

Modelação Numérica 2017

Aula 22, 16/Maio

- Estimativa de parâmetros e optimização.
- Solução de problemas lineares sub- e sobre-determinados.

<http://modnum.ucs.ciencias.ulisboa.pt>

Métodos de otimização lineares vs não lineares

- Os métodos de otimização descritos anteriormente (annealing, annealing modificado, genético) permitem resolver qualquer problema de otimização, linear ou não, desde que seja conhecida a função de custo.
- São, no entanto, métodos iterativos que nunca garantem obter a solução correspondente ao mínimo global da função de custo. No caso do annealing modificado (monte carlo downslope in a cooling bath) ele converge para o método de Newton clássico, o que implica que ele converge sempre pelo menos para um mínimo local.
- Quando o modelo a ajustar é linear, é possível obter soluções por um método direto (i.e. não iterativo), o que é em geral mais satisfatório (não é preciso estabelecer critérios de paragem, nem gerar números aleatórios). Existe uma formulação matemática rigorosa e completa por trás das inversões lineares.

Inversões

- Os problemas de inversão podem escrever-se sempre na forma:

$$\vec{o} = M(\vec{p}) + \varepsilon$$

Diagram illustrating the equation $\vec{o} = M(\vec{p}) + \varepsilon$ with labels and arrows:

- \vec{o} : Vector das observações
- M : Modelo (matriz que relaciona as observações com os parâmetros)
- \vec{p} : Vector dos parâmetros
- ε : Erro

Note-se que, de forma geral, o vector das **observações** e dos **parâmetros** têm dimensões diferentes.

Inversões lineares

- Os problemas de inversão linear escrevem-se então:

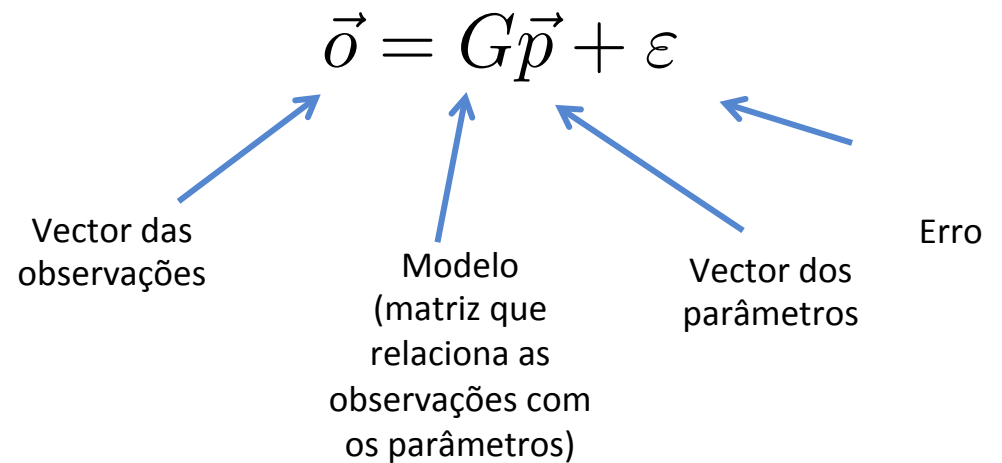
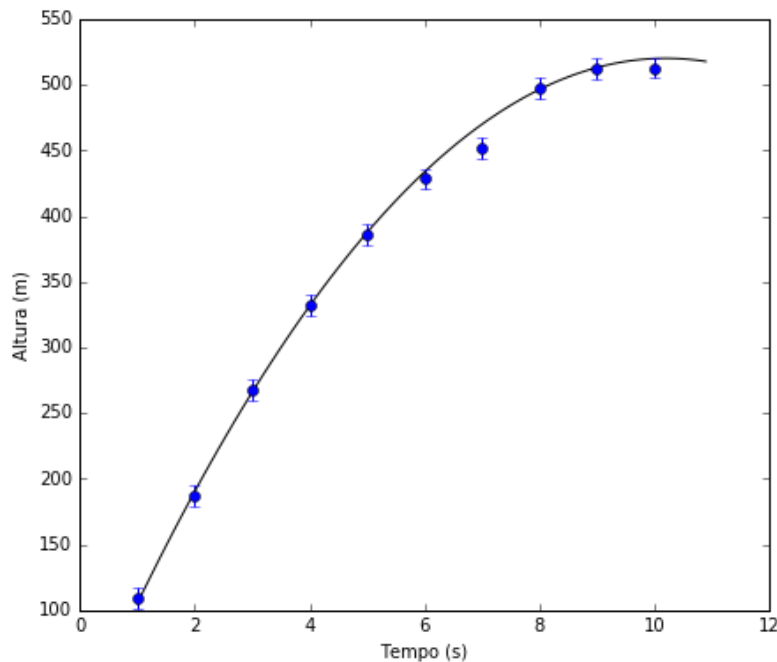
$$\vec{o} = G\vec{p} + \varepsilon$$

The diagram illustrates the components of the linear inversion equation $\vec{o} = G\vec{p} + \varepsilon$. Four blue arrows point from descriptive text to the corresponding terms in the equation:

- An arrow points from "Vector das observações" to \vec{o} .
- An arrow points from "Modelo (matriz que relaciona as observações com os parâmetros)" to G .
- An arrow points from "Vector dos parâmetros" to \vec{p} .
- An arrow points from "Erro" to ε .

Exemplo

- Regressão linear. Movimento de um projectil.

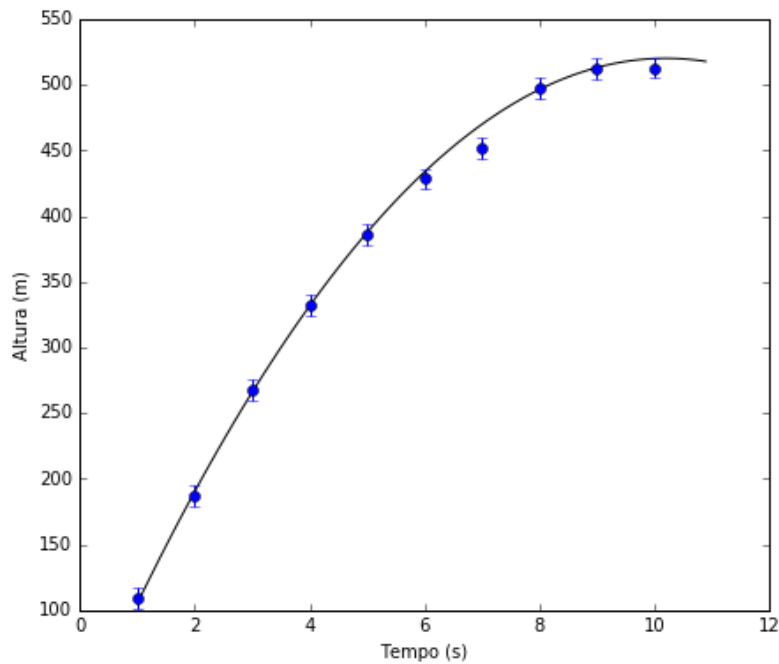


$$y(t) = a + bt - \frac{1}{2}ct^2$$

Diagram illustrating the parameter vector \vec{p} for the equation above. The equation is written as $o = p_1 + p_2t - \frac{1}{2}p_3t^2$. Arrows point from the labels to the corresponding terms in the equation:

- Vector das observações (points to o)
- Vector dos parâmetros (points to p_1 , p_2 , and p_3)

Exemplo



Modelo
(matriz que
relaciona as
observações com
os parâmetros)

Vector das
observações

Vector dos
parâmetros

$$\vec{o} = G\vec{p}$$

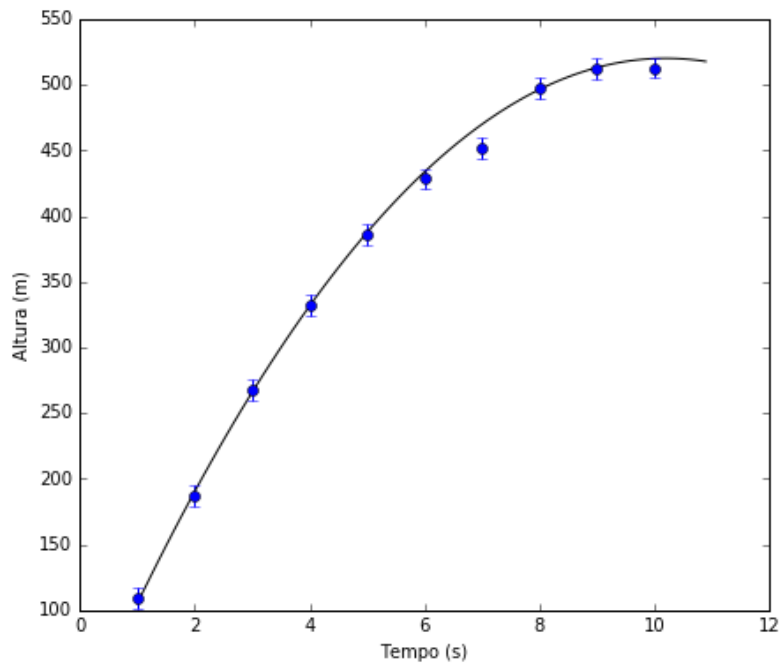
$$y(t) = a + bt - \frac{1}{2}ct^2$$

$$o = p_1 + p_2t - \frac{1}{2}p_3t^2$$

$$\begin{bmatrix} o_1 \\ o_2 \\ o_3 \\ \dots \\ o_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & t_1 & -\frac{1}{2}t_1^2 \\ 1 & t_2 & -\frac{1}{2}t_2^2 \\ 1 & t_3 & -\frac{1}{2}t_3^2 \\ \dots & \dots & \dots \\ 1 & t_n & -\frac{1}{2}t_n^2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} p_1 \\ p_2 \\ p_3 \\ \dots \\ p_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} p_1 + p_2t_1 - \frac{1}{2}p_3t_1^2 \\ p_1 + p_2t_2 - \frac{1}{2}p_3t_2^2 \\ p_1 + p_2t_3 - \frac{1}{2}p_3t_3^2 \\ \dots \\ p_1 + p_2t_n - \frac{1}{2}p_3t_n^2 \end{bmatrix}$$

$$\vec{o} = G \vec{p}$$

Exemplo



n observações
(n=10)

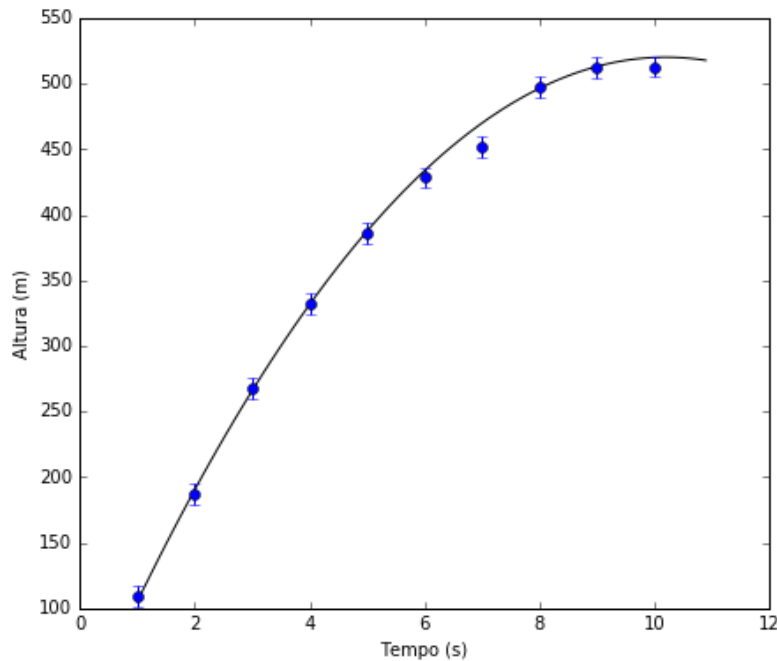
m parâmetros
a estimar

$$\begin{bmatrix} o_1 \\ o_2 \\ o_3 \\ \dots \\ o_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & t_1 & -\frac{1}{2}t_1^2 \\ 1 & t_2 & -\frac{1}{2}t_2^2 \\ 1 & t_3 & -\frac{1}{2}t_3^2 \\ \dots & \dots & \dots \\ 1 & t_n & -\frac{1}{2}t_n^2 \end{bmatrix} \begin{matrix} (m=3) \\ \begin{bmatrix} p_1 \\ p_2 \\ p_3 \end{bmatrix} \end{matrix} = \begin{bmatrix} p_1 + p_2 t_1 - \frac{1}{2} p_3 t_1^2 \\ p_1 + p_2 t_2 - \frac{1}{2} p_3 t_2^2 \\ p_1 + p_2 t_3 - \frac{1}{2} p_3 t_3^2 \\ \dots \\ p_1 + p_2 t_n - \frac{1}{2} p_3 t_n^2 \end{bmatrix}$$

$$\vec{o} = G \vec{p}$$

Exemplo

- Se $m=n$, e
- Se a matriz G não for singular:
- Então a solução é trivial – consiste no cálculo da matriz inversa: $\vec{p} = G^{-1}\vec{o}$



n observações
(n=10)

$$\begin{bmatrix} o_1 \\ o_2 \\ o_3 \\ \dots \\ o_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & t_1 & -\frac{1}{2}t_1^2 \\ 1 & t_2 & -\frac{1}{2}t_2^2 \\ 1 & t_3 & -\frac{1}{2}t_3^2 \\ \dots & \dots & \dots \\ 1 & t_n & -\frac{1}{2}t_n^2 \end{bmatrix}$$

$$\vec{o} =$$

$$G$$

m parâmetros
a estimar

(m=3)

$$\begin{bmatrix} p_1 \\ p_2 \\ p_3 \end{bmatrix}$$

$$= \begin{bmatrix} p_1 + p_2 t_1 - \frac{1}{2} p_3 t_1^2 \\ p_1 + p_2 t_2 - \frac{1}{2} p_3 t_2^2 \\ p_1 + p_2 t_3 - \frac{1}{2} p_3 t_3^2 \\ \dots \\ p_1 + p_2 t_n - \frac{1}{2} p_3 t_n^2 \end{bmatrix}$$

$$\vec{p}$$


```

import matplotlib.pyplot as plt
import numpy as np

from numpy.linalg import pinv as pinv

#%%
plt.rcParams['figure.figsize'] = 10, 6

##### Problema directo

ts = np.arange(1., 11.,.1)      # vector de tempo para as observações sintéticas

# parâmetros do problema
p1=10.
p2=100.
p3=9.8

os = p1 + p2*ts - .5*p3*ts**2      # vector de tempo para as observações sintéticas

# plot
plt.close()
plt.rcParams['figure.figsize'] = 7,6

plt.plot(ts,os)
plt.ylabel('Altura (m)')
plt.xlabel('Tempo (s)');

```

```

%% ##### Inicialização, caso m=2

t=np.array([ 1., 5., 9.]) # vector dos tempos em que se fizeram as observações
o=np.array([109.4, 386.1, 512.3]) # vector das observações
erro = 8.*np.ones(3) # vector dos erros

nobs=len(t) # nr de observações
npar=3 # nr de parâmetros a estimar

# plot
plt.close()
plt.rcParams['figure.figsize'] = 7,6

plt.plot(ts,os)
plt.errorbar(t,o,yerr=erro, fmt='o')
plt.ylabel('Altura (m)')
plt.xlabel('Tempo (s)');

%% matriz G

G=np.zeros([nobs,npar])
G[:,0]=1
G[:,1]=t
G[:,2]=-0.5*t**2

%% solução, caso m=n

Xest = np.dot(np.linalg.inv(G), o) # solução

pe1=Xest[0]
pe2=Xest[1]
pe3=Xest[2]

Oest = pe1 + pe2*ts - 0.5*pe3*ts**2

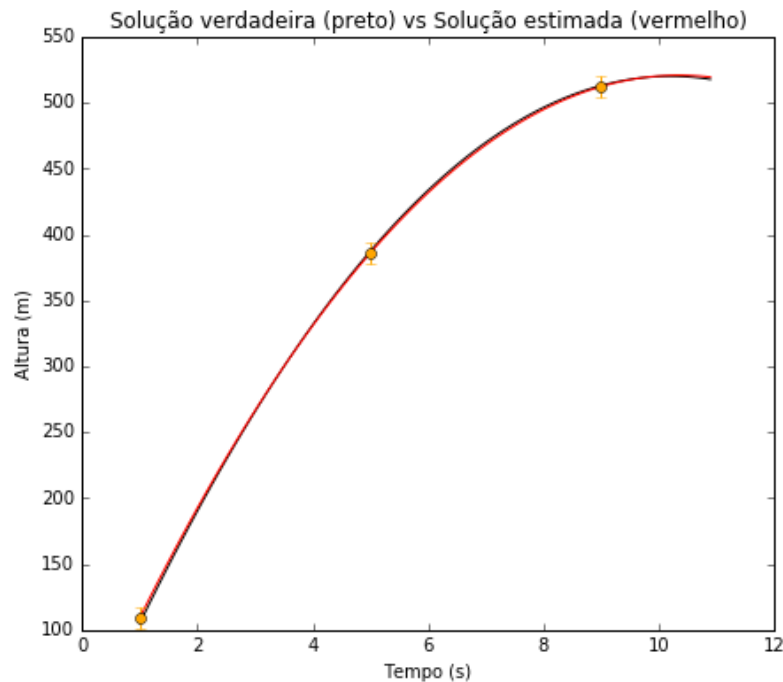
```

```
# plot
plt.close()
plt.rcParams['figure.figsize'] = 7,6

plt.plot(ts,os, 'k', ts,Oest, 'r')
plt.errorbar(t,o,yerr=erro, fmt='o', color='orange')
plt.ylabel('Altura (m)')
plt.xlabel('Tempo (s)');
plt.title(u'Solução verdadeira (preto) vs Solução estimada (vermelho)');
```

Exemplo

- Se $m=n$, e
- Se a matriz G não for singular:
- Então a solução é trivial – consiste no cálculo da matriz inversa: $\vec{p} = G^{-1}\vec{o}$



n observações
($n=3$)

$$\begin{bmatrix} o_1 \\ o_2 \\ o_3 \\ \dots \\ o_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & t_1 & -\frac{1}{2}t_1^2 \\ 1 & t_2 & -\frac{1}{2}t_2^2 \\ 1 & t_3 & -\frac{1}{2}t_3^2 \\ \dots & \dots & \dots \\ 1 & t_n & -\frac{1}{2}t_n^2 \end{bmatrix}$$

$$\vec{o} =$$

$$G$$

m parâmetros
a estimar

($m=3$)

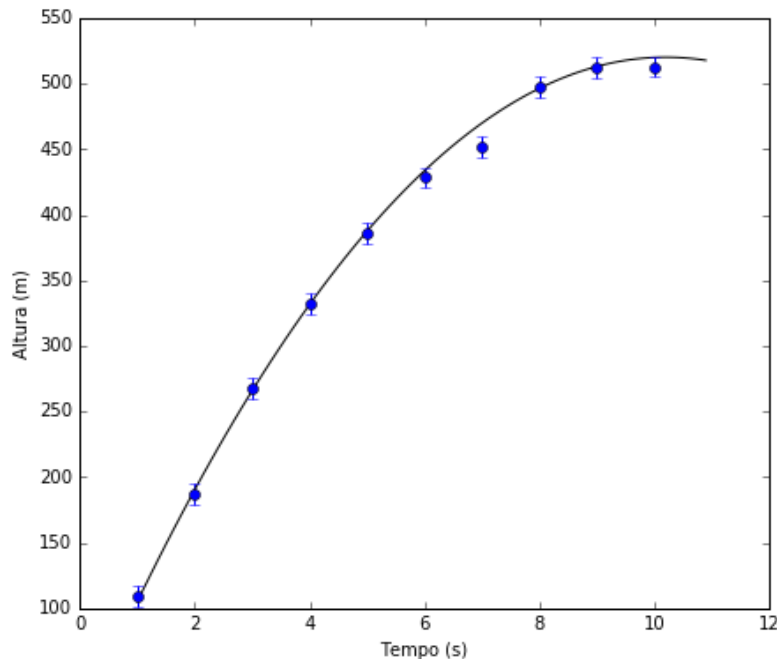
$$\begin{bmatrix} p_1 \\ p_2 \\ p_3 \end{bmatrix}$$

$$= \begin{bmatrix} p_1 + p_2 t_1 - \frac{1}{2} p_3 t_1^2 \\ p_1 + p_2 t_2 - \frac{1}{2} p_3 t_2^2 \\ p_1 + p_2 t_3 - \frac{1}{2} p_3 t_3^2 \\ \dots \\ p_1 + p_2 t_n - \frac{1}{2} p_3 t_n^2 \end{bmatrix}$$

$$\vec{p}$$

Se $m \neq n$

- Se $m > n$ (mais parâmetros a estimar do que observações):
 - Problema sub-determinado.
 - Existem múltiplas soluções exatas compatíveis com as observações, e com erro nulo.
- Se $m < n$ (menos parâmetros a estimar do que observações):
 - Problema sobre-determinado .
 - É possível estimar o erro da solução.



n observações
(n=10)

$$\begin{bmatrix} o_1 \\ o_2 \\ o_3 \\ \dots \\ o_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & t_1 & -\frac{1}{2}t_1^2 \\ 1 & t_2 & -\frac{1}{2}t_2^2 \\ 1 & t_3 & -\frac{1}{2}t_3^2 \\ \dots & \dots & \dots \\ 1 & t_n & -\frac{1}{2}t_n^2 \end{bmatrix}$$

$$\vec{o} =$$

$$G$$

m parâmetros
a estimar

(m=3)

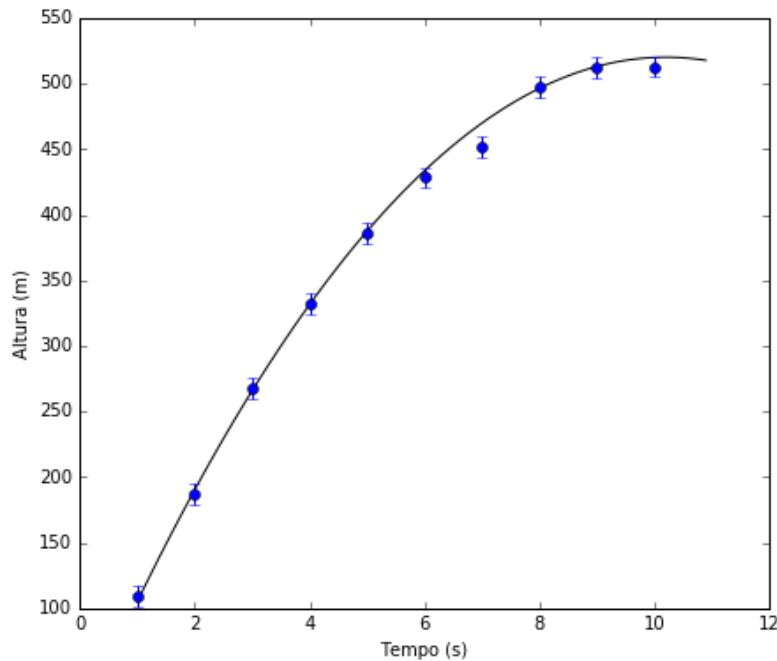
$$\begin{bmatrix} p_1 \\ p_2 \\ p_3 \end{bmatrix} =$$

$$\begin{bmatrix} p_1 + p_2 t_1 - \frac{1}{2} p_3 t_1^2 \\ p_1 + p_2 t_2 - \frac{1}{2} p_3 t_2^2 \\ p_1 + p_2 t_3 - \frac{1}{2} p_3 t_3^2 \\ \dots \\ p_1 + p_2 t_n - \frac{1}{2} p_3 t_n^2 \end{bmatrix}$$

$$\vec{p}$$

Se $m \neq n$

- Sendo $G(n,m)$ é possível determinar univocamente uma matriz $H(m,n)$, tal que: $p = Ho$
- Corresponde à solução com menor norma L2 de entre todas as soluções disponíveis.
- Numericamente, esse cálculo faz-se de forma imediata utilizando a matriz pseudo-inverse de Moore-Penrose (`np.linalg.pinv`).



n observações
(n=10)

$$\begin{bmatrix} o_1 \\ o_2 \\ o_3 \\ \dots \\ o_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & t_1 & -\frac{1}{2}t_1^2 \\ 1 & t_2 & -\frac{1}{2}t_2^2 \\ 1 & t_3 & -\frac{1}{2}t_3^2 \\ \dots & \dots & \dots \\ 1 & t_n & -\frac{1}{2}t_n^2 \end{bmatrix}$$

$$\vec{o} =$$

$$G$$

m parâmetros
a estimar

$$\begin{matrix} (m=3) \\ \begin{bmatrix} p_1 \\ p_2 \\ p_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} p_1 + p_2 t_1 - \frac{1}{2} p_3 t_1^2 \\ p_1 + p_2 t_2 - \frac{1}{2} p_3 t_2^2 \\ p_1 + p_2 t_3 - \frac{1}{2} p_3 t_3^2 \\ \dots \\ p_1 + p_2 t_n - \frac{1}{2} p_3 t_n^2 \end{bmatrix} \end{matrix}$$

$$\vec{p}$$

```

# %% ##### Inicialização, caso sub ou sobre-determinado

# caso sobre-determinado
t=np.arange(1., 11.)      # vector dos tempos em que se fizeram as observações
o=np.array([109.4, 187.5, 267.5, 331.9, 386.1, 428.4, 452.2, 498.1, 512.3, 513.]) # vector das
erro = 8.*np.ones(10)    # vector dos erros

### caso sub-determinado
#t=np.array([1., 10.])   # vector dos tempos em que se fizeram as observações
#o=np.array([109.4, 513.]) # vector das observações
#erro = 8.*np.ones(2)   # vector dos erros

nobs=len(t)             # nr de observações
npar=3                  # nr de parâmetros a estimar

# plot
plt.close()
plt.rcParams['figure.figsize'] = 7,6

plt.plot(ts,os)
plt.errorbar(t,o,yerr=erro, fmt='o')
plt.ylabel('Altura (m)')
plt.xlabel('Tempo (s)');

# %% matriz G

G=np.zeros([nobs,npar])
G[:,0]=1
G[:,1]=t
G[:,2]=-0.5*t**2

```

```
## solução geral

Xest=np.dot(pinv(G),o)      # solução

pe1=Xest[0]
pe2=Xest[1]
pe3=Xest[2]

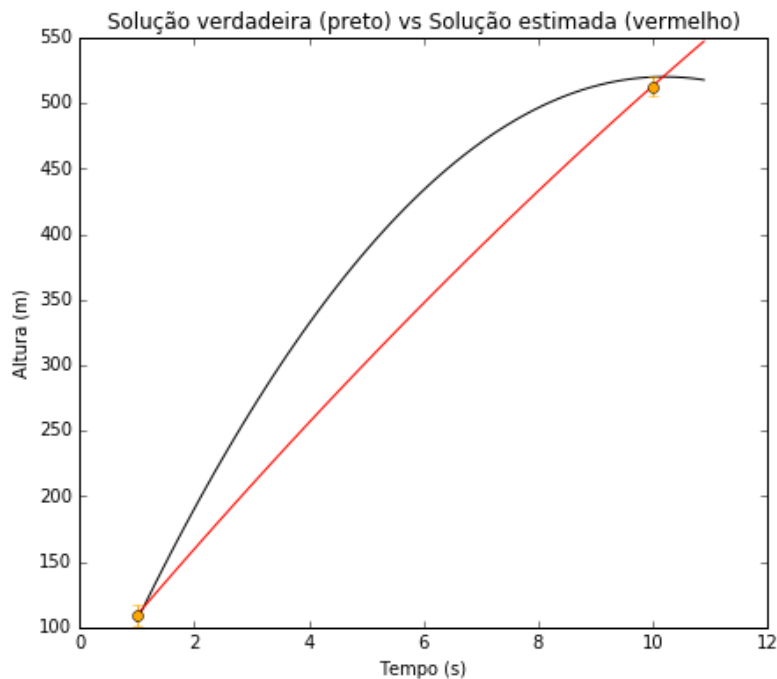
Oest = pe1 + pe2*ts - .5*pe3*ts**2

# plot
plt.close()
plt.rcParams['figure.figsize'] = 7,6

plt.plot(ts,os, 'k', ts,Oest, 'r')
plt.errorbar(t,o,yerr=erro, fmt='o', color='orange')
plt.ylabel('Altura (m)')
plt.xlabel('Tempo (s)');
plt.title(u'Solução verdadeira (preto) vs Solução estimada (vermelho)');
```


Se $m \neq n$

- Se $m > n$ (mais parâmetros a estimar do que observações):
 - Problema sub-determinado.
 - Existem múltiplas soluções exatas compatíveis com as observações, e com erro nulo.



n observações
($n=2$)

$$\begin{bmatrix} o_1 \\ o_2 \\ o_3 \\ \dots \\ o_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & t_1 & -\frac{1}{2}t_1^2 \\ 1 & t_2 & -\frac{1}{2}t_2^2 \\ 1 & t_3 & -\frac{1}{2}t_3^2 \\ \dots & \dots & \dots \\ 1 & t_n & -\frac{1}{2}t_n^2 \end{bmatrix}$$

$$\vec{o} =$$

$$G$$

m parâmetros
a estimar

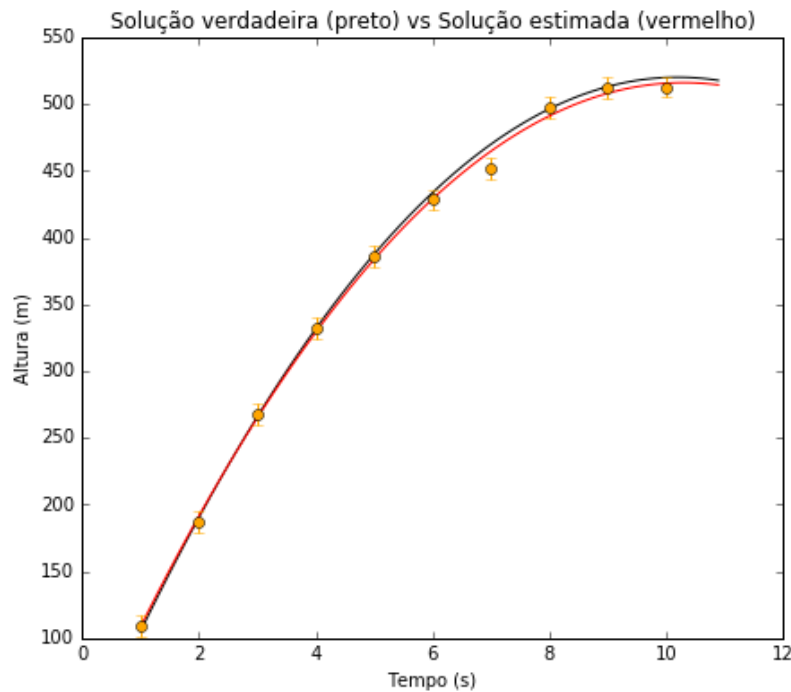
($m=3$)

$$\begin{bmatrix} p_1 \\ p_2 \\ p_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} p_1 + p_2 t_1 - \frac{1}{2} p_3 t_1^2 \\ p_1 + p_2 t_2 - \frac{1}{2} p_3 t_2^2 \\ p_1 + p_2 t_3 - \frac{1}{2} p_3 t_3^2 \\ \dots \\ p_1 + p_2 t_n - \frac{1}{2} p_3 t_n^2 \end{bmatrix}$$

$$\vec{p}$$

Se $m \neq n$

- Se $m > n$ (menos parâmetros a estimar do que observações):
 - Problema sobre-determinado .
 - É possível estimar o erro da solução.



n observações
(n=10)

$$\begin{bmatrix} o_1 \\ o_2 \\ o_3 \\ \dots \\ o_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & t_1 & -\frac{1}{2}t_1^2 \\ 1 & t_2 & -\frac{1}{2}t_2^2 \\ 1 & t_3 & -\frac{1}{2}t_3^2 \\ \dots & \dots & \dots \\ 1 & t_n & -\frac{1}{2}t_n^2 \end{bmatrix}$$

$$\vec{o} =$$

$$G$$

m parâmetros
a estimar

(m=3)

$$\begin{bmatrix} p_1 \\ p_2 \\ p_3 \end{bmatrix} =$$

$$\begin{bmatrix} p_1 + p_2 t_1 - \frac{1}{2} p_3 t_1^2 \\ p_1 + p_2 t_2 - \frac{1}{2} p_3 t_2^2 \\ p_1 + p_2 t_3 - \frac{1}{2} p_3 t_3^2 \\ \dots \\ p_1 + p_2 t_n - \frac{1}{2} p_3 t_n^2 \end{bmatrix}$$

$$\vec{p}$$