

# UNIVERSIDAD SIMÓN BOLÍVAR

CO5412: Optimización No Lineal I Enero-Marzo 2011

Enrique Areyán

# Tarea 2 Sartenejas, 7 de Febrero de 2011

- 1. Resolveremos el problema  $min(x^2 3x)$  usando como intervalo inicial [0, 5; 2] y como criterio de parada que  $|a_k b_k| < \epsilon = 0, 2$  Para ello usaremos los siguientes métodos:
  - a) Método de Sección Aúrea:

clc

k	$ \mathbf{a_k} - \mathbf{b_k} $	$\lambda_{\mathbf{k}} \Rightarrow \mathbf{f}(\lambda_{\mathbf{k}})$	$\mu_{\mathbf{k}} \Rightarrow \mathbf{f}(\mu_{\mathbf{k}})$	$[\mathbf{a_k}, \mathbf{b_k}]$
0	1,500000	$1,072949 \Rightarrow -2,067627$	$1,427051 \Rightarrow -2,244678$	[1,072949; 2,000000]
1	0,927051	$1,427051 \Rightarrow -2,244678$	$1,645898 \Rightarrow -2,228714$	[1,072949; 1,645898]
2	0,572949	$1,291796 \Rightarrow -2,206651$	$1,427051 \Rightarrow -2,244678$	[1,291796; 1,645898]
3	0,354102	$1,427051 \Rightarrow -2,244678$	$1,510643 \Rightarrow -2,249887$	[1,42705; 1,645898]
4	0,218847	$1,510643 \Rightarrow -2,249887$	$1,562306 \Rightarrow -2,246118$	[1,427051; 1,562306]
5	0,135255	-	-	-

El método para ya que  $|a_5 - b_5| = 0.135255 < \epsilon = 0, 2$ . Un estimado del mínimo lo podemos hallar tomando la mitad del intervalo y evaluando en la función:

$$\frac{b_4 + a_4}{2} = \frac{1,562306 + 1,427051}{2} = 1,494678$$

Como sabemos que el mínimo de la función es 1,5, entonces podemos concluir que el método encuentra el mínimo con un error de |1,5-1,494678|=0,005322=0,5%

A continuación se encuentra el código fuente de Matlab utilizado para generar los resultados presentados antes.

```
fprintf('\nComienza la iteracion para k=%d\n',k);
while (~parar)
                distancia = abs(b_k-a_k);
                fprintf('\nk=%d\n\t%f < %f ?',k,distancia,epsilon);</pre>
                if(distancia<epsilon)</pre>
                                parar = true;
                else
                                lambda_k=a_k+(1-alfa)*(b_k-a_k);
                                miu_k=a_k+alfa*(b_k-a_k);
                                fprintf('\n\t\tlambda_k = %f\t==> f(lambda_k) = %f' , lambda_k, f(lambda_k));
                                fprintf('\n\t\m) = \f(miu_k) = \f(miu_k), f(miu_k);
                                 if f(lambda_k)>f(miu_k)
                                                 a_k=lambda_k;
                                                 lambda_k=miu_k;
                                else
                                                b_k=miu_k;
                                                miu_k=lambda_k;
                                fprintf('\n\t\tuevo intervalo:\n\t\a_k = \%f, b_k = \%f',a_k,b_k);
                end
               k=k+1;
end
fprintf('\n\n===> Termino el metodo:\n a_k = \%f, b_k = \%f\nf(a_k) = \%f, f(b_k) = \%f\n',a_k,b_k = \%f\n',a_k =
fprintf('\nMinimo aprox. =\%f\n', (a_k+b_k)/2);
```

### b) Método de Bisección:

k	$ \mathbf{a_k} - \mathbf{b_k} $	$rac{\mathrm{a_k} + \mathrm{b_k}}{2}$	$f'(rac{a_k+b_k}{2})$	$[\mathbf{a_k},\mathbf{b_k}]$
0	1,500000	1,250000	-0,500000	[1,250000; 2,000000]
1	0,750000	1,625000	0,250000	[1,250000; 1,625000]
2	0,375000	1,437500	-0,125000	[1,437500; 1,625000]
3	0,187500	_	_	_

El método para ya que  $|a_3 - b_3| = 0.187500 < \epsilon = 0, 2$ . Un estimado del mínimo lo podemos hallar tomando la mitad del intervalo y evaluando en la función:

$$\frac{b_2 + a_2}{2} = \frac{1,437500 + 1,625000}{2} = 1,531250$$

Como sabemos que el mínimo de la función es 1,5, entonces podemos concluir que el método encuentra el mínimo con un error de |1,5-1,531250|=0,03125=3,125%

A continuación se encuentra el código fuente de Matlab utilizado para generar los resultados presentados antes.

```
f = inline('x^2-3*x');
f_d = inline('2*x-3');
a = 0.5;
b = 2;
a_k = a;
b_k = b;
epsilon=0.2;
%epsilon=0.0001;
k=0;
parar = false;
fprintf('Los siguientes son los parametros utilizados:\n a_k=%f, b_k=%f epsilon=%f\n',a_k, b_
fprintf('\nComienza la iteracion para k=%d\n',k);
%if(f_d(a)<0 \& f_d(b)<0)
while (~parar)
           distancia = abs(b_k-a_k);
           fprintf('\nk=%d\n\t%f < %f ?',k,distancia,epsilon);</pre>
           fprintf('\n\t = \f, b_k = \f',a_k,b_k);
           if(distancia<epsilon)</pre>
                      parar = true;
           else
                      medio = (a_k+b_k)/2;
                      medio_f = f_d(medio);
                      fprintf('\n\tmedio=%f,f_d(medio)=%f',medio,medio_f);
                      if(medio_f<0 & f_d(a_k)<0)
                                  a_k=medio;
                      elseif(medio_f<0 & f_d(b_k)<0)
                                  b_k=medio;
                      elseif(medio_f>0 & f_d(a_k)>0)
                                  a_k=medio;
                      elseif(medio_f>0 & f_d(b_k)>0)
                                 b_k=medio;
                      end;
                      fprintf('\n\ta_k=\%f,b_k=\%f\n\tf_d(a_k)=\%f,f_d(b_k)=\%f',a_k,b_k,f_d(a_k),f_d(b_k));
           end;
           k=k+1;
end
fprintf('\n\ta_k=\%f,b_k=\%f\n\tf_d(a_k)=\%f,f_d(b_k)=\%f',a_k,b_k,f_d(a_k),f_d(b_k));
fprintf('\n\n===> Termino el metodo:\n\nMinimo aprox. = \formino el metodo:\n\nMinimo aprox. = \formino el metodo:\n\n aprox. = \formino el metodo:\n aprox. = \formino el metodo:\n\n aprox. = \formino el metodo:\n aprox. = \formino el metodo:\n\n aprox. = \formino el metodo:\n aprox. = \formino el metodo:\n aprox. = \formino el metodo:\n\n aprox. = \formino el metodo:\n aprox. = \form
```

### Estimación del número de iteraciones

#### a) Sección Aúrea:

El método de la sección aúrea posee una convergencia que es de tipo Q-lineal. La sucesión

de puntos generada por el método tiene la forma:

$$|b_{k+1} - a_{k+1}| = \alpha |b_k - a_k|,$$

Donde  $\alpha = \frac{\sqrt{5}-1}{2}$ . Considerando que el método comienza desde  $a_0$  y  $b_0$  arbitrarios, tenemos que:

$$|b_1 - a_1| = \alpha |b_0 - a_0| (0)$$

$$|b_2 - a_2| = \alpha |b_1 - a_1| (1)$$

$$|b_3 - a_3| = \alpha |b_2 - a_2| (2)$$

$$|b_{k+1} - a_{k+1}| = \alpha |b_k - a_k| (k)$$

Reemplazando (0) en (1) queda  $|b_2 - a_2| = \alpha(\alpha|b_0 - a_0|) = \alpha^2|b_0 - a_0|$ , reemplazando ahora esta nueva ecuación en (2)  $|b_3 - a_3| = \alpha(\alpha^2|b_0 - a_0|) = \alpha^3|b_0 - a_0|$ , y así sucesivamente hasta reemplazar (k-1) en (k) obtenemos que:

$$|b_{k+1} - a_{k+1}| = \alpha^k |b_k - a_k|$$

El método terminará de iterar cuando se cumpla que:

$$|b_{k+1} - a_{k+1}| = \alpha^k |b_k - a_k| < 10^{-5}$$

No conocemos  $b_k$  ni  $a_k$ , pero sabemos que la distancia entre estos dos puntos se irá acercando a cero. Cuando la distancia entre ellos es menor que 1 entonces la ecuación anterior se cumplirá necesariamente si se cumple la condición  $\alpha^k < 10^{-5}$ . Resolviendo para k encontramos que  $\frac{\sqrt{5}-1}{2}^{24} = 0,0000096449 < 10^{-5} \Rightarrow k = 24$ .

En conclusión, suponiendo que  $|b_k - a_k| < 1$  y que  $\epsilon = 10^{-5}$ , entonces el método tomará como máximo 24 iteraciones antes de parar.

Nota: Utilizando la implementación de la sección aúrea en matlab para el problema 1 encontramos que el algoritmo toma 20 iteraciones.

### b) <u>Bisección:</u>

Utilizando un razonamiento análogo al anterior llegamos a que  $\alpha^k < 10^{-5}, k = \frac{1}{2} \Rightarrow k = 17.$ 

En conclusión, suponiendo que  $|b_k-a_k|<1$  y que  $\epsilon=10^{-5}$ , entonces el método tomará como máximo 17 iteraciones antes de parar.

Nota: Utilizando la implementación del método de bisección en matlab para el problema 1 encontramos que el algoritmo toma 14 iteraciones.

2. a)  $d = (-1,1)^t$  será una dirección de descenso en el punto  $x_0 = (1,2)^t$  si y sólo si:

$$\nabla f(x_0)^t d < 0$$

Luego,

$$\nabla f(1,2)^t \times d = \begin{pmatrix} \frac{\partial f(1,2)}{\partial x} \\ \frac{\partial f(1,2)}{\partial y} \end{pmatrix} \times d = \begin{pmatrix} 4(1) + 2(2) - 1 \\ 2(1) - 2 - 3 \end{pmatrix} \times d = (7,-3)^t \times (-1,1) = -7 - 3 = -10 < 0$$

Por lo tanto d es una dirección de descenso en  $x_0$ 

b) Encuentre  $\alpha = argmin_{\alpha>0} f(x_0 + \alpha d)$ Como  $f(x,y) = 2x^2 + 2xy - 0, 5y^2 - x - 3y$  es una función cuadrática, entonces la podemos escribir así:

$$f(x) = \frac{1}{2}x^t \begin{pmatrix} 4 & 2 \\ 2 & -1 \end{pmatrix} x - \begin{pmatrix} 1 \\ 3 \end{pmatrix}^t x$$

Donde  $x \in \mathbb{R}^2$ . Para calcular  $\alpha_k$  mediante búsqueda lineal exacta utilizamos el hecho de que la función es caudrática y que:

$$\alpha_k = \frac{-[Qx_k - b]d_k}{d_k^t Q d_k}$$

En este caso  $\alpha_k = -10$ . Ocurre que el valor del  $\alpha$  por búsqueda lineal exacta es menor que cero. En este caso la matriz Q asociada a la función cuadrática no es positiva definida. En efecto, existe un x=(-1,1) tal que  $x^tQx<0$ . Esta función no es convexa. Por lo tanto el valor de  $\alpha$  hav que aproximarlo usando búsqueda lineal inexacta.

3. Por una parte, si M es una matriz P.D entonces se cumple que  $x^t M x > 0, \forall x \in \mathbb{R}^n$ .

Por otra parte d será una dirección de descenso en  $\bar{x}$  si y sólo si  $\nabla f(\bar{x})^t d < 0$ .

Ahora bien, si fijamos  $d = -M\nabla f(\bar{x})$ , con  $\bar{x} \in \mathbb{R}^n$  entonces tenemos que:

$$\nabla f(\bar{x})^t d = \nabla f(\bar{x})^t [-M\nabla f(\bar{x})] = \nabla f(\bar{x})^t [(-1)M\nabla f(\bar{x})] = -1[(\nabla f(\bar{x}))^t M(\nabla f(\bar{x}))] < 0$$

Ya que M es una matriz P.D.

Por lo tanto queda demostrado que  $d = -M\nabla f(\bar{x})$  es una dirección de descenso para f v cualquier  $\bar{x} \in \mathbb{R}^n$ 

4. Aplicaremos el método de Newton y de la secante para resolver:  $f_1(x) = -\frac{x^4}{4} + \frac{x^3}{3} + x^2$  y  $f_2(x) = sin(x) - cos(2x)$ , partiendo de  $x_0 = 1$  y con criterio de parada  $\epsilon = 10^{-5}$ .

Es importante destacar que los métodos utilizan las siguientes definiciones:

$$f'_1(x) = -4 * x^3 + 3 * x^2 + 2 * x; f''_1(x) = -12 * x^2 + 6 * x + 2$$

$$f_2'(x) = cos(x) + 2 * sin(2 * x); f_2''(x) = -sin(x) + 4 * cos(2 * x)$$

#### Método de Newton:

Para  $f_1$ , partiendo de  $x_0 = 1$  Para  $f_2$ , partiendo de  $x_0 = 1$ 

ara j <sub>1</sub> , particilate at a <sub>0</sub>				
k	$ \mathbf{f}'(\mathbf{x_k}) $	$\mathbf{x_k}$		
0	1,000000	1,000000		
1	0,625000	1,250000		
2	0,053551	1,182432		
3	0,000542	1,175463		
4	0,000000	1,175391		

J = J = J				
k	$ \mathbf{f}'(\mathbf{x_k}) $	$x_k$		
0	2,358897	1,000000		
1	1,712062	1,941278		
2	0,350923	1,500414		
3	0,001989	1,571194		
4	0,000000	1,570796		

# Partiendo desde otros puntos

k	$ \mathbf{f}'(\mathbf{x_k}) $	$\mathbf{x_k}$
0	5,000000	-1,000000
1	1,342773	-0,687500
2	0,313238	-0,515281
3	0,047667	-0,442057
4	0,002084	-0,426154
5	0,000005	-0,425392

Para  $f_1$ , partiendo de  $x_0 = -1$  Para  $f_2$ , partiendo de  $x_0 = -1$ 

k	$ \mathbf{f}'(\mathbf{x_k}) $	$\mathbf{x_k}$
0	1,278293	-1,000000
1	1,015356	-2,552991
2	0,587184	-3,038985
3	0,014843	-2,892865
4	0,000022	-2,888918
5	0,000000	-2,888912

k	$ \mathbf{f}'(\mathbf{x_k}) $	$x_k$
0	0,000000	0,000000

Para  $f_1$ , partiendo de  $x_0 = 0$  Para  $f_2$ , partiendo de  $x_0 = 0$ 

k	$ \mathbf{f}'(\mathbf{x_k}) $	$\mathbf{x_k}$
0	1,000000	0,000000
1	0,010061	-0,250000
2	0,000010	-0,252678
3	0,000000	-0,252680

La siguiente tabla resume la información sobre los puntos criticos encontrados con el método de newton. Según la información obtenida se determinará los puntos mínimos o máximos.

Podemos ver que la función no es convexa ya que la segunda derivada no es siempre positiva.

	$x_k$	$f''(x_k)$	Conclusión
Para $f_2$	1.570796	-5	Aproximado máximo local
r ara j <sub>2</sub>	-2.888912	3.7500	Aproximado mínimo local
	-0.252680	3.7500	Aproximado mínimo local

Podemos ver que la función no es convexa ya que la segunda derivada no es siempre positiva.

Como las funciones no son convexas no podemos concluir nada sobre la globalidad de los puntos encontrados.

### Método de la Secante:

	v - / -	
k	$ \mathbf{f}'(\mathbf{x_k}) $	$\mathbf{x_k}$
0	0,999960	1,000000
1	0,624948	1,249994
2	0,157012	1,153849
3	0,016774	1,173154
4	0,000550	1,175464
5	0,000002	1,175390

Para  $f_1$ , partiendo de  $x_0 = 1$  Para  $f_2$ , partiendo de  $x_0 = 1$ 

k	$ \mathbf{f}'(\mathbf{x_k}) $	$x_k$
0	2,358872	1,000010
1	1,712005	1,941263
2	1,126837	1,545420
3	1,009636	1,572724
4	1,000003	1,570796

# Partiendo desde otros puntos

Para  $f_1$ , partiendo de  $x_0 = -1$  Para  $f_2$ , partiendo de  $x_0 = -1$ 

k	$ \mathbf{f}'(\mathbf{x_k}) $	$\mathbf{x_k}$
0	4,999840	-0,999990
1	1,342751	-0,687497
2	0,590232	-0,572761
3	0,183726	-0,482769
4	0,047781	-0,442095
5	0,006609	-0,427800
6	0,000311	-0,425505
7	0,000002	-0,425391

k	$ \mathbf{f}'(\mathbf{x_k}) $	$x_k$
0	1,278301	-0,999990
1	1,015223	-2,553055
2	0,821504	-1,865594
3	2,224801	1,049719
4	2,426085	-3,572247
5	1,062863	-1,161248
6	2,734915	0,718537
7	1,105420	-0,635163
8	0,026971	-0,245508
9	0,007899	-0,254788
10	0,000022	-0,252686
11	0,000000	-0,252680

k	$ \mathbf{f}'(\mathbf{x_k}) $	$\mathbf{x}_{\mathbf{k}}$
0	0,000020	0,000010
1	0,000000	0,000000

Para  $f_1$ , partiendo de  $x_0 = 0$  Para  $f_2$ , partiendo de  $x_0 = 0$ 

k	$ \mathbf{f}'(\mathbf{x_k}) $	$\mathbf{x_k}$
0	1,000040	0,000000
1	0,010060	-0,250000
2	0,000523	-0,252541
3	0,000001	-0,252680

En general los resultados conseguidos por el método de Newton y el de la secante son muy parecidos. En este caso la diferencia principal ocurrió con la función  $f_2$  partiendo desde el punto  $x_0 = -1$ , en donde los métodos convergieron a diferentes puntos estacionarios. También se puede comentar que el método de la secante tarda poco más que el método de Newton en converger a la solución. En la tabla a continuación se comparan el número de iteraciones de ambos métodos:

Iteraciones	$x_0 = 1$	$x_0 = -1$	$x_0 = 0$
Newton $f_1$	5	6	1
Secante $f_1$	6	8	2
Newton $f_2$	5	6	4
Secante $f_2$	5	12	4

A continuación se encuentra el código fuente de Matlab utilizado para generar los resultados presentados antes.

Para el Método de Newton:

```
clc
f = inline('-(1.4)*x^4+(1/3)*x^3+x^2);
f_d = inline('-4*x^3+3*x^2+2*x');
f_d2 = inline('-12*x^2+6*x+2');
f = inline('sin(x)-cos(2*x)');
f_d = inline('cos(x)+2*sin(2*x)');
f_d2 = inline('-sin(x)+4*cos(2*x)');
x_0 = 1;
x_k=x_0;
epsilon=10^-5;
k=0;
parar = false;
fprintf('Los siguientes son los parametros utilizados:\n x_0=\%f, epsilon=\%f\n',x_0,epsilon);
while (~parar)
   criterio_parada = abs(f_d(x_k));
   fprintf('\nk=%d\n't%f < %f ? x_k = %f',k,criterio_parada,epsilon,x_k);
   if(criterio_parada <epsilon)</pre>
       parar=true;
   else
       x_k = x_k - (f_d(x_k)/f_d2(x_k));
       k=k+1;
   end;
end
fprintf('\n\n===> Termino el metodo:');
fprintf('\nMinimo aprox. =%f\n',x_k);
Para el Método de la Secante:
clc
f = inline('-(1.4)*x^4+(1/3)*x^3+x^2);
f_d = inline('-4*x^3+3*x^2+2*x');
f = inline(\sin(x) - \cos(2*x));
f_d = inline('cos(x)+2*sin(2*x)');
x_0 = 0;
x_1 = x_0 + 10^-5; %Punto muy cercano al anterior
```

```
x_k = x_1;
x_k_1 = x_0;
epsilon=10^-5;
k=0;
parar = false;
fprintf('Los siguientes son los parametros utilizados:\n x_0=\%f, epsilon=\%f\n',x_0,epsilon);
while (~parar)
   criterio_parada = abs(f_d(x_k));
   fprintf('\nk=%d\n't%f < %f ? x_k = %f',k,criterio_parada,epsilon,x_k);
   if(criterio_parada <epsilon)</pre>
       parar=true;
   else
       x_k1 = x_k-(f_d(x_k)*((x_k-x_k_1)/(f_d(x_k)-f_d(x_k_1))));
      x_k_1 = x_k;
      x_k = x_k1;
   end;
   k=k+1;
end
fprintf('\n\n===> Termino el metodo:');
fprintf('\nMinimo aprox. =%f\n',x_k);
```

# $5. \quad a)$

b) Resolveremos con el método de newton  $f_{b1}(x) = x^2 - 1 = 0$  y  $f_{b2}(x) = x^2 - 2x + 1 = 0$  y  $\epsilon = 10^{-5}$ . Resultados del método:

Para  $f_{b1}$ , partiendo de  $x_0 = 2$  Para  $f_{b2}$ , partiendo de  $x_0 = 2$ 

k	$ \mathbf{f}'(\mathbf{x_k}) $	$x_k$
0	3,000000	2,000000
1	0,562500	1,250000
2	0,050625	1,025000
3	0,000610	1,000305
4	0,000000	1,000000

k	$ \mathbf{f}'(\mathbf{x_k}) $	$X_k$
0	1,000000	2,000000
1	0,250000	1,500000
2	0,062500	1,250000
3	0,015625	1,125000
4	0,003906	1,062500
5	0,000977	1,031250
6	0,000244	1,015625
7	0,000061	1,007812
8	0,000015	1,003906
9	0,000004	1,001953

Partiendo desde otros puntos

Para  $f_{b1}$ , partiendo de  $x_0 = -2$  Para  $f_{b2}$ , partiendo de  $x_0 = -2$ 

k	$ \mathbf{f}'(\mathbf{x_k}) $	$\mathbf{x_k}$
0	3,000000	-2,000000
1	0,562500	-1,250000
2	0,050625	-1,025000
3	0,000610	-1,000305
4	0.000000	-1.000000

k	$ \mathbf{f}'(\mathbf{x_k}) $	$\mathbf{x_k}$
0	9,000000	-2,000000
1	2,250000	-0,500000
2	0,562500	0,250000
3	0,140625	0,625000
4	0,035156	0,812500
5	0,008789	0,906250
6	0,002197	0,953125
7	0,000549	0,976562
8	0,000137	0,988281
9	0,000034	0,994141
10	0,000009	0,997070

Para  $f_{b1}$ , partiendo de  $x_0=0.5$  Para  $f_{b2}$ , partiendo de  $x_0=0.5$ 

k	$ \mathbf{f}'(\mathbf{x_k}) $	$\mathbf{x_k}$
0	0,750000	0,500000
1	0,562500	1,250000
2	0,050625	1,025000
3	0,000610	1,000305
4	0,000000	1,000000

J 02 / 1		•
k	$ \mathbf{f}'(\mathbf{x_k}) $	$\mathbf{x}_{\mathbf{k}}$
0	0,250000	0,500000
1	0,062500	0,750000
2	0,015625	0,875000
3	0,003906	0,937500
4	0,000977	0,968750
5	0,000244	0,984375
6	0,000061	0,992188
7	0,000015	0,996094
8	0,000004	0,998047