b:', new_t3,new_y3,'m-')
>> xlabel('Tempo (s)');
>> ylabel('Temperatura (^oC)')
>> title('Resposta Real x Simulada')
>> legend('Real', 'Simulado')
>> grid
```

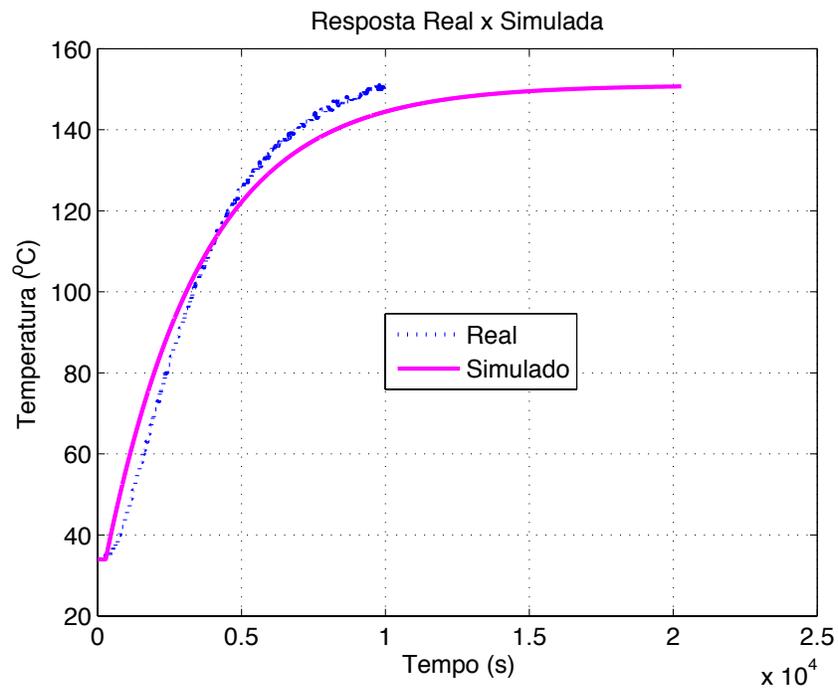


Figura 7. Resultado final da curva real x simulada.

Problema Proposto:

Para este sistema seria mais interessante **levantar um modelo de segunda ordem** com fator de amortecimento, $\zeta > 1$ e depois criando outra função como 'resp2ordem' para trabalhar com a função 'lsqcurvefit'. Neste caso, 2 parâmetros seriam buscados: os 2 pólos reais do sistema:

```
>> [a b]=lsqcurvefit('resp2ordem', [1/3476 1/1000], t2, y2)
```