# Diferenciación Numérica

La diferenciación númerica aproxima el valor de una de la derivada de una función utilizando una serie de puntos, la cual puede ser dada o se pueden obtener de la misma función pasada como parametro.

En este caso usaremos la segunda opción, es decir, definiremos una función y=f(x)

```
syms f(x);

f(x)=exp(-x) %function to proceed
```

$$f(x) = e^{-x}$$

El método utilizado para aproximar será el de las series de Taylor. Esto tiene como consecuencia que existan dos fuentes de error inevitables:

- 1. redondeo de la maquina (debido a la precisión limitada)
- 2. error de truncamiento de las series de taylor (no planeamos resolverlas hasta converger, sino truncarlas en cierto punto)

# Series de Taylor

Por definición, la aproximación con una serie de taylor par auna función f(x) alderedor del punto a es:

$$f(x) \approx f(a) + \frac{f'(a)}{1!}(x-a) + \frac{f''(a)}{2!}(x-a)^2 + \dots, = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{f^{(n)}(a)}{n!}(x-a)^n$$

Ahora, si aproximamos en funcion de x + h alrededor de un punto x

$$f(x+h) \approx f(x) + \frac{f'(x)}{1!}(h) + \frac{f''(x)}{2!}(h)^2 + \dots, = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{f^{(n)}(x)}{n!}(h)^n$$

### Primera derivada

Resolviendo varias funciones de taylor, podemos despejar la primera derivada de x de la ecuacion resultante al substraer de la serie de f(x+h) alrededor de x.

$$f(x+h) - f(x-h) \approx 2\left[hf(x) + \frac{h^3}{3!}f'''(x) + \dots, \right]$$

despejando para f'(x)

$$f'(x) \approx \frac{f(x+h) - f(x-h)}{2h} - \frac{1}{h} \left( \frac{h^3}{3!} f'''(x) + \dots, \right) \approx \frac{f(x+h) - f(x-h)}{2h} - \frac{h^2}{6} f'''(x) - \dots$$

por lo que si fijamos x y variamos h para identificar la precision de la aproximación, podemos asumir que el error de truncamiento se comporta como  $h^2$ . Es decir,

$$f'(x) \approx \frac{f(x+h) - f(x-h)}{2h} + \mathcal{O}(h^2)$$
.

Ya que *h* es la mayoria de las veces menor a 1, a mayor grado de exponente en *h*, mejor es la aproximación.

En el caso de querer mejorar la precisión, deberiamos calcular más series de Taylor como funciones de  $x \pm (n)h$  y cancelaras entre sí.

#### Generalización

Usando el método anteriormente descrito, llegamos a tres formas distintas, las aproximaciones centradas, hacia adelante y hacia atrás. Analizaremos la primera y la segunda derivada de las funciones  $f(x)=e^{-x}\,$  y  $g(x)=\ln x$ 

## **Diferencia Central Finita**

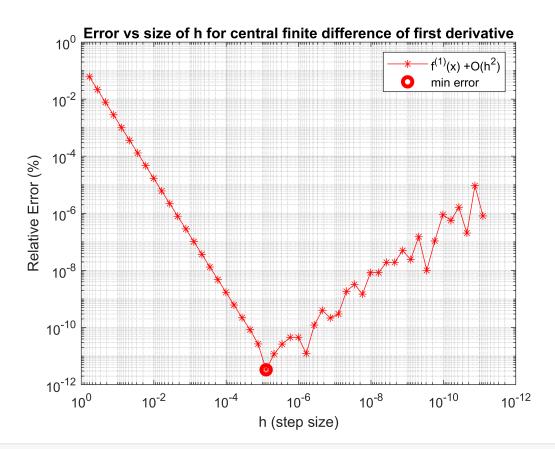
Las aproximaciones pueden realizarse de forma "centralizada", este nombre proviene de la necesidad de calcular los puntos f(x+h) y f(x-h) para una x que se encuentra en el centro de estos dos.

Usaremos las dos siguientes formulas para aproximar la primera y segunda derivada de las funciones.

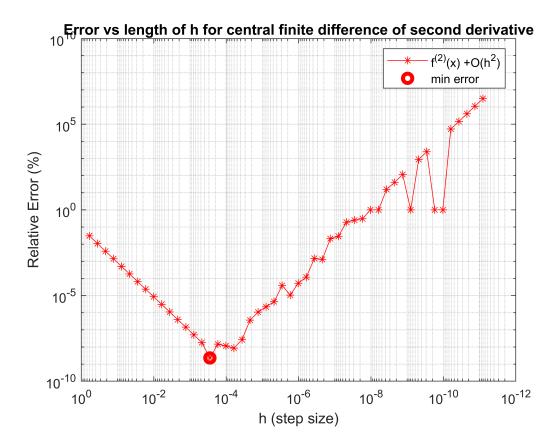
$$\begin{split} f'(x) &\approx \frac{f(x+h) - f(x-h)}{2h} + \mathcal{O}(h^2) \\ f''(x) &\approx \frac{f(x+h) - 2f(x) + f(x-h)}{h^2} + \mathcal{O}(h^2) \end{split}$$

$$df(x) = -e^{-x}$$

```
df_x
        = double(df(x))
                                % real value of df/dx (x)
df x =
 -0.135335283236613
d2f
        = diff(f,2)
                                %Segunda derivada
d2f(x) = e^{-x}
df2 x
        = double(d2f(x))
                                % real value of d^2f/dx^2 (x)
df2 x =
  0.135335283236613
                = zeros([10,length(hs)]);
error
approximations = zeros([1,10]);
j=1;
for h = hs
    approximations(1) = firstCenteredDerivative(func1,x,h);
                                                                  %centered first derivative - h'
    approximations(2) = secondCenteredDerivative(func1,x,h);
                                                                  %centered second derivative - h
    approximations(3) = forwardFiniteDifference(func1,x,h,1,1); %forward Finite first derivative
    approximations(4) = forwardFiniteDifference(func1,x,h,1,2); %forward Finite first derivative
    approximations(5) = forwardFiniteDifference(func1,x,h,2,1); %forward Finite second derivations
    approximations(6) = forwardFiniteDifference(func1,x,h,2,2); %forward Finite second derivations
    approximations(7) = backwardFiniteDifference(func1,x,h,1,1);%backward Finite first derivations
    approximations(8) = backwardFiniteDifference(func1,x,h,1,2);%backward Finite first derivations
    approximations(9) = backwardFiniteDifference(func1,x,h,2,1);%backward Finite second derivate
    approximations(10) = backwardFiniteDifference(func1,x,h,2,2); %backward Finite second derivate
    error(1,j)=abs(approximations(1)/df x -1);
    error(2,j)=abs(approximations(2)/df2_x -1);
    error(3,j)=abs(approximations(3)/df_x -1);
    error(4,j)=abs(approximations(4)/df_x -1);
    error(5,j)=abs(approximations(5)/df2_x -1);
    error(6,j)=abs(approximations(6)/df2_x -1);
    error(7,j)=abs(approximations(7)/df_x -1);
    error(8,j)=abs(approximations(8)/df_x -1);
    error(9,j)=abs(approximations(9)/df2_x -1);
    error(10,j)=abs(approximations(10)/df2_x -1);
    j = j+1;
end
figure;
loglog(hs,error(1,:),'r-*')
hold on
[minV,idx] = min(error(1,:));
loglog(hs(idx),error(1,idx),"r o",'MarkerSize',7,'LineWidth',3)
set(gca,'XDir','reverse')
xlabel("h (step size)")
ylabel("Relative Error (%)")
grid
title("Error vs size of h for central finite difference of first derivative")
legend("f^{(1)}(x) + 0(h^2)", "min error")
```



```
figure;
loglog(hs,error(2,:),'r-*')
hold on;
[minV,idx] = min(error(2,:));
loglog(hs(idx),error(2,idx),"r o",'MarkerSize',7,'LineWidth',3)
set(gca,'XDir','reverse')
xlabel("h (step size)")
ylabel("Relative Error (%)")
grid
title("Error vs length of h for central finite difference of second derivative")
legend("f^{(2)}(x) +0(h^2)","min error")
hold off
```



## Diferencia finita hacia adelante

Similarmente a como despejamos la primera y segunda derivada de un sistema de ecuaciones de series de Taylor, podemos despejarlas de manera que sólo usemos puntos adelante de x, es decir, puntos de la forma x + (n)h para  $n \ge 0$ .

#### Primer derivada finita hacia adelante

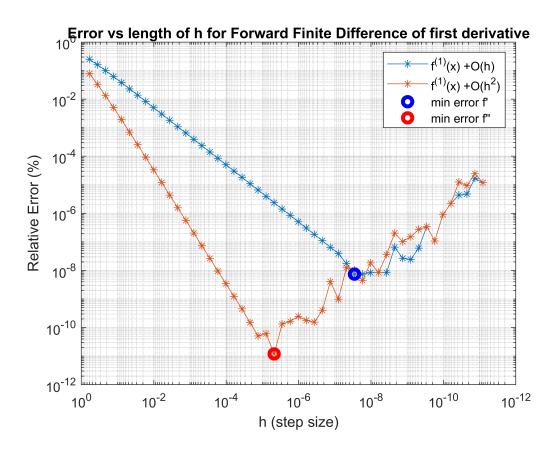
$$f'(x) \approx \frac{f(x+h) - f(x)}{h} + \mathcal{O}(h)$$
 (a)

$$f'(x) \approx \frac{-\frac{1}{2} f(x+2h) + 2f(x+h) - \frac{3}{2} f(x)}{h} + \mathcal{O}(h^2)$$
 (b)

La ecuación (a) y (b) aproximan la primera derivada de f(x), sin embargo (b) lo hace con mayor precisión, pues el error de truncamiento es de orden 2, y como  $h \le 1$ , el error se minimiza.

```
figure;
loglog(hs,error(3:4,:),"-*")
hold on
[minV,idx] = min(error(3,:));
```

```
loglog(hs(idx),error(3,idx),"b o",'MarkerSize',7,'LineWidth',3)
[minV,idx] = min(error(4,:));
loglog(hs(idx),error(4,idx),"r o",'MarkerSize',7,'LineWidth',3)
set(gca,'XDir','reverse')
grid
xlabel("h (step size)")
ylabel("Relative Error (%)")
title("Error vs length of h for Forward Finite Difference of first derivative")
legend("f^{(1)}(x) +0(h)","f^{(1)}(x) +0(h^2)","min error f'","min error f''")
hold off
```



### Segunda derivada finita hacia adelante

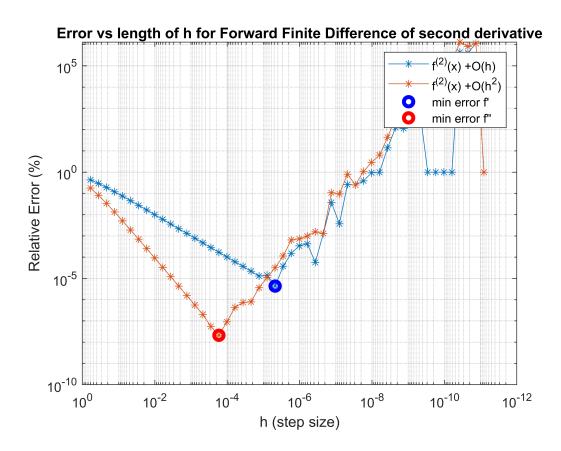
$$f''(x) \approx \frac{f(x+2h) - 2f(x+h) + f(x)}{h^2} + \mathcal{O}(h)$$
 (a)

$$f''(x) \approx \frac{-f(x+3h) + 4f(x+2h) - 5f(x+h) + 2f(x)}{h^2} + \mathcal{O}(h^2)$$
 (b)

Al igual que con la primera derivada finita hacia adelante, la ecuación (b) aproxima a la segunda con mayor presición que la ecuación (a).

```
figure;
loglog(hs,error(5:6,:),"-*")
hold on
[minV,idx] = min(error(5,:));
```

```
loglog(hs(idx),error(5,idx),"b o",'MarkerSize',7,'LineWidth',3)
[minV,idx] = min(error(6,:));
loglog(hs(idx),error(6,idx),"r o",'MarkerSize',7,'LineWidth',3)
set(gca,'XDir','reverse')
xlabel("h (step size)")
ylabel("Relative Error (%)")
title("Error vs length of h for Forward Finite Difference of second derivative")
legend("f^{(2)}(x) +0(h)","f^{(2)}(x) +0(h^2)","min error f'","min error f''")
grid
hold off
```



### Diferencia finita hacia atrás

Para la diferencia finita hacia atrás usamos la función valuada en x y x - h, es decir, en lugar de los valores de x y x + h tenemos: f(x) - f(x - h).

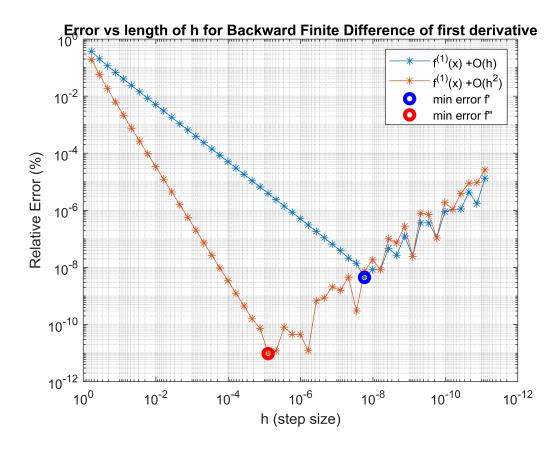
#### Primera derivada finita hacia atrás

A continuación hay dos fórmulas para la primera derivada hacia atrás. La segunda (b) es más precisa pues para su elaboración se incorporan más términos de la serie de Taylor.

$$f'(x) = \frac{f(x) - f(x - h)}{h} + \mathcal{O}(h)$$
 (a)

$$f'(x) = \frac{3f(x) - 4f(x - h) + f(x - 2h)}{2h} + \mathcal{O}(h^2)$$
 (b)

```
figure;
loglog(hs,error(7:8,:),"-*")
hold on
[minV,idx] = min(error(7,:));
loglog(hs(idx),error(7,idx),"b o",'MarkerSize',7,'LineWidth',3)
[minV,idx] = min(error(8,:));
loglog(hs(idx),error(8,idx),"r o",'MarkerSize',7,'LineWidth',3)
set(gca,'XDir','reverse')
grid
xlabel("h (step size)")
ylabel("Relative Error (%)")
title("Error vs length of h for Backward Finite Difference of first derivative")
legend("f^{(1)}(x) +0(h)","f^{(1)}(x) +0(h^2)","min error f'","min error f''")
hold off
```



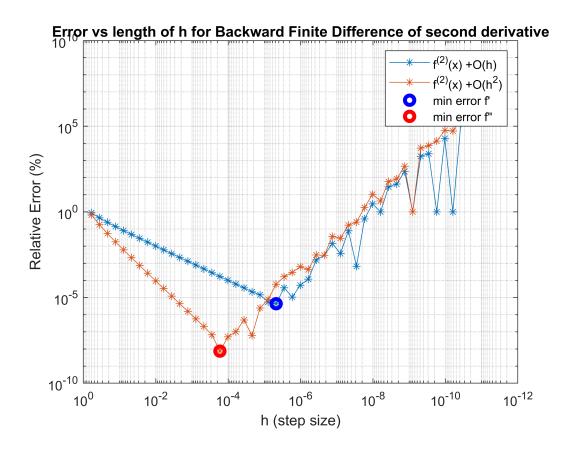
#### Segunda derivada finita hacia atrás

De la misma manera que para la primer derivada finita hacia atrás, la segunda fórmula (b) es más precisa que la primera (a).

$$f''(x) = \frac{f(x) - 2f(x - h) + f(x - 2h)}{h^2} + \mathcal{O}(h)$$
 (a)

$$f''(x) = \frac{2f(x) - 5f(x - h) + 4f(x - 2h) - f(x - 3h)}{h^2} + \mathcal{O}(h^2)$$
 (b)

```
figure;
loglog(hs,error(9:10,:),"-*")
hold on
[minV,idx] = min(error(9,:));
loglog(hs(idx),error(9,idx),"b o",'MarkerSize',7,'LineWidth',3)
[minV,idx] = min(error(10,:));
loglog(hs(idx),error(10,idx),"r o",'MarkerSize',7,'LineWidth',3)
set(gca,'XDir','reverse')
grid
xlabel("h (step size)")
ylabel("Relative Error (%)")
title("Error vs length of h for Backward Finite Difference of second derivative")
legend("f^{(2)}(x) +0(h)","f^{(2)}(x) +0(h^2)","min error f'","min error f''")
hold off
```



# m-th derivative with precision n

```
n=4;m=2;
```

```
n_{coefs=2*floor((m+1)/2)-1+n}; p=(n_{coefs-1)/2};
% Solve system A*w = b
A=power(-p:p,(0:2*p)'); b=zeros(2*p+1,1); b(m+1)=factorial(m); coefs=A\b \%inv(A)*b
coefs = 5 \times 1
 -0.083333333333333
  1.333333333333333
 -2.5000000000000000
  1.333333333333333
 -0.083333333333333
% Round elements near values close to machine-epsilon to zero
coefs = coefs.*not(abs(coefs)<2000*eps);</pre>
format rational;
coefs
coefs =
     -1/12
      4/3
     -5/2
     4/3
```

-1/12