

ALGORITMOS BASICOS PARA MINIMIZAR

FUNCIONES DE UNA SOLA

VARIABLE

Ma. Guadalupe Juárez Godínez

MEXICO D.F.

1982



Universidad Nacional  
Autónoma de México

Dirección General de Bibliotecas de la UNAM

**Biblioteca Central**



**UNAM – Dirección General de Bibliotecas**  
**Tesis Digitales**  
**Restricciones de uso**

**DERECHOS RESERVADOS ©**  
**PROHIBIDA SU REPRODUCCIÓN TOTAL O PARCIAL**

Todo el material contenido en esta tesis esta protegido por la Ley Federal del Derecho de Autor (LFDA) de los Estados Unidos Mexicanos (México).

El uso de imágenes, fragmentos de videos, y demás material que sea objeto de protección de los derechos de autor, será exclusivamente para fines educativos e informativos y deberá citar la fuente donde la obtuvo mencionando el autor o autores. Cualquier uso distinto como el lucro, reproducción, edición o modificación, será perseguido y sancionado por el respectivo titular de los Derechos de Autor.

# Índice

## 1a. Parte

- 1.1 Introducción
- 1.2 Funciones Moduladas
- 1.3 Método Cuasi-Biseción
- 1.4 Método de Fibonacci
- 1.5 Método Sección Aurea
- 1.6 Método de Gill y Muray

## 2a. Parte

### Métodos de Interpolación Polinomial

- 2.1 Introducción acerca de los métodos de interpolación
- 2.2 Fórmulas para determinar el mínimo en interpolación cuadrática.
- 2.3 Descripción del método híbrido que usa interpolación cuadrática.
- 2.4 Fórmulas para determinar el mínimo en interpolación cúbica.

- 2.5 Descripción del método híbrido que usa interpolación cúbica.
- 2.6 Apéndice General
- 2.7 Bibliografía

## 1.1 Introducción.

En la práctica frecuentemente surge el problema de cómo calcular el mínimo o el máximo de una función la cual puede ser de una variable o varias variables, y nos encontramos que la mayoría de los libros que tratan ese problema, ninguno hace una descripción clara de las ideas ni del desarrollo matemático y en algunos tampoco se proporciona el algoritmo en lenguaje formal. Estas han sido unas de las principales razones que nos han motivado para desarrollar este trabajo. Por lo general este problema es conocido con el nombre técnico de "Optimización de Funciones sin Restricciones"\*. Por ahora en nuestro trabajo solo será contemplado el problema de optimización sin restricciones de funciones de una variable unimodales, es decir funciones con un solo mínimo.

(\*) Restricciones — (El dominio donde debe buscarse el mínimo de la función)

El desarrollo de este trabajo está dividido en dos partes; en la primera parte explicamos la idea en general de algunos de los métodos que nos interesan los cuales son seguros pero muy lentos y que son conocidos en la literatura como métodos de Búsqueda Directa. Estos métodos tienen por objeto reducir el tamaño del intervalo donde se encuentra el mínimo. Algunos de los métodos que tratamos en esta parte son:

- 1) Método Cassi - Bisección
- 2) Método de Fibonacci
- 3) Método Sección Aurea
- 4) Método de Gill y Murray

El objetivo en la segunda parte es estudiar métodos que sean más rápidos y que conserven las características de los anteriores. Pues bien, aprovechando

que los métodos de interpolación polinomial son rápidos aunque inseguros, combinamos sus ventajas con los que siempre convergen, de donde tal combinación nos da como resultado los métodos llamados híbridos. Algunos de estos métodos que describiremos en esta parte son:

- 1) Método híbrido que combina los métodos de Grill y Murray e Interpolación cuadrática
- 2) Método híbrido que combina los métodos de Grill y Murray e Interpolación cúbica

Al finalizar cada uno de los métodos presentamos su diagrama de flujo, así como la tabla respectiva en la que se encuentran los resultados obtenidos de las pruebas realizadas con cada uno de ellos.

El trabajo termina con la presentación de un apéndice general en el cual se encuentran la lista de las funciones y los intervalos correspondientes con las cuales se hicieron las pruebas, así como las gráficas de cada una, y una tabla general con los resultados de todos los algoritmos discutidos. Concluimos proporcionando la bibliografía correspondiente que fue empleada para su elaboración.

Es importante mencionar que también se hicieron pruebas con el método híbrido FMIN de Brent que es una versión análoga al método ZEROIN de Brent, para una descripción más detallada de este algoritmo consulten la tesis sobre "Algoritmos Básicos para el cálculo de Ceros de Funciones Escalares" de Eduardo Tobias Guzmán.

Esperamos que este trabajo aclare un poco más las ideas de los métodos que resuelven este tipo de problemas.



Agradezco la dirección en el presente trabajo del Dr. Pablo Barrera Sanchez, sin la cual este no hubiera sido posible. También agradezco la valiosa colaboración del profesor H. en C. Jesús López Estrada durante el desarrollo de este trabajo.

Agradezco la participación en la revisión de mi tesis, de los profesores.

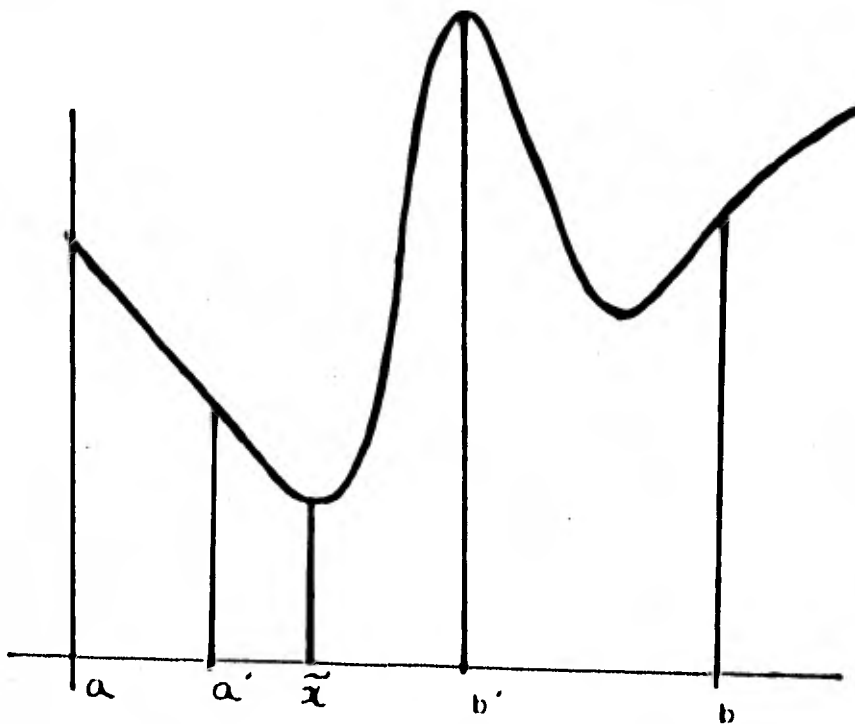
Mat. José López Estrada

Mat. María Elva García Álvarez

Mat. José Guerrero Grajeda.

## 1.2 Funciones Unimodales

En muchos casos el problema de encontrar el mínimo de una función  $f$  en un intervalo dado  $(a, b)$



se puede reducir al problema de encontrar el mínimo de  $f(x)$  en un intervalo  $(a, b')$ , donde la función tiene derivada monótona creciente.

Como se ve en la figura, la función es estrictamente monótona a ambos lados del mínimo  $\tilde{x}$ , en este caso decimos que la función es unimodal en el intervalo  $(a, b')$ . Resumiendo decimos que una función  $f: [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$  es unimodal si:

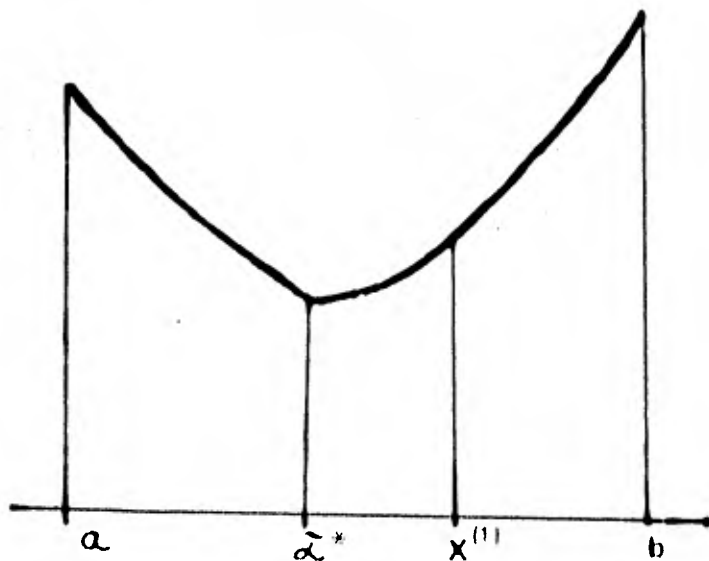
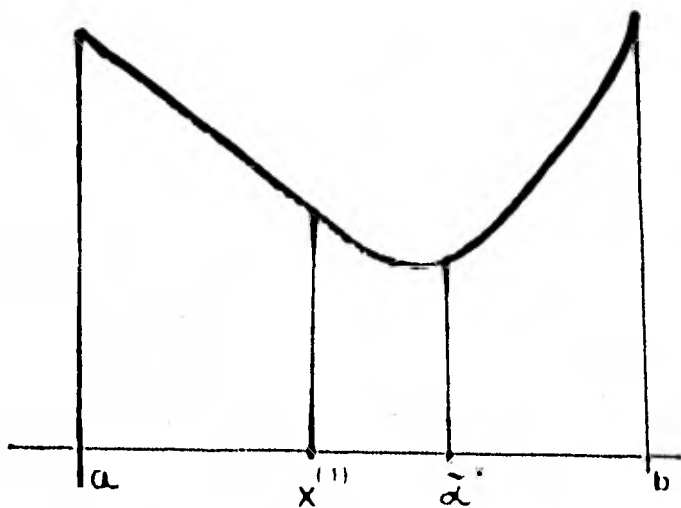
- i) Es continua
- ii) alcanza su mínimo en  $(a, b')$
- iii) Es estrictamente monótona a ambos lados del mínimo.

En base a esto tenemos el siguiente resultado :

Lema. - Si  $f(x)$  es uni-modal en  $[a, b]$  entonces es necesario evaluar a  $f$  por lo menos en dos puntos de  $[a, b]$  para poder determinar un subintervalo de  $[a, b]$  que contenga el mínimo de  $f$ .

Dem.

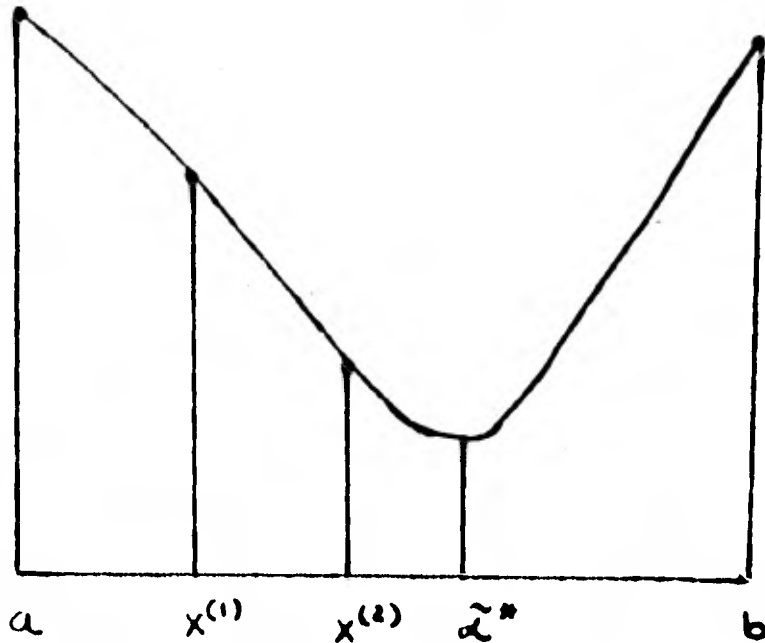
Sea  $x^{(1)} \in (a, b)$  entonces los siguientes ejemplos demuestran que el mínimo, puede estar en cualquiera de los intervalos  $(a, x^{(1)})$  o  $(x^{(1)}, b)$ .



Sean  $a < x^{(1)} < x^{(2)} < b$  y sea  $\tilde{a}^*$  el mínimo entonces:

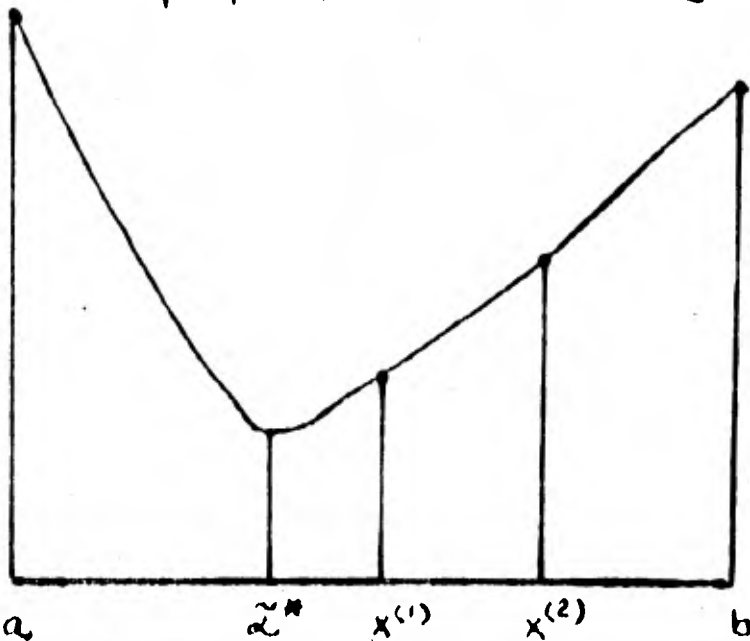
a)  $f(x^{(1)}) > f(x^{(2)})$

$\Rightarrow \tilde{a}^* \in [x^{(1)}, b]$  porque  $f$  es decreciente en  $[a, x^{(1)}]$



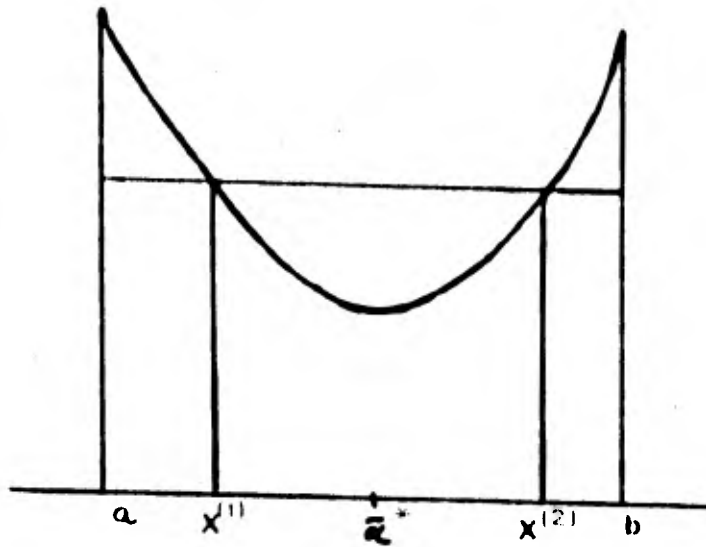
b)  $f(x^{(1)}) < f(x^{(2)})$

$\Rightarrow \tilde{a}^* \in [a, x^{(2)}]$  porque  $f$  es creciente en  $[x^{(2)}, b]$



$$c) f(x^{(1)}) = f(x^{(2)})$$

$\Rightarrow \tilde{x}^* \in [x^{(1)}, x^{(2)}]$  porque es estrictamente monótona a cada lado de  $\tilde{x}^*$



De ahora en adelante vamos a considerar, sólo el caso cuando  $f(x^{(1)}) \neq f(x^{(2)})$  que es el que se presenta en la práctica.

Surge de manera natural la siguiente pregunta:

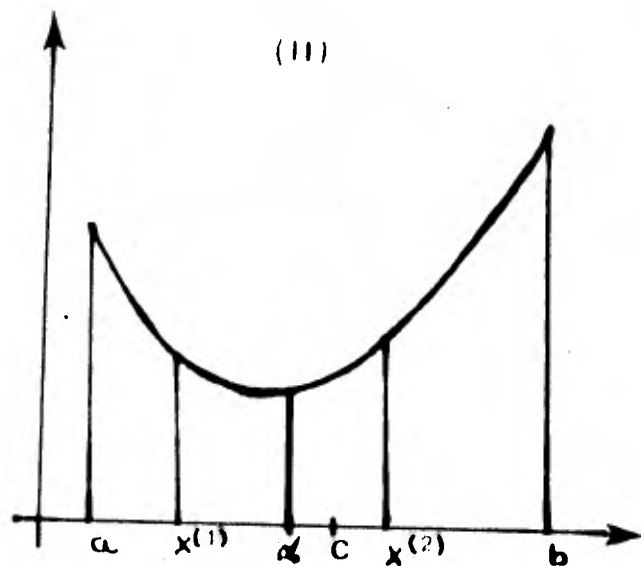
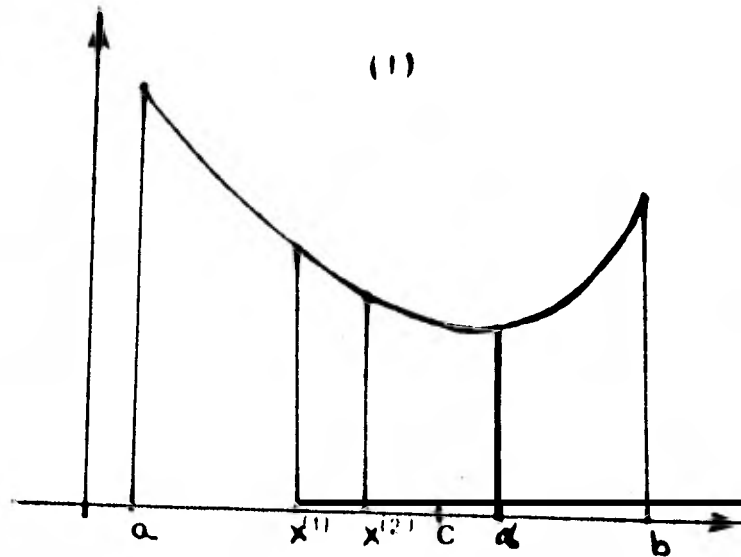
¿Cómo escoger  $x^{(1)}$  y  $x^{(2)}$  en  $[a, b]$ , tal que sea posible obtener una reducción máxima del intervalo que contenga al mínimo?

Antes de dar respuesta a la pregunta, consideremos las observaciones siguientes:

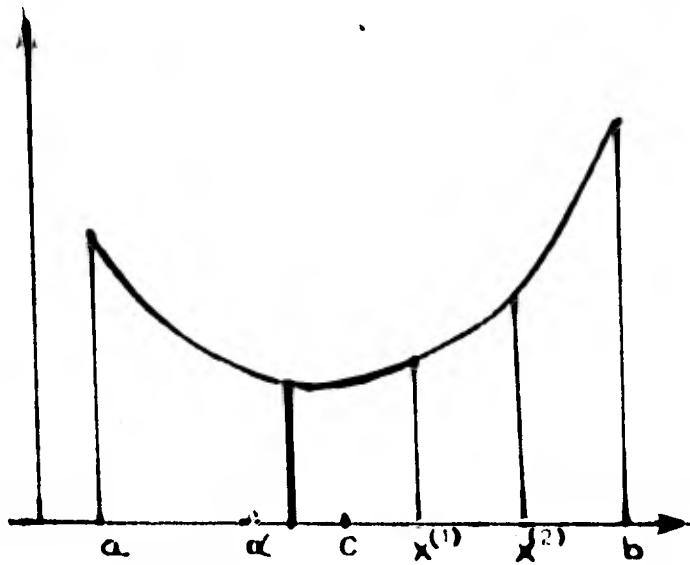
Observación 1 :- Sean  $x^{(1)}, x^{(2)}$  en  $(a, b)$ . Si  $x^{(1)} < x^{(2)}$  entonces,

$$\max \{ x^{(2)} - a, b - x^{(1)} \} \geq \frac{b-a}{2}$$

De tienen tres casos, los cuales se ilustran en las siguientes figuras :



(III)



Para el caso (I):

Si  $x^{(1)} < x^{(2)} \leq c = \frac{a+b}{2}$  entonces:

$$x^{(2)} - a \leq c - a \quad \text{y} \quad b - x^{(1)} > b - c \quad \text{luego}$$

$$x^{(2)} - a \leq c - a = \frac{a+b}{2} - a = \frac{a+b-2a}{2} = \frac{b-a}{2}$$

$$b - x^{(1)} > b - c = \frac{2b - (a+b)}{2} = \frac{b-a}{2}$$

Consecuentemente

$$\max \{ x^{(2)} - a, b - x^{(1)} \} > \frac{b-a}{2}$$

Los otros casos son completamente similares.

Observación 2.-  $\inf_{x^{(1)} \neq x^{(2)}} \max \{ x^{(2)} - a, b - x^{(1)} \} = \frac{b-a}{2}$

es directo ver que:

Observación 3.-  $x^{(2)} - a = \max \{ x^{(2)} - a, b - x^{(1)} \} = b - x^{(1)}$

si y sólo si  $x^{(1)}$  y  $x^{(2)}$  son simétricos respecto a  $c = \frac{a+b}{2}$



Así, dada  $\varepsilon > 0$  la menor reducción posible, viene dada al tomar  $x^{(1)} = c - \varepsilon/2$  y  $x^{(2)} = c + \varepsilon/2$  en virtud de la tercera observación.

La discusión anterior la podemos resumir como sigue:

Teorema :- Si  $x^{(1)}$  y  $x^{(2)}$  están en  $[a, b]$  y son tales que  $x^{(2)} - x^{(1)} \geq \varepsilon$ , para  $\varepsilon \geq 0$ , entonces la reducción máxima se alcanza cuando:

$$x^{(1)} = M - \varepsilon/2$$

$$x^{(2)} = M + \varepsilon/2$$

donde 
$$M = \frac{a+b}{2}$$

y 
$$l(I^{(1)}) = \frac{1}{2}(b-a) + \frac{\varepsilon}{2}$$
, donde  $I^{(1)}$  es  $[a, x^{(2)}]$  ó  $[x^{(1)}, b]$

La segunda parte del teorema se sigue de que

$$\begin{aligned} x^{(2)} - a &= M + \frac{\varepsilon}{2} - a = \frac{a+b}{2} - a + \frac{\varepsilon}{2} \\ &= \frac{b-a}{2} + \frac{\varepsilon}{2} \end{aligned}$$

$$\therefore l(I^{(1)}) = \frac{1}{2}(b-a) + \frac{\varepsilon}{2}$$

## 1.3 Método Cuasi - Bisección

En esta sección veremos un método para determinar el subintervalo de menor longitud donde se encuentra el mínimo de una función unimodal basado en la estrategia dada por el teorema de la sección anterior.

La idea del método consiste en aplicar dicha estrategia iterativamente, por lo que le llamaremos de cuasi-bisección.

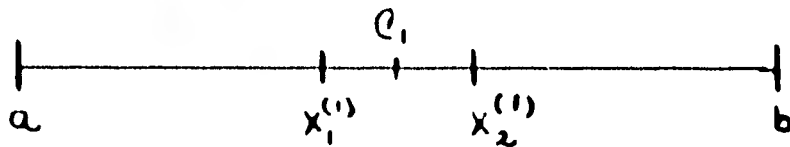
Explícitamente, el método consiste en lo siguiente:

Dada  $\epsilon > 0$ , tomamos  $x_1^{(1)}$  y  $x_2^{(1)}$  dados por

$$x_1^{(1)} \longleftarrow c_1 - \epsilon/2$$

$$x_2^{(1)} \longleftarrow c_1 + \epsilon/2$$

donde  $c_1 \longleftarrow \frac{a+b}{2}$



Suponiendo que  $\tilde{x}^*$  el mínimo de  $f: [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$  está en

$[a, x_2^{(1)}]$ , tomamos  $b \longleftarrow x_2^{(1)}$

$$x_1^{(2)} \longleftarrow c_2 - \epsilon/2$$

$$x_2^{(2)} \longleftarrow c_2 + \epsilon/2$$

donde  $c_2 \longleftarrow \frac{a+b}{2}$

Con el propósito de tener un criterio para detener el proceso antes descrito, veamos que si deseamos

$$\tilde{a} = a \quad ; \quad \tilde{b} = x_2^{(1)} = a + \frac{b-a}{2} + \frac{\varepsilon}{2}$$

entonces  $l(I^{(1)}) = \frac{b-a}{2} + \frac{\varepsilon}{2}$

lo mismo ocurre

cuando  $\tilde{a} = x_1^{(1)} = b - \frac{b-a}{2} - \frac{\varepsilon}{2} \quad ; \quad \tilde{b} = b$

Así, tenemos que:

$$\begin{aligned} l(I^{(2)}) &= \frac{\tilde{b} - \tilde{a}}{2} + \frac{\varepsilon}{2} = \\ &= \frac{b-a + \frac{\varepsilon}{2}}{2} + \frac{\varepsilon}{2} = \\ &= \frac{b-a}{4} + \frac{\varepsilon}{4} + \frac{\varepsilon}{2} \end{aligned}$$

se sigue por inducción que:

$$l(I^{(k)}) = \frac{1}{2^k} [b-a + \varepsilon] + \frac{\varepsilon}{2^{k-1}} + \frac{\varepsilon}{2^{k-2}} + \dots + \frac{\varepsilon}{2} = \frac{b-a}{2^k} + \varepsilon \left(1 - \frac{1}{2^k}\right)$$

esto lo podemos resumir como sigue

Proposición

La longitud del  $n$ -ésimo subintervalo producido por cuasi-biseción viene dado por

$$(1.3.1) \quad \dots \dots \dots l(I^{(n)}) = \frac{b-a}{2^n} + \varepsilon \left(1 - \frac{1}{2^n}\right)$$

Un problema que se presenta en la práctica con este método es el hecho de que para cada función hay una  $\epsilon_f > 0$  (resolución), tal que el valor de la función no cambia al evaluarla en la computadora, es decir,

$$\hat{f}(x+z) = \hat{f}(x),$$

$$\text{si } |z| \leq \epsilon_f,$$

donde  $\hat{f}$  es el valor de  $f$  obtenido en la computadora, lo cual se debe a dos cosas:

1a. Función

2a. Al sistema de punto flotante que se está usando

Cuando nuestra función es monótona creciente o monótona decreciente y los puntos están muy cercanos la propiedad de que  $f(x_1) < f(x_2)$  no se cumple y esto hace que el algoritmo fracase; por ello es necesario elegir una  $\epsilon$  (epsilon)  $> \epsilon_f$  (resolución).

Para terminar con esta sección daremos una descripción breve del algoritmo, su diagrama de flujo y finalmente las tablas de las pruebas realizadas donde se encuentran recopilados los resultados obtenidos. Denotaremos por C las funciones que converjan, con F las funciones que fracosen y por NEVALF el número de evaluaciones de la función en cada una. La lista de las funciones y los intervalos correspondientes con los que se hicieron las pruebas aparecen en el apéndice que se encuentra al final del libro.

## Descripción del Algoritmo Cuasi-Bisección

Dado un intervalo de búsqueda  $[A, B]$ , una cierta tolerancia absoluta o una cierta tolerancia relativa y una cierta EPS (epsilon) el algoritmo procede como sigue:

1.- Se calcula  $N$  el número de iteraciones necesarias

Si se da una tolerancia absoluta

$$N \longleftarrow \frac{\log((B-A)/(Tolabs - EPS))}{\log(2)}; \text{ vaya al paso } \textcircled{2}$$

Si se da una tolerancia relativa

$$N \longleftarrow \frac{(\log(B-A)) - (\log(eps)) - (\log(Tolrel))}{\log(2)}$$

2.- Evaluamos la función en  $A, B$

$$FA \longleftarrow F(A)$$

$$FB \longleftarrow F(B)$$

3.- Calculamos el punto medio

$$M \longleftarrow \frac{A+B}{2}$$

4.- Calculamos los puntos  $x_1$  y  $x_2$

$$x_1 \longleftarrow M - EPS/2$$

$$x_2 \longleftarrow M + EPS/2$$

5.- Evaluamos la función en los puntos  $x_1$  y  $x_2$

$$F_1 \longleftarrow F(x_1)$$

$$F_2 \longleftarrow F(x_2)$$

6.- Checamos si la función es unimodal; si lo es vaya al paso  $\textcircled{7}$

en caso contrario vaya al paso  $\textcircled{11}$

7.- Si  $(F_1 > F_2)$ ; vaya al paso (8)

en caso contrario hacemos:

$A \leftarrow A$

$B \leftarrow X_2$

$FA \leftarrow FA$

$FB \leftarrow F_2$  ; vaya al paso (9)

8.-  $A \leftarrow X_1$

$B \leftarrow B$

$FA \leftarrow F_1$

$FB \leftarrow FB$

9.- Si  $(ITER > N)$ ; vaya al paso (10)

en caso contrario

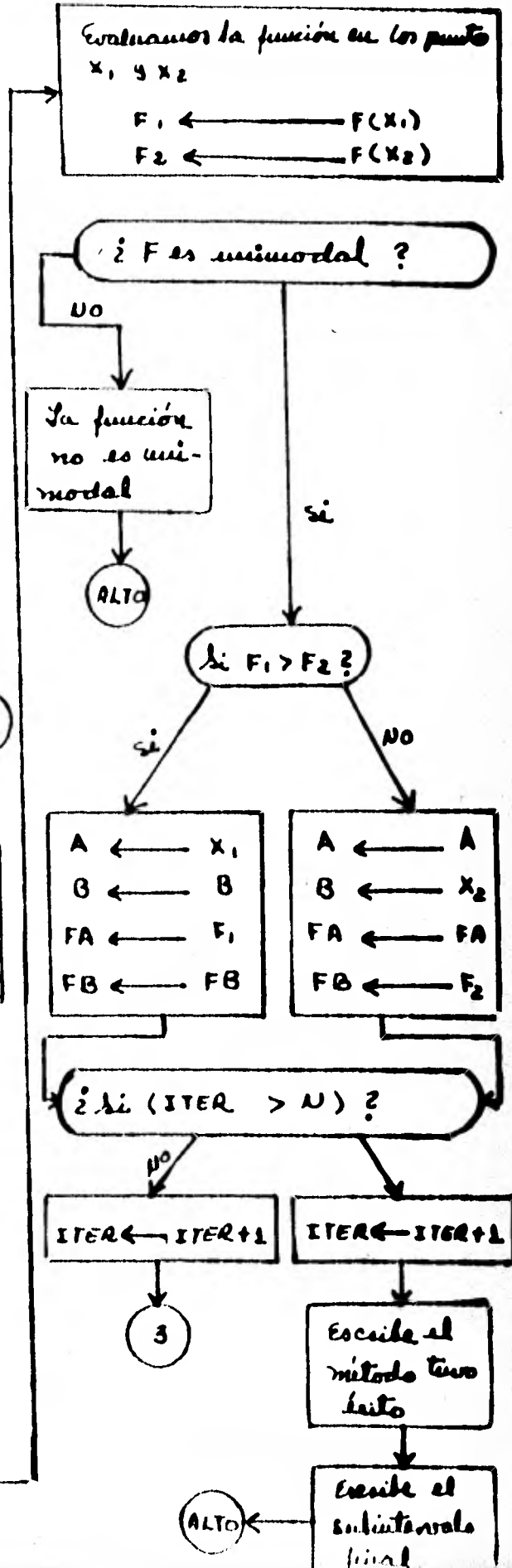
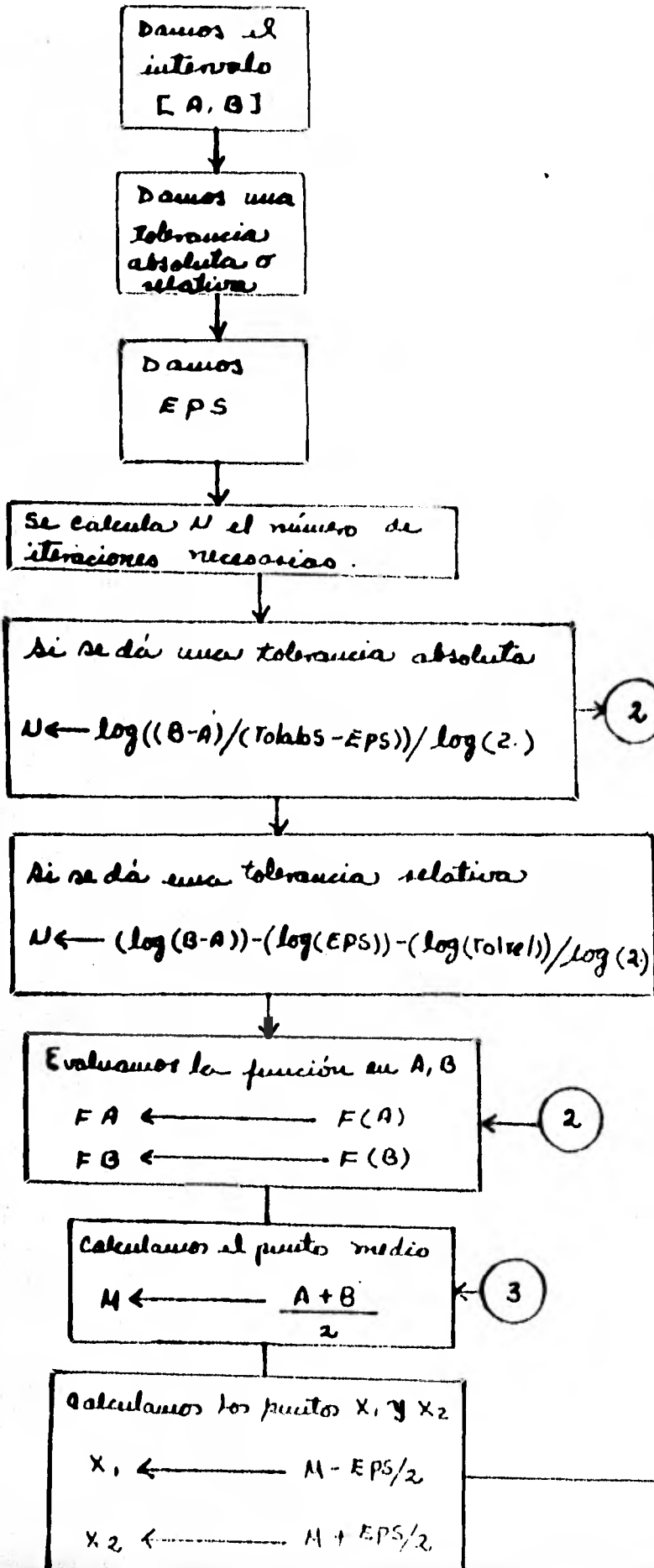
$ITER \leftarrow ITER + 1$  ; vaya al paso (3)

10.-  $ITER \leftarrow ITER + 1$  ; escribe el método tuvo éxito, el subintervalo final obtenido y el algoritmo se detiene.

11.- Escribe la función no es unimodal y el algoritmo se detiene.

**DIAGRAMA DE FLUJO DEL METODO DE CUASI-**

**BISECCION**





## Resultados Producidos por el Método de Cuasi-Biseción

	NEVALF	EPS = .01 ; Tolabs = .05	
①		F	La función no es unimodal
②		F	La función no es unimodal
③	24	C	A = 1.24 B = 1.25
④		F	La función no es unimodal
⑤	22	C	A = 2.99 B = 3.01
⑥		F	La función no es unimodal
⑦		T	"
⑧		T	"
⑨		T	"
⑩		T	"
⑪		T	"

### 1.4 Método de Fibonacci

Quisiéramos que en algunos problemas sólo se dispone de un número determinado de evaluaciones debido a variaciones entre ellas que en ciertos problemas el tiempo de máquina por evaluación resulta ser muy costoso. En consecuencia se hace necesario diseñar una "estrategia óptima", en el sentido que permita determinar el menor subintervalo posible de  $[a, b]$  que contenga el mínimo de la función disponiendo de sólo  $n$  evaluaciones.

En la sección anterior hemos hallado dicha estrategia para el caso  $n=2$ .

Analicemos primero el caso particular  $n=4$ . Esto es tratamos de dar respuesta a la pregunta: ¿En que puntos debemos evaluar la función para obtener una reducción máxima del intervalo con sólo 4 evaluaciones?

Para determinar óptimamente el subintervalo de  $[a, b]$  que contenga al mínimo de  $f$ , se requiere de dos evaluaciones  $f(x_1)$  y  $f(x_2)$ , tales que:

$$l(a, x_2) = l(x_1, b)$$

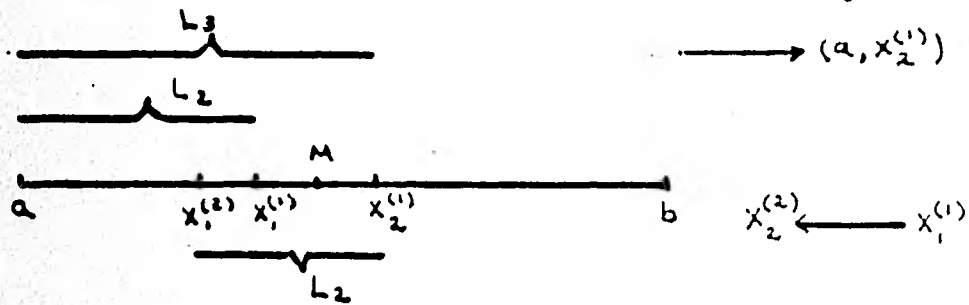
se comparan los valores  $f(x_1)$  y  $f(x_2)$  de  $f$  eligiendo el subintervalo  $[a, x_2]$  si  $f(x_1) < f(x_2)$  o (el subintervalo  $[x_1, b]$  en caso de que  $f(x_1) > f(x_2)$ ). A continuación procedemos iterativamente reduciendo el intervalo hasta obtener el número

evaluaciones disponibles, haciendo uso de la evaluación en  $f(x_1)$  o  $f(x_2)$  nos ahorramos en consecuencia una evaluación para hacer la comparación entre los valores de la función, a partir del segundo paso, es decir la idea consiste en tratar de usar a  $x_1 \in [a, x_2]$  como uno de los puntos en la segunda etapa o a  $x_2 \in [x_1, b]$ , según sea el caso.

A continuación se ilustran algunos de los posibles casos que se presentan en las dos primeras etapas para el caso  $n=4$ . Con el propósito de ir conociendo en que paso vamos, denotaremos los puntos como  $x_1^{(k)}$ ,  $x_2^{(k)}$ , con  $k=1, 2, 3, \dots$ .

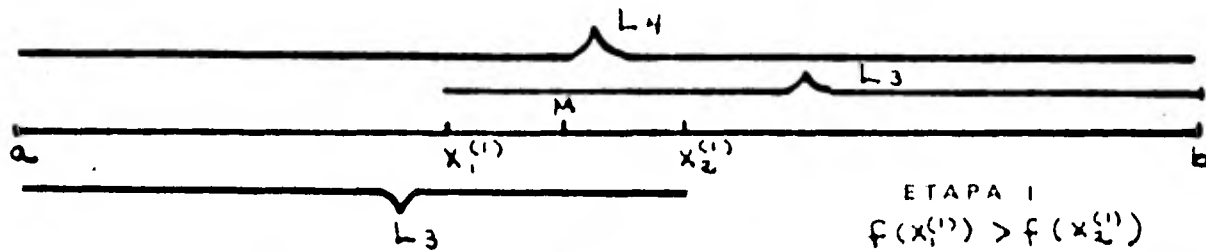
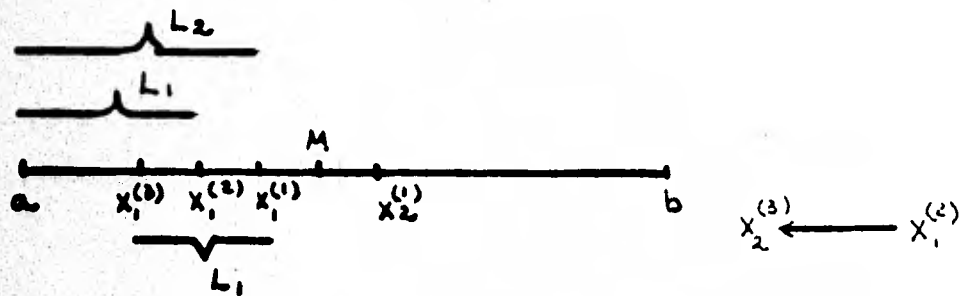
ETAPA I

$$f(x_1^{(1)}) < f(x_2^{(1)})$$



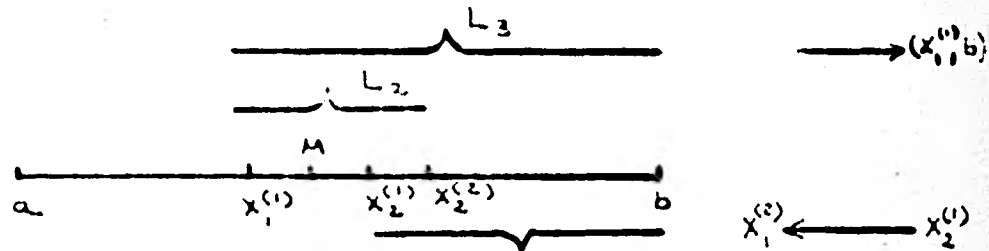
ETAPA II

$$f(x_1^{(2)}) < f(x_2^{(2)})$$



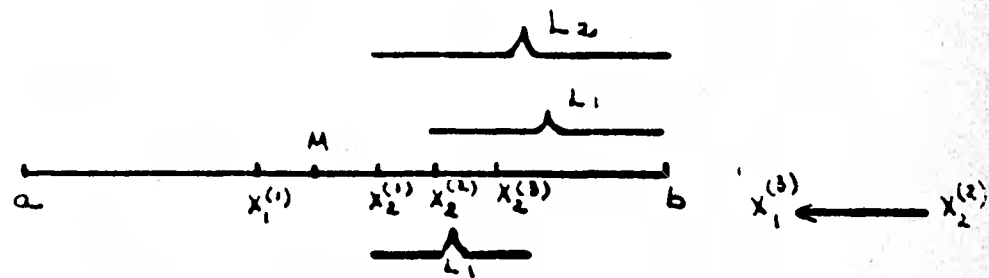
ETAPA I

$$f(x_1^{(1)}) > f(x_2^{(1)})$$

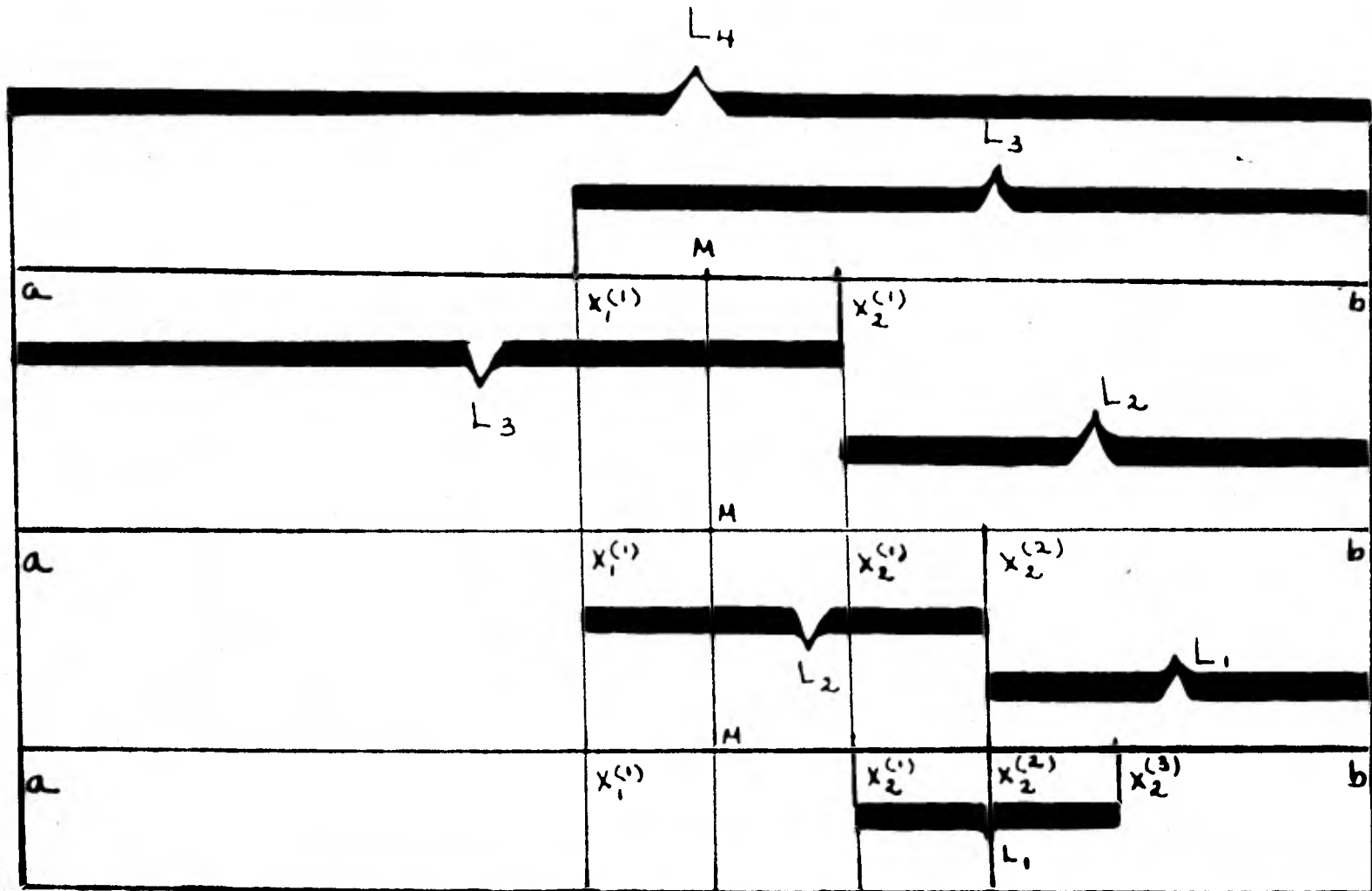


ETAPA II

$$f(x_1^{(2)}) > f(x_2^{(2)})$$



En la figura siguiente se ilustran de manera global, algunas de las posibles generaciones de subintervalos producidos por el procedimiento anterior.



Ahora, observemos que en base a la estrategia anterior se obtienen las siguientes relaciones:

$$L_4 = L_3 + L_2,$$

$$L_3 = L_2 + L_1.$$

Teniendo en cuenta las consideraciones discutidas en la sección (1.2), la última de las relaciones anteriores debe ser

$$L_2 = 2L_1 - \varepsilon,$$

$$\text{donde } 0 < \varepsilon \ll L_1.$$

Ahora, veamos que conociendo  $L_1$  y  $\varepsilon$  podemos determinar a  $L_2$ , en base a  $L_1$  y  $L_2$  podemos determinar a  $L_3$  y en base a  $L_3$  y  $L_2$ ,  $L_4$  queda determinada.

Por último procedemos a escribir las relaciones desde  $L_4$  hasta  $L_2$  en términos de  $l = (b-a)$  y  $\varepsilon$  (epsilon), para así obtener la "sucesión" desde  $L_4$  hasta  $L_1$ .

$$\text{De } L_4 = L_3 + L_2,$$

$$L_3 = L_2 + L_1,$$

$$L_2 = 2L_1 - \varepsilon,$$

se tiene que

$$L_3 = 2L_1 - \varepsilon + L_1 = 3L_1 - \varepsilon,$$

$$L_4 = 3L_1 - \varepsilon + 2L_1 - \varepsilon = 5L_1 - 2\varepsilon,$$

luego

$$5L_1 - 2\varepsilon = l = (b-a) ,$$

o bien

$$L_1 = \frac{l}{5} + \frac{2}{5} \varepsilon .$$

De cuya expresión se sigue directamente que:

$$L_2 = \frac{2}{5} l - \frac{\varepsilon}{5} ,$$

$$L_3 = \frac{3}{5} l + \frac{\varepsilon}{5} .$$

Pasando al caso general, procedemos de manera análoga al caso particular anterior. Así si sólo disponemos de  $n$  evaluaciones de la función, se tienen las siguientes relaciones:

$$(1.4.1) \left\{ \begin{array}{l} L_n = L_{n-1} + L_{n-2} , \\ L_{n-1} = L_{n-2} + L_{n-3} , \\ \vdots \\ L_3 = L_2 + L_1 , \\ L_2 = 2L_1 - \varepsilon , \end{array} \right.$$

de donde vemos que conociendo a  $L_1$  y  $\varepsilon$  determinamos a  $L_2$  y en base a  $L_1$  y  $L_2$  podemos determinar a  $L_3$ , y así hasta llegar a  $L_n$ , la cual queda determinada en base a  $L_{n-1}$  y  $L_{n-2}$ .

Es deseable poder escribir a  $L_1, L_2, \dots, L_n$  en términos de  $l$  y  $\varepsilon$  (epsilon). Para ello observemos que la expresión

$$(1.4.2) \text{---} \text{---} \text{---} L_{k+2} = L_k + L_{k+1},$$

para  $k = 1, 2, \dots, n-2$ , esta relacionada con la ecuación en diferencias de Fibonacci.

En la ecuación anterior, cuando  $k$  se hace variar sobre todos los enteros no-negativos se obtiene dicha ecuación.

Nótese que dados  $L_0$  y  $L_1$  se tiene una sucesión bien definida. La sucesión generada por  $L_0 = L_1 = 1$  es conocida, como la sucesión de Fibonacci, la cual para distinguirla de cualquier otra que satisfaga dicha ecuación, la denotaremos como sigue:

$$F_0 = F_1 = 1,$$

$$F_{k+2} = F_k + F_{k+1}, \quad k = 1, 2, 3, \dots$$

Es natural esperar que la sucesión de Fibonacci este relacionada con nuestras relaciones (1.4.1).

En efecto vemos que la relación

$$L_2 = 2L_1 - \varepsilon$$

la podemos escribir como:

$$L_2 = F_2 L_1 - F_0 \varepsilon,$$

vemos también que:

$$L_3 = L_2 + L_1$$



$$= (F_2 L_1 - F_0 \varepsilon) + L_1$$

$$= (F_2 + F_1) L_1 - F_0 \varepsilon$$

$$= F_3 L_1 - F_1 \varepsilon$$

$$L_3 = F_3 L_1 - F_1 \varepsilon$$

En general se sigue por inducción que:

$$(1.4.4) \text{ --- } L_k = F_k L_1 - F_{k-2} \varepsilon$$

Haciendo uso de la relación (1.4.4) en términos de  $k=n$  se tiene lo siguiente:

$$L_n = F_n L_1 - F_{n-2} \varepsilon$$

$$\text{denotando } l = L_n$$

se sigue que:

$$l = L_n = F_n L_1 - F_{n-2} \varepsilon$$

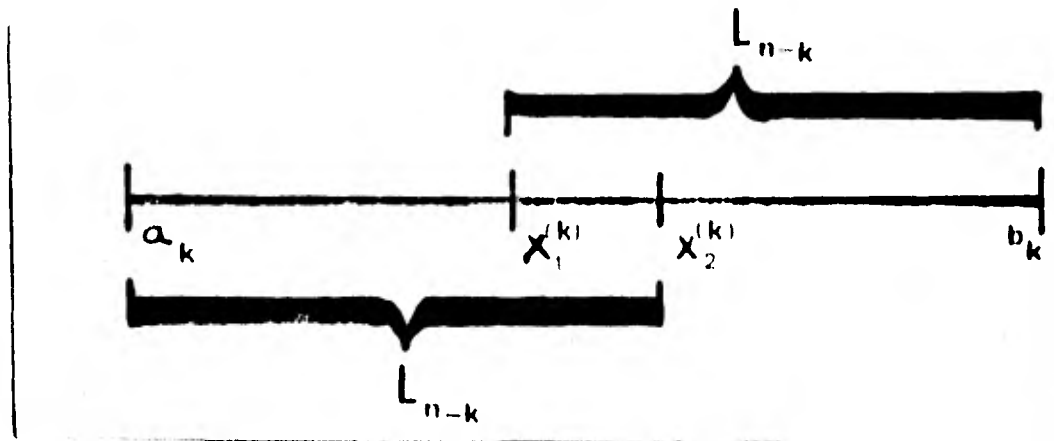
de donde

$$L_1 = \frac{l}{F_n} + \frac{F_{n-2}}{F_n} \varepsilon$$

es la longitud del último sub-intervalo que contiene al punto donde la función alcanza su mínimo producido por la estrategia antes discutida disponiendo de sólo  $n$  evaluaciones.

Dicha estrategia de búsqueda es conocida en la literatura como búsqueda de Fibonacci.

Con el propósito de escribir los puntos de evaluación en términos de los números de Fibonacci vemos que:



$$x_1^{(k)} = b_k - L_{n-k} ,$$

$$x_2^{(k)} = a_k + L_{n-k} ,$$

en la  $k$ -ésima etapa de la estrategia.

ahora de (1.4.4) se sigue que:

$$\frac{L_{j-1}}{L_j} = \frac{F_{j-1}L_1 - F_{j-3}\epsilon}{F_jL_1 - F_{j-2}\epsilon} ,$$

lo que da lugar a la aproximación

$$\frac{L_{j-1}}{L_j} \approx \frac{F_{j-1}}{F_j} .$$

Si suponemos que  $0 < \varepsilon \ll L_2$

$$(1.4.6) \text{ --- } L_{j-1} \approx \frac{F_{j-1}}{F_j} L_j$$

De tiene que  $x_i^{(k)}$  viene dada por la siguiente relación, tomando  $j = n-k+1$ ,  $L_{n-k} = (b_k - a_k)$  en la expresión (1.4.6)

$$\begin{aligned} x_i^{(k)} &= b_k - L_{n-k} \\ &= b_k - a_k + a_k - L_{n-k} \\ &= (b_k - a_k) - L_{n-k} + a_k \\ &= (b_k - a_k) - \frac{F_{n-k}}{F_{n-k+1}} (b_k - a_k) + a_k \\ &= \frac{F_{n-k+1} (b_k - a_k) - F_{n-k} (b_k - a_k)}{F_{n-k+1}} + a_k \\ &= \frac{(F_{n-k+1} - F_{n-k})(b_k - a_k)}{F_{n-k+1}} + a_k \end{aligned}$$

Por los números de Fibonacci tenemos

$$F_{n-k+1} = F_{n-k} + F_{n-k-1},$$

o bien que,

$$F_{n-k-1} = F_{n-k+1} - F_{n-k},$$

en base a estas relaciones, la última expresión toma la forma:

$$(1.4.7) \text{ --- } x_i^{(k)} = \frac{F_{n-k-1}}{F_{n-k+1}} (b_k - a_k) + a_k.$$

Señalamos que

$$\begin{aligned}
 x_2^{(k)} - a_k &= b_k - x_1^{(k)} = b_k - \left[ \frac{F_{n-k-1}(b_k - a_k) + a_k}{F_{n-k+1}} \right] \\
 &= b_k - a_k - \frac{F_{n-k-1}(b_k - a_k)}{F_{n-k+1}} \\
 &= \frac{F_{n-k+1}(b_k - a_k) - F_{n-k-1}(b_k - a_k)}{F_{n-k+1}} \\
 &= \frac{(F_{n-k+1} - F_{n-k-1})(b_k - a_k)}{F_{n-k+1}},
 \end{aligned}$$

en base a las relaciones anteriores de los números de Fibonacci, la última expresión toma la forma:

$$x_2^{(k)} - a_k = \frac{F_{n-k}}{F_{n-k+1}} (b_k - a_k),$$

de donde

$$(1.4.8) \quad \text{-----} \quad x_2^{(k)} = \frac{F_{n-k}}{F_{n-k+1}} (b_k - a_k) + a_k.$$

Ahora como se vio anteriormente, al ir obteniendo subintervalos en nuestro intervalo, hemos visto que vamos obteniendo dos subintervalos, y que escogemos uno de los dos dependiendo en cuál de ellos, el valor de la función es menor, a la vez que eliminamos el subintervalo.

en el cual el valor de la función es mayor.

Bien si se tiene que:

$$f(x_2^{(k)}) > f(x_1^{(k)}),$$

no es difícil ver que

$$x_1^{(k)} = x_2^{(k+1)}.$$

En efecto, como

$$a_{k+1} = a_k,$$

$$b_{k+1} = x_2^{(k)},$$

$$x_2^{(k)} = \frac{F_{n-k}}{F_{n-k+1}} (b_k - a_k) + a_k,$$

se sigue que

$$x_2^{(k+1)} = \frac{F_{n-k-1}}{F_{n-k}} (b_{k+1} - a_{k+1}) + a_{k+1}$$

$$= \frac{F_{n-k-1}}{F_{n-k}} (x_2^{(k)} - a_k) + a_k$$

$$= \frac{F_{n-k-1}}{F_{n-k}} \left( \frac{F_{n-k}}{F_{n-k+1}} (b_k - a_k) + a_k - a_k \right) + a_k$$

$$= \frac{F_{n-k-1}}{F_{n-k+1}} (b_k - a_k) + a_k$$

$$= x_1^{(k)},$$

esto es, sólo se requiere de una evaluación por etapa.

Ahora veamos que para  $k = n-1$ , (3.4.7)

y (3.4.8) dan:

$$x_1^{(n-1)} = \frac{F_0}{F_2} (b_{k-1} - a_{k-1}) + a_{k-1} = \frac{a_{k-1} + b_{k-1}}{2}$$

$$x_2^{(n-1)} = \frac{F_1}{F_2} (b_{k-1} - a_{k-1}) + a_{k-1} = \frac{a_{k-1} + b_{k-1}}{2}$$

Por tanto en vez de estas relaciones tomamos las siguientes :

$$\tilde{x}_1^{(n-1)} = x_L^{(n-1)} ,$$

$$\tilde{x}_2^{(n-1)} = x_1^{(n-1)} + \varepsilon , \quad (0 < \varepsilon \ll L_1)$$

para poder determinar el subintervalo que contiene al mínimo.

Resumiendo toda la discusión anterior tenemos el siguiente teorema :

Teorema : La longitud del último subintervalo de  $[a, b]$  que contiene al punto donde la función alcanza su mínimo, producido por la estrategia de Fibonacci, en la cual sólo se dispone de  $n$  evaluaciones, viene dada por

$$L_1 = \frac{l}{F_n} + \frac{F_{n-2}}{F_n} \varepsilon$$

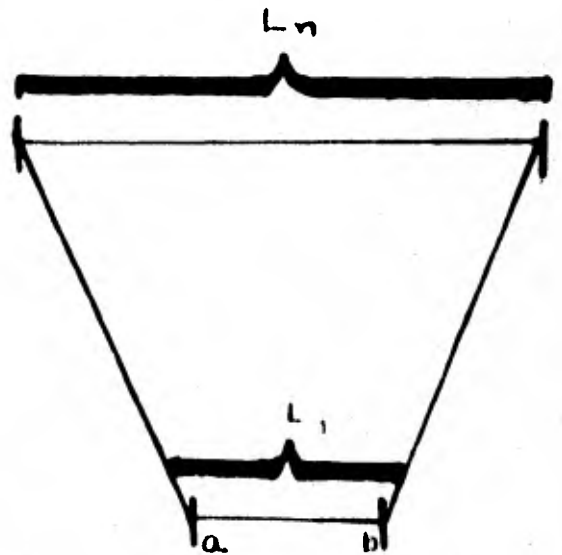
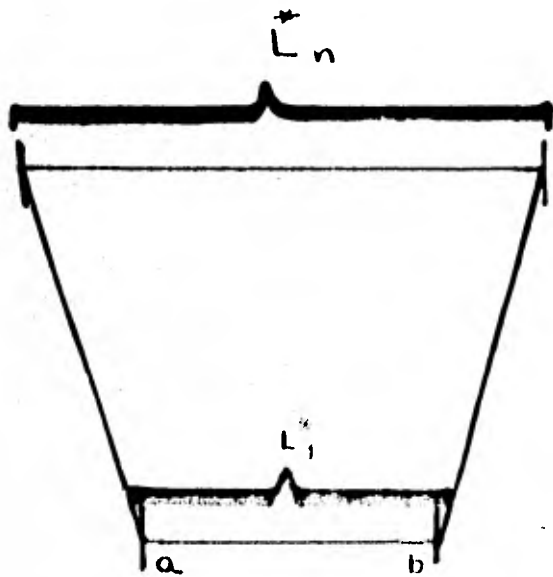
y los puntos de evaluación  $x_1^{(k)}$  y  $x_2^{(k)}$  elegidos en términos de dicha estrategia, están determinados por las siguientes relaciones :

$$x_1^{(k)} = \frac{F_{n-k-1}}{F_{n-k+1}} (b_k - a_k) + a_k ,$$

$$x_2^{(k)} = \frac{F_{n-k} (b_k - a_k) + a_k}{F_{n-k+1}}$$

Para finalizar, demos-truemos que el método de búsqueda de Fibonacci es óptimo en el sentido siguiente: Supóngase la existencia de otro método "M" de búsqueda que trabaja con  $n$  evaluaciones, pero que los puntos de evaluación son escogidos de manera diferente a la estrategia del método de Fibonacci y supóngase que  $L_1^*$  es la longitud del último subintervalo producido por el método, que contiene al mínimo de  $f: [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$ . Afirmamos que:

$$L_1 \leq L_1^*$$



$$(L_n = L_n^*)$$



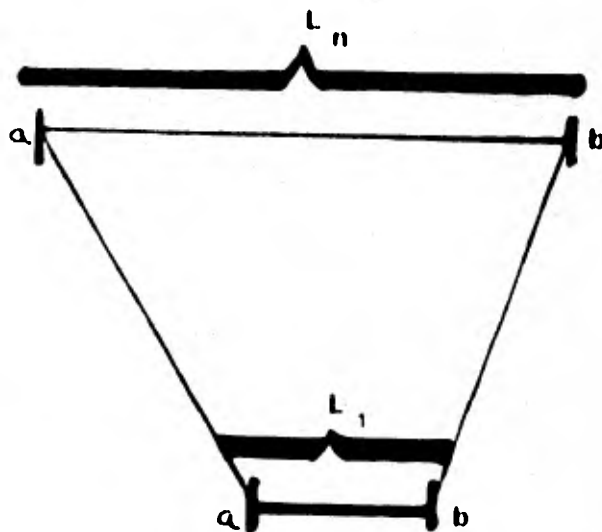
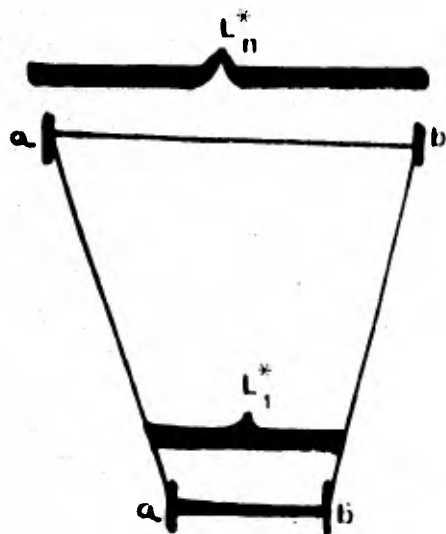
en donde  $L_1$  es la longitud del último subintervalo producido por el método de Fibonacci.

Dem. La desigualdad anterior es equivalente a la siguiente:

$$\frac{L_1}{L_n} \leq \frac{L_1^*}{L_n^*},$$

ya que  $L_n = L_n^* = (b-a)$ . Pero ésta, a su vez, es equivalente a la desigualdad

$$L_n \geq L_n^* \quad ; \quad \text{si } L_1 = L_1^* .$$



$$\left( \begin{array}{l} L_n \neq L_n^* \\ \text{Sup. } L_1 = L_1^* = l \end{array} \right)$$

Así demostrar que

$$L_n \leq L_n^*$$

es equivalente a demostrar que :

$$L_n \geq L_n^*$$

A continuación se verá que  $L_n = L_n^*$ .

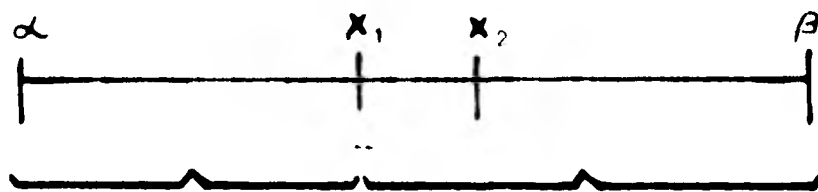
La demostración es por inducción sobre  $n$ . Para  $n=2$  es claro.

Supongamos que es cierto para todos  $k < n$  y hagamos ver que es cierto para  $n$ , como sigue :

Sea  $L_n^*$  la longitud de cierto intervalo  $[\alpha, \beta]$  y sean  $x_1$  y  $x_2$  con  $x_1 < x_2$ , dos puntos de evaluación determinados por el método "M",  $x_1$  y  $x_2$  no tienen porque ser simétricos respecto a

$$c = \frac{\alpha + \beta}{2}.$$

Ahora si el mínimo estuviera en  $(x_1, b)$  entonces necesitaríamos  $(n-1)$  evaluaciones para obtener el último subintervalo que contenga al mínimo, ya que contamos con la evaluación en  $x_1^{(2)}$  que pertenece a  $(x_1, b)$  y si el mínimo estuviera en  $(a, x_2)$  entonces necesitaríamos  $(n-2)$  evaluaciones para obtener el último subintervalo que contenga al mínimo, como se ilustra a continuación :



$(n-2)$  evaluaciones se requieren para determinar a  $h_1$ .

Como se dispone de la evaluación en  $x_2$  se requieren  $(n-1)$  evaluaciones para determinar a  $h_1$ .

En consecuencia,  $x_1 - \alpha \leq L_{n-2}$  y  $\beta - x_1 \leq L_{n-1}$ , por la hipótesis de inducción.

Y por lo tanto

$$L_n^* = (x_1 - \alpha) + (\beta - x_1) \leq L_{n-2}$$

Para terminar a continuación hacemos una descripción breve del algoritmo, anexando su diagrama de flujo y la tabla en la que se encuentran los resultados de las pruebas realizadas. El listado con la rutina del método se anexa en el apéndice con el nombre de FIBONA.

## Descripción del Algoritmo de Fibonacci

Damos un intervalo de búsqueda  $[A, B]$ , una cista  $\epsilon$  (epsilon) y  $N$  el número máximo de evaluaciones de la función el algoritmo procede como sigue:

1.- Determinamos los puntos  $x_1$  y  $x_2$  por las siguientes relaciones

$$x_1 \longleftarrow \frac{\text{FIB}_{N-k-1}}{\text{FIB}_{N-k+1}} (B-A) + A$$

$$x_2 \longleftarrow \frac{\text{FIB}_{N-k}}{\text{FIB}_{N-k+1}} (B-A) + A$$

2.- Evaluamos la función en los puntos  $x_1$  y  $x_2$

$$F_1 \longleftarrow F(x_1)$$

$$F_2 \longleftarrow F(x_2)$$

y vaya al paso (5)

3.- Calcula únicamente el punto  $x_1$  y evalúa la función en  $x_1$

$$x_1 \longleftarrow \frac{\text{FIB}_{N-k-1}}{\text{FIB}_{N-k+1}} (B-A) + A$$

$$F_1 \longleftarrow F(x_1)$$

y vaya al paso (5)

4.- Calcula únicamente el punto  $x_2$  y evalúa la función en  $x_2$

$$x_2 \longleftarrow \frac{\text{FIB}_{N-k}}{\text{FIB}_{N-k+1}} (B-A) + A$$

$$F_2 \longleftarrow F(x_2)$$

5.- Si  $(F_1 > F_2)$  ; vaya al paso (7)

en caso contrario hacemos

$$\begin{array}{l} A \longleftarrow A \\ B \longleftarrow X_2 \\ X_2 \longleftarrow X_1 \\ F_2 \longleftarrow F_1 \end{array}$$

6.- Si  $(k = (N-3))$  ; vaya al paso (11)

en caso contrario hacemos

$$k \longleftarrow k+1$$

y vaya al paso (3)

$$\begin{array}{l} 7.- \quad A \longleftarrow X_1 \\ \quad B \longleftarrow B \\ \quad X_1 \longleftarrow X_2 \\ \quad F_1 \longleftarrow F_2 \end{array}$$

8.- Si  $(k = (N-3))$  ; vaya al paso (9)

en caso contrario hacemos

$$k \longleftarrow k+1$$

vaya al paso (4)

9.- Cálcula únicamente  $X_2$  perturbada y evalúa la función en  $X_2$

$$EPSL \longleftarrow X_2 (EPS)$$

$$X_2 \longleftarrow X_1 + EPSL$$

$$F_2 \longleftarrow F(X_2)$$

$$k \longleftarrow k+1$$

10.- Si  $(F_2 < F_1)$  ; vaya al paso (14)

en caso contrario vaya al paso (13)

11.- Calcular  $x_1$  perturbada y evaluar la función en  $x_1$

$$\text{EPS1} \longleftarrow x_1 (\text{EPS})$$

$$x_1 \longleftarrow x_2 - \text{EPS1}$$

$$F_1 \longleftarrow F(x_1)$$

$$k \longleftarrow k + 1$$

12.- Si  $(F_1 < F_2)$  ; vaya al paso (13)

en caso contrario vaya al paso (14)

13.- Escriba el subintervalo final  $(A, B)$

$$A \longleftarrow A$$

$$B \longleftarrow x_2$$

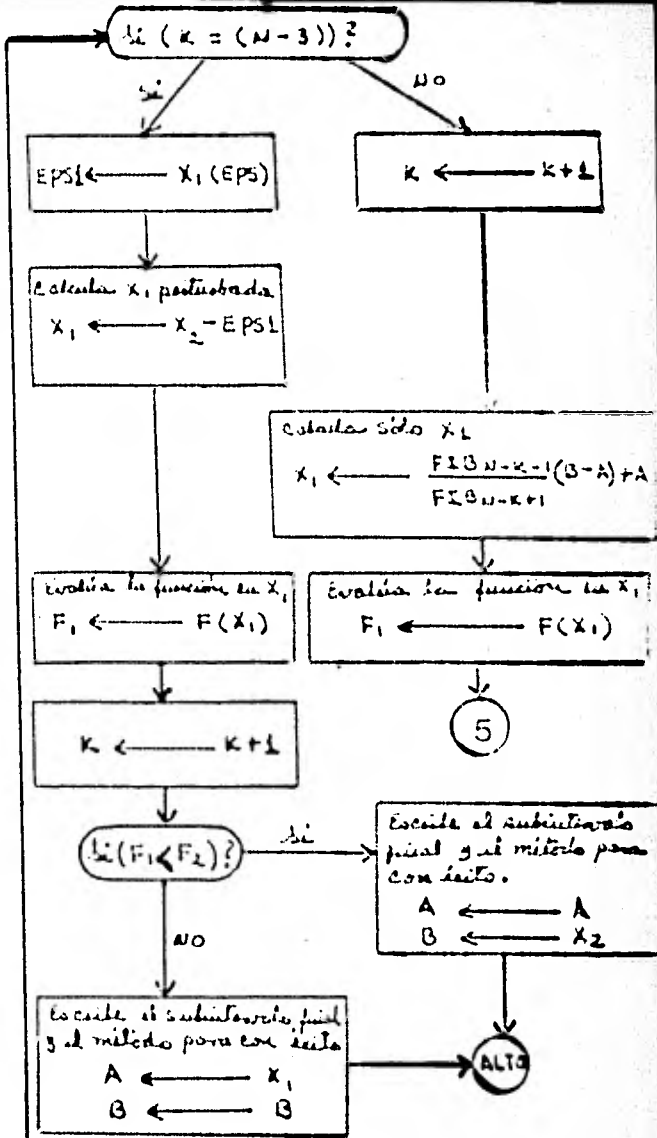
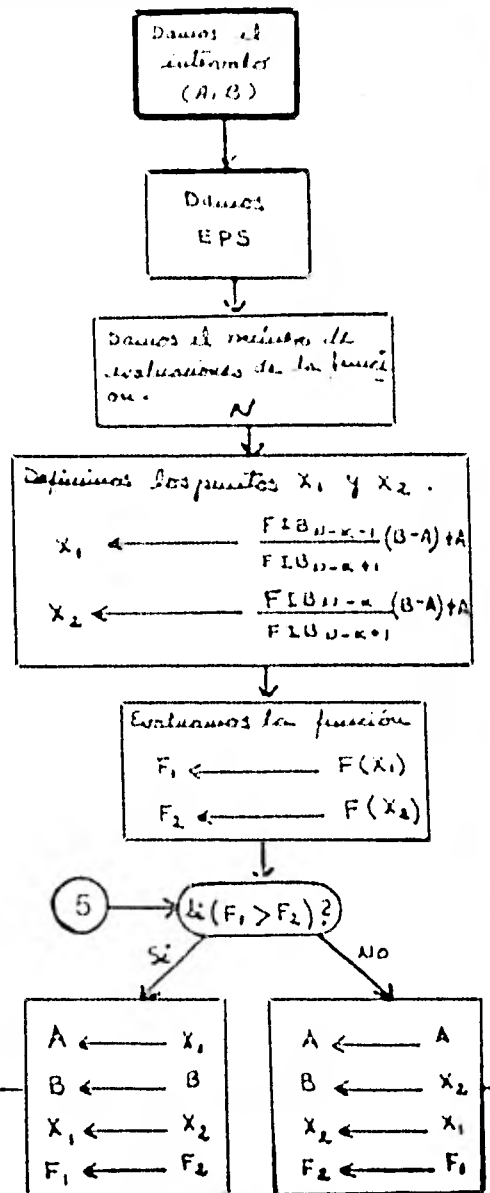
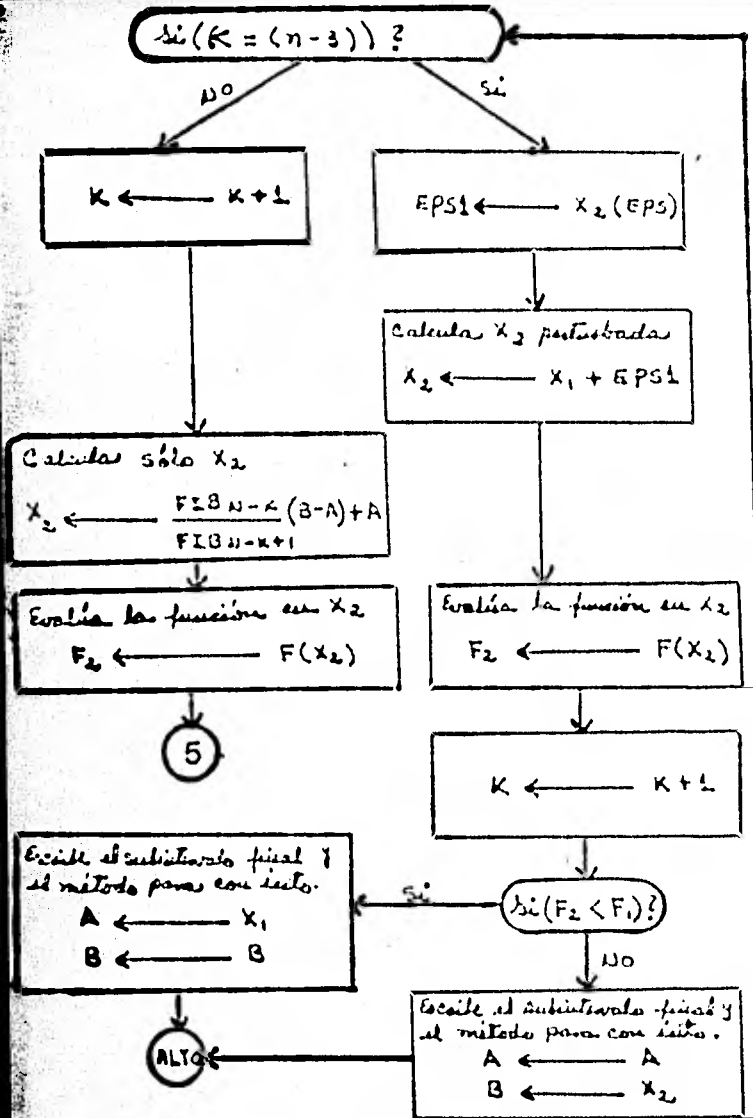
14.- Escriba el subintervalo final  $(A, B)$

$$A \longleftarrow x_1$$

$$B \longleftarrow B$$

**DIAGRAMA DE FLUJO DEL METODO**

**DE FIBONACCI**





R resultados producidos por el método de Fibonacci

Emisión	NEVALF	EPS = .01	
①	12	C	A = .561 B = .575
②	17	C	A = 3.27 B = 3.31
③	16	C	A = 1.23 B = 1.26
④	11	C	A = .382 B = .393
⑤	14	C	A = 2.99 B = 3.03
⑥	16	C	A = 3.11 B = 3.15
⑦	11	C	A = 2.99 B = 3.00
⑧	16	C	A = 3.11 B = 3.15
⑨	11	C	A = .529 B = .542
⑩	11	C	A = .529 B = .542
⑪	11	C	A = .811 B = .826

## 1.5 Método Sección Aurea

Con frecuencia ocurre que el costo por evaluación de la función a minimizar es barato o relativamente barato.

Esto es, en principio, no tenemos limitaciones respecto al número de evaluaciones.

Así se hace necesario buscar un método que conserve en lo posible las características del método de Fibonacci, el cual nos da el intervalo de incertidumbre donde se encuentra el mínimo, por ser requisito para ello que se conozca el número de evaluaciones necesarias de antemano.

Resulta pues que andamos en busca de un método con las siguientes características:

1a. Sólo se base en la comparación de los valores de la función.

2a. A partir de la 2a. iteración sólo necesita un punto para evaluar la función y llevar a cabo la comparación.

3a. Que los puntos de evaluación elegidos sean simétricos con respecto al punto medio

$$c = \frac{a+b}{2}$$

Es de esperar que la pista no la dé el método de Fibonacci. En efecto, recordemos que dados  $a_k, b_k$  calculamos:

$$(1.5.1) \text{ --- } x_1^{(\kappa)} = \frac{F_{n-\kappa-1}}{F_{n-\kappa+1}} (b_\kappa - a_\kappa) + a_\kappa,$$

$$(1.5.2) \text{ --- } x_2^{(\kappa)} = \frac{F_{n-\kappa}}{F_{n-\kappa+1}} (b_\kappa - a_\kappa) + a_\kappa,$$

$$f_1^{(\kappa)} = f(x_1^{(\kappa)}) \quad \text{y} \quad f_2^{(\kappa)} = f(x_2^{(\kappa)})$$

para determinar el subintervalo  $[a_\kappa, x_2^{(\kappa)}]$  o  $[x_1^{(\kappa)}, b_\kappa]$  que contenga al mínimo y así sucesivamente.

Ahora bien, si pudiéramos demostrar que

$$\lim_{i \rightarrow \infty} \frac{F_i}{F_{i+1}} = \tau \quad \text{y} \quad \lim_{i \rightarrow \infty} \frac{F_{i-1}}{F_{i+1}} = \tau',$$

entonces un método candidato consistente en el de Fibonacci usando las relaciones

$$(1.5.3) \text{ --- } x_1^{(\kappa)} = \tau' (b_\kappa - a_\kappa) + a_\kappa,$$

$$(1.5.4) \text{ --- } x_2^{(\kappa)} = \tau (b_\kappa - a_\kappa) + a_\kappa,$$

en vez de las dadas por (1.5.1) y (1.5.2) respectivamente.

$$\text{En efecto, } \lim_{j \rightarrow \infty} \frac{F_j}{F_{j+1}} \quad \text{y} \quad \lim_{j \rightarrow \infty} \frac{F_{j-1}}{F_{j+1}} \quad \text{existen.}$$

Una manera de ver esto, la presentamos a continuación.

Empecemos por recordar que la sucesión  $\{F_n\}$  de Fibonacci es la solución de la ecuación en diferencias

$$y_{n+1} - y_n - y_{n-1} = 0 \quad \text{--- (1.5.5)}$$

con condiciones iniciales

$$y_0 = y_1 = 1$$

Se demuestra que la solución general de (1.5.5) viene dada por

$$y_n = C_1 r_1^n + C_2 r_2^n$$

en donde  $r_1$  y  $r_2$  son las raíces del polinomio característico asociado a (1.5.5).

$$p(r) = r^2 - r - 1$$

las cuales vienen dadas por

$$r_1 = \frac{1 + \sqrt{5}}{2}$$

$$r_2 = \frac{1 - \sqrt{5}}{2}$$

Pasemos a establecer

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{y_n}{y_{n+1}},$$

donde  $\{y_n\}$ , es una solución no trivial de la ecuación

$$y_{n+1} - y_n - y_{n-1} = 0$$

Se presentan dos casos:

1o. Cuando  $C_1 = 0$ , en este caso, es directo ver que

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{y_n}{y_{n+1}} = \frac{1}{r_2}$$

2o. Cuando  $C_1 \neq 0$

Debido a que  $\left| r_2 / r_1 \right| < 1$ , se sigue que

$$\begin{aligned} \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{y_n}{y_{n+1}} &= \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{c_1 r_1^n + c_2 r_2^n}{c_1 r_1^{n+1} + c_2 r_2^{n+1}} \\ &= \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{c_1 + c_2 (r_2 / r_1)^n}{c_1 r_1 + c_2 (r_2 / r_1)^n r_2} \\ &= \frac{c_1}{c_1 r_1} = \frac{1}{r_1} = T \end{aligned}$$

Es natural tratar de escribir las condiciones de los casos anteriores, en términos de las condiciones iniciales  $y_0$  y  $y_1$ , de la solución de la ecuación  $\{y_n\}$ , las cuales determinan a  $c_1$  y  $c_2$  en la solución general de nuestra ecuación. Lo que podemos hacer a partir del sistema

$$\begin{aligned} c_1 + c_2 &= y_0 \\ r_1 c_1 + r_2 c_2 &= y_1 \end{aligned}$$

De donde se sigue que  $c_1 = 0$ , si y sólo si

$$\begin{vmatrix} y_0 & 1 \\ y_1 & r_2 \end{vmatrix} = 0$$

Reuniendo, tenemos la siguiente proposición:

Proposición .- Si  $\{y_n\}_{n=0}^{\infty}$ , ( $y_n \neq 0, \forall n$ ) es una solución no trivial de la ecuación en diferencias

$$y_{n+1} - y_n - y_{n-1} = 0$$

entonces

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{y_n}{y_{n+1}} = \begin{cases} \tau = \left(\frac{1}{r_1}\right), & \text{si } \begin{vmatrix} y_0 & 1 \\ y_1 & r_2 \end{vmatrix} \neq 0, \\ \frac{1}{r_2}, & \text{si } \begin{vmatrix} y_0 & 1 \\ y_1 & r_2 \end{vmatrix} = 0, \end{cases}$$

en donde

$$r_1 = \frac{1 + \sqrt{5}}{2} \quad \text{y} \quad r_2 = \frac{1 - \sqrt{5}}{2},$$

son las raíces del polinomio

$$p(r) = r^2 - r - 1.$$

Como  $\begin{vmatrix} F_0 & 1 \\ F_1 & r_2 \end{vmatrix} = r_2 - 1 \neq 0$ , se tiene el siguiente corolario.

Corolario :-  $\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{F_n}{F_{n+1}} = \tau$

La existencia del límite  $\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{F_{n-1}}{F_n}$  se sigue directamente de la existencia del límite antes discutido. En efecto,

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{F_{n-1}}{F_{n+1}} = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{F_{n-1}}{F_n} \cdot \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{F_n}{F_{n+1}}$$

$$= \left\{ \begin{array}{l} \tau' = (\tau^2), \quad \text{si} \quad \begin{vmatrix} y_0 & 1 \\ y_1 & \tau_2 \end{vmatrix} \neq 0, \\ \left(\frac{1}{\tau_2}\right)^2, \quad \text{si} \quad \begin{vmatrix} y_0 & 1 \\ y_1 & \tau_2 \end{vmatrix} = 0. \end{array} \right.$$

En resumen, decimos que nuestro proyecto de método tuvo éxito. Este método es conocido en la literatura como el método de "sección aurea".

Dado que ya tenemos demostrado la existencia de los límites de  $\frac{F_i}{F_{i+1}} \rightarrow \tau$  y de  $\frac{F_{i-1}}{F_{i+1}} \rightarrow \tau'$  y en base a la proposición anterior, podemos ya determinar cuanto valen  $\tau$  y  $\tau'$ .

En efecto:

$$\text{dado que } \tau = \frac{1}{\tau_1} \quad ; \quad \text{con } \tau_1 = \frac{1 + \sqrt{5}}{2}$$

se sigue que:

$$\tau = \frac{1}{\frac{1 + \sqrt{5}}{2}} = .6172839$$

análogamente para  $\tau'$ .

$$\text{Sabemos que } \tau' = \tau^2 = \frac{1}{\left(\frac{1 + \sqrt{5}}{2}\right)^2} = .381679$$

Con el objeto de escribir las relaciones para determinar los puntos de evaluación en el presente método y haciendo uso de las relaciones

(1.5.3) y (1.5.4) tenemos que  $x_1^{(k)}$  y  $x_2^{(k)}$  están dadas por :

$$(1.5.6) \text{ --- } x_1^{(k)} = 0.3816966 (b_k - a_k) + a_k ,$$

$$(1.5.7) \text{ --- } x_2^{(k)} = 0.618034 (b_k - a_k) + a_k .$$

Con el propósito de tener un criterio para poder saber qué tanto va disminuyendo nuestro intervalo mediante el proceso antes descrito vamos lo siguiente :

Sean

$$x^1 = \tau^2 (b-a) + a ,$$

$$x^2 = \tau (b-a) + a ,$$

y denotemos por  $\bar{a}$  y  $\bar{b}$  a los extremos del subintervalo que a partir de la 2a. iteración y considerando los dos casos que se presentan escribimos como sigue :

$$1_0) \quad \bar{a} = a , \quad \bar{b} = x^2 ,$$

$$2_0) \quad \bar{a} = x^1 , \quad \bar{b} = b .$$

Para (1<sub>0</sub>) se tiene que :

$$\begin{aligned} \bar{b} - \bar{a} &= x^2 - a = \tau(b-a) + a - a \\ &= \tau(b-a) \end{aligned}$$

El (2<sub>0</sub>) caso se tiene de manera análoga .



Por lo tanto, se sigue por inducción matemática que

$$\frac{l(I_n)}{l(I_1)} = r^{n-1},$$

lo cual lo podemos resumir como sigue:

Proposición. Después de  $N$  evaluaciones se tiene que la longitud del intervalo está dada por la siguiente expresión:

$$b_N - a_N = r^{N-1} (b_1 - a_1).$$

## Descripción del método (Búsqueda Alinea)

Dados un intervalo de búsqueda  $[A, B]$ , una cierta  $\epsilon$  (epsilon) y un número máximo de iteraciones  $ITMAX$ , el algoritmo procede como sigue:

1.- Fijamos  $T_{90} \longleftarrow 0.618034$

2.- Hacemos  $LN \longleftarrow (B-A)$

3.- calculamos los puntos  $x_1$  y  $x_2$  mediante las siguientes relaciones

$$x_1 \longleftarrow 0.381966(B-A) + A$$

$$x_2 \longleftarrow 0.618034(B-A) + A$$

4.- Evaluamos la función en  $x_1$  y  $x_2$

$$F_1 \longleftarrow F(x_1)$$

$$F_2 \longleftarrow F(x_2)$$

5.- Si  $F_1 > F_2$ ; vaya al paso ⑥

en caso contrario hacemos

$$A \longleftarrow A$$

$$B \longleftarrow x_2$$

$$x_2 \longleftarrow x_1$$

$$F_2 \longleftarrow F_1$$

vaya al paso ⑦

6.-

$$A \longleftarrow x_1$$

$$B \longleftarrow B$$

$$x_1 \longleftarrow x_2$$

$$F_1 \longleftarrow F_2$$

vaya al paso ⑧

7.- Checamos convergencia ; si satisface la precisión requerida paramos el algoritmo , habiendo tenido éxito .

en caso contrario

(Si  $N = ITMAX$ ) ; vaya al paso (9)

en caso contrario hacemos

$N \leftarrow N + 1$  y calculamos únicamente  $x_1 \leftarrow 0.381966(B-A) + A$   
y seguimos al paso (5)

8.- Checamos convergencia ; si satisface el criterio el algoritmo se detiene habiendo tenido éxito

en caso contrario hacemos

Si ( $N = ITMAX$ ) ; vaya al paso (9)

en caso contrario

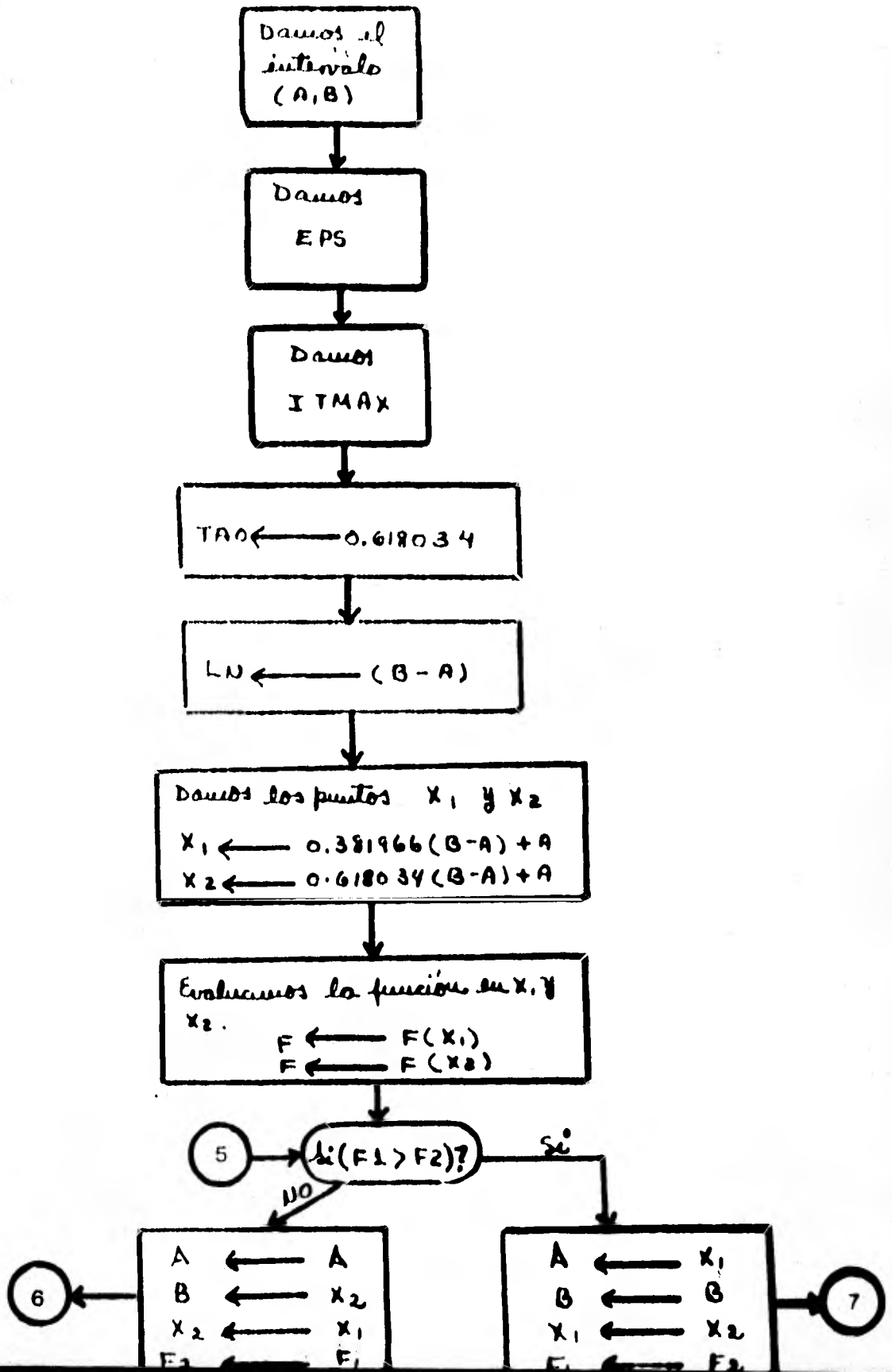
$N \leftarrow N + 1$  ; y calculamos únicamente  $x_2 \leftarrow 0.618034(B-A) + A$   
y seguimos al paso (5)

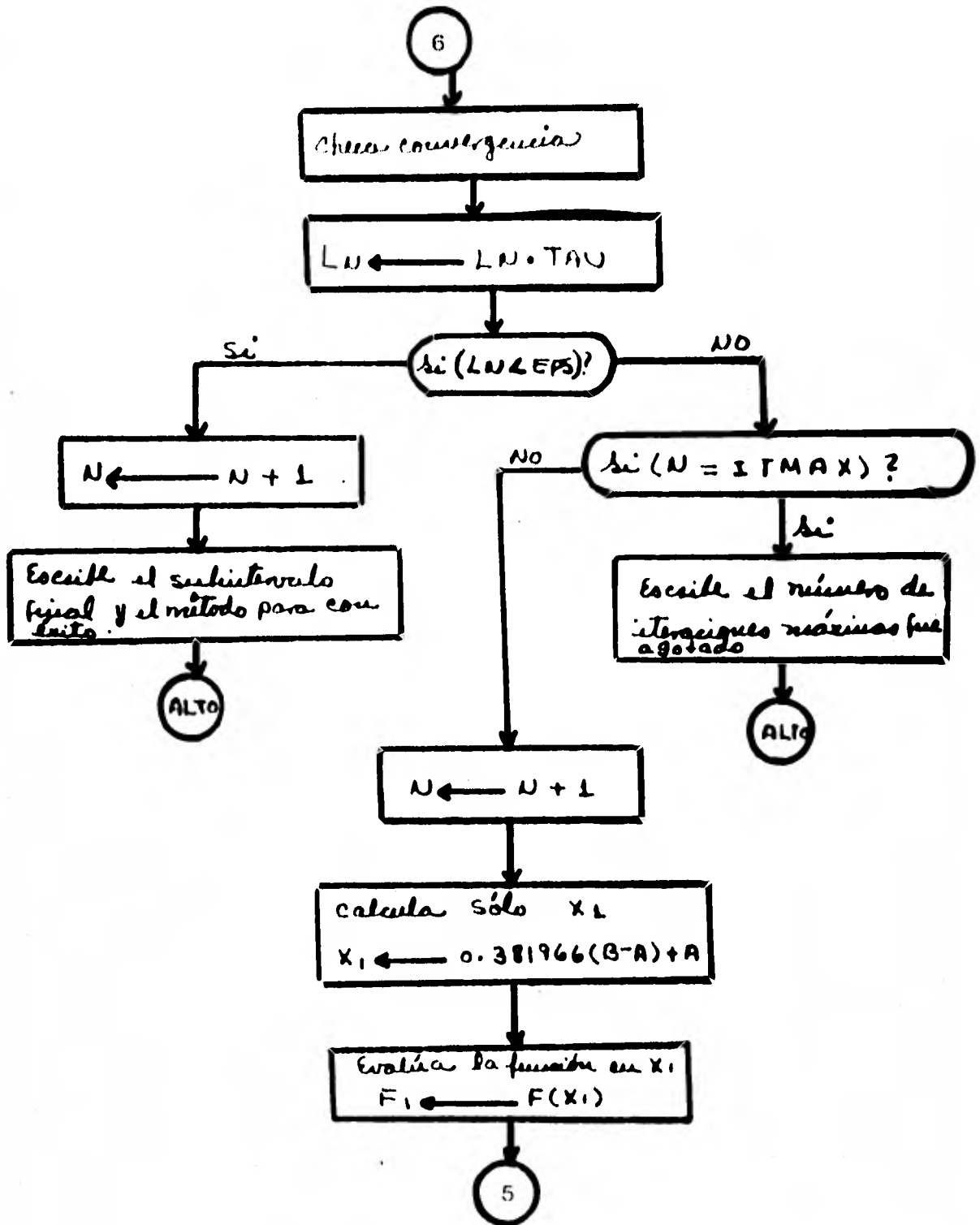
9.- El número de iteraciones máximas fue agotado y el algoritmo se detiene .

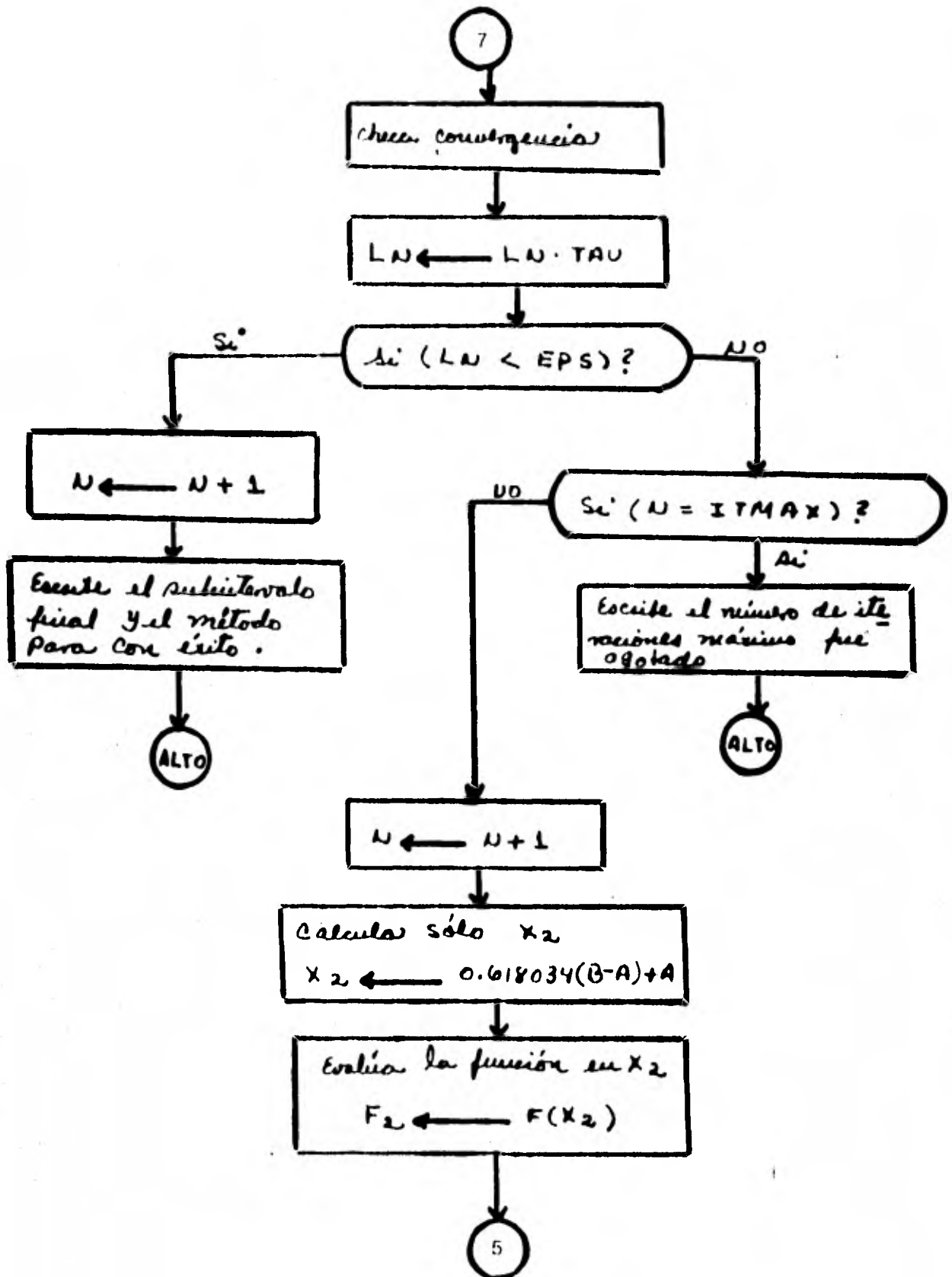
Por último agregamos la tabla con los resultados de las pruebas realizadas, el diagrama de flujo y el listado de la rutina se agregan en el apéndice general con el nombre de Aneca.

**DIAGRAMA DE FLUJO DEL METODO**

**SECCION AUREA**









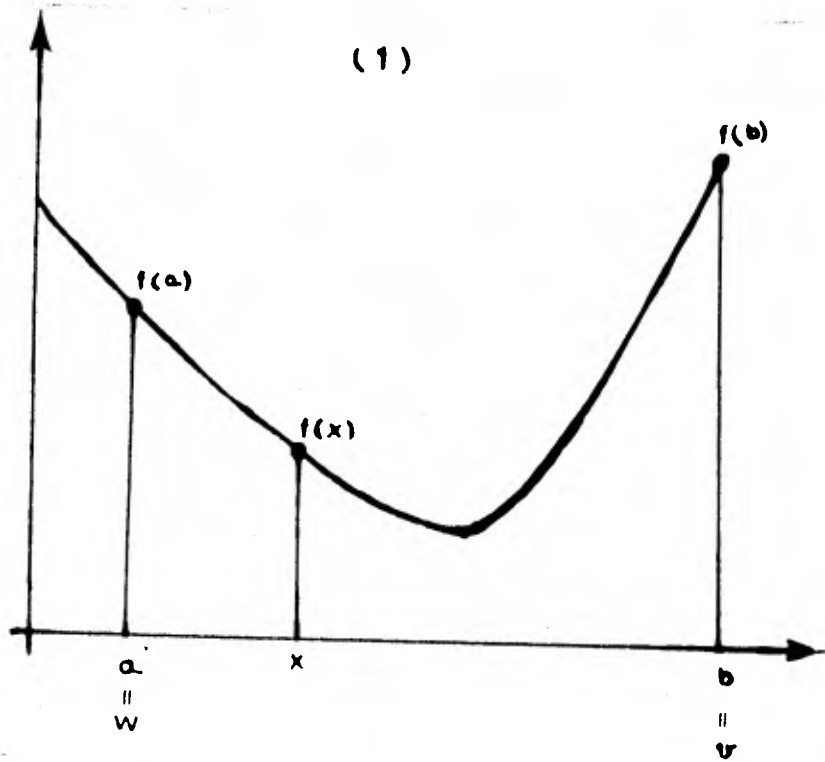
## Resultados Producidos por el método Sección Auda

Función	NEVALF	EPS = .01	
①	13	C	A = .563 B = .570
②	17	C	A = 3.30 B = 3.31
③	17	C	A = 1.24 B = 1.25
④	11	C	A = .382 B = .390
⑤	15	C	A = 3.00 B = 3.01
⑥	16	C	A = 3.14 B = 3.15
⑦	11	C	A = 2.99 B = 3.00
⑧	16	C	A = 3.14 B = 3.15
⑨	11	C	A = .528 B = .536
⑩	11	C	A = .528 B = .536
⑪	11	C	A = .812 B = .820

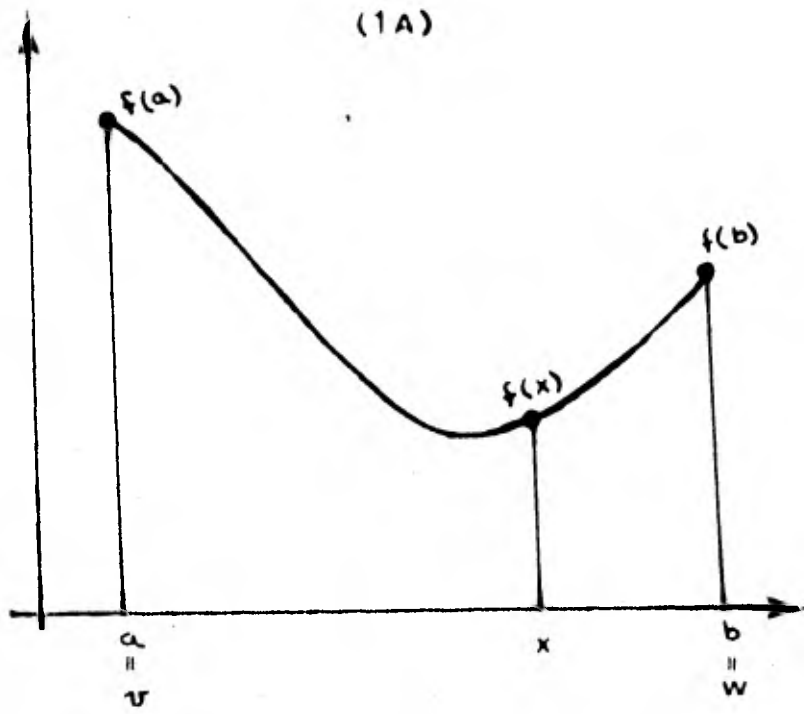
## 1.6 Método de Gill y Murray

En la presente sección estudiaremos un método más de búsqueda, propuesto recientemente, que proporciona ideas que serán muy fructíferas para determinar el subintervalo de menor longitud donde se encuentra el mínimo de la función.

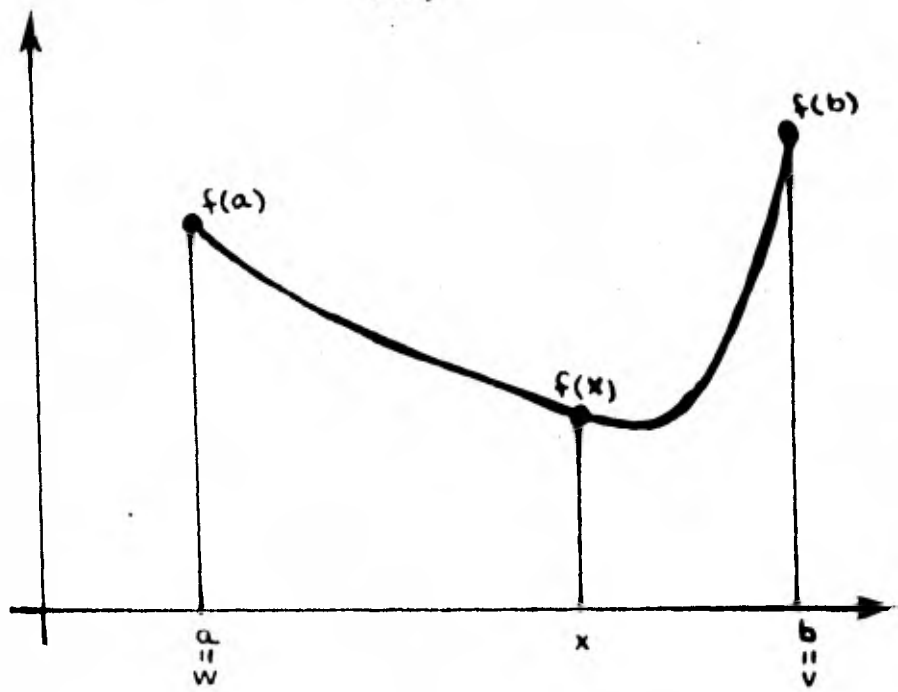
Dados tres puntos  $a < x < b$  y sus valores correspondientes  $f(a), f(x), f(b)$  con  $f(x) < \min(f(a), f(b))$ , la situación que se nos puede presentar es cualquiera de las cuatro siguientes.

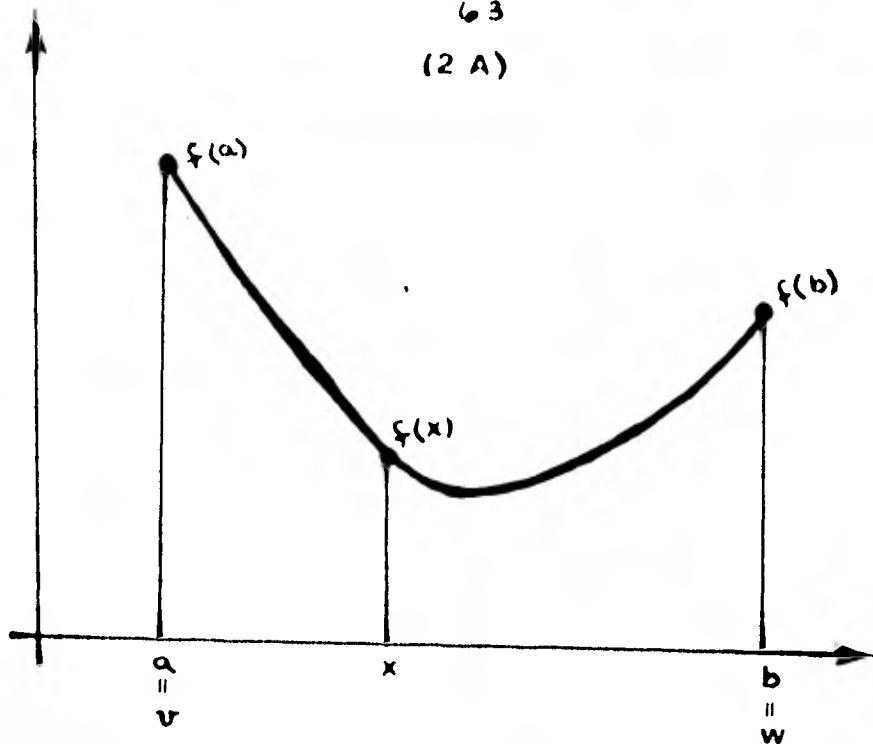


(1A)



(2)





Sean  $w$  aquel extremo del intervalo en el cual el valor de la función es más cercano a  $f(x)$ , y sea  $v$  el restante. Sean  $d_1 = w - x$ ,  $d_2 = v - x$ , es decir  $d_1$  es la distancia dirigida al extremo con valor más cercano a  $f(x)$ , y  $d_2$  la distancia dirigida al otro; entonces los casos 1, 1A y 2, 2A son simétricos respectivamente ya que 1A sería la misma figura que 1, únicamente viota al revés. Análogamente 2A y 2, lo cual para propósitos del algoritmo que propoundemos daría lo mismo considerar 1 o 1A que 2 o 2A.

Independientemente de qué caso se nos presente, nuestro interés es poder reducir el intervalo de seguridad  $[a, b]$ , eligiendo para ello un nuevo punto, el cual denotaremos por  $u$ , con las siguientes características:

- (A) El nuevo punto debe ser elegido en el subintervalo cuyos extremos son los valores más grande y más pequeño.
- (B)  $x$  debería estar sesgado hacia  $x$  que es el punto donde la función toma el valor más chico.

Podemos reducir los cuatro casos antes contemplados a dos solamente:

1) Caso  $|d_1| < |d_2|$ , figura 1, 1A.

2) caso  $|d_1| \geq |d_2|$ , figura 2, 2A.

A continuación describiremos cómo se aplica el algoritmo, en los dos casos. Es decir, describiremos cómo calcular el nuevo punto  $x$  en cada uno de los casos y después cómo se actualiza el intervalo de seguridad.

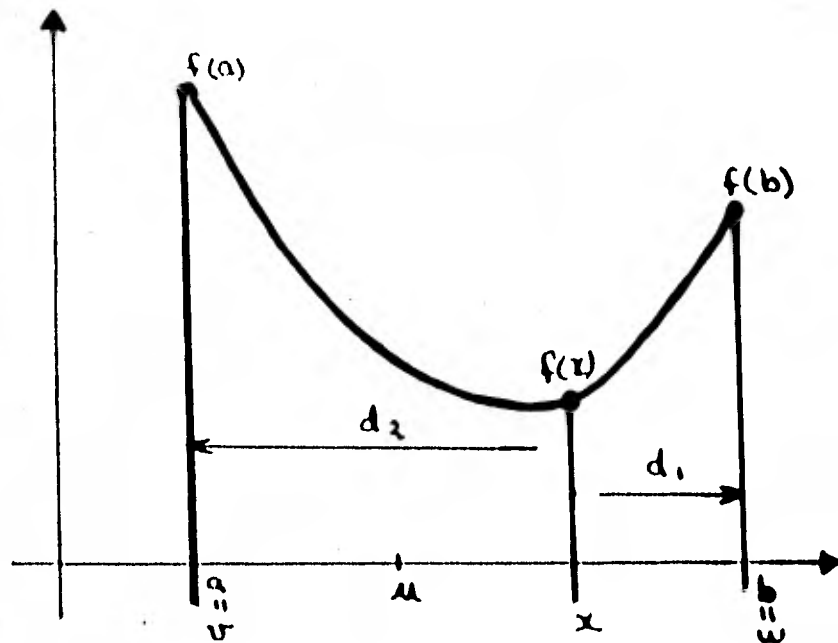
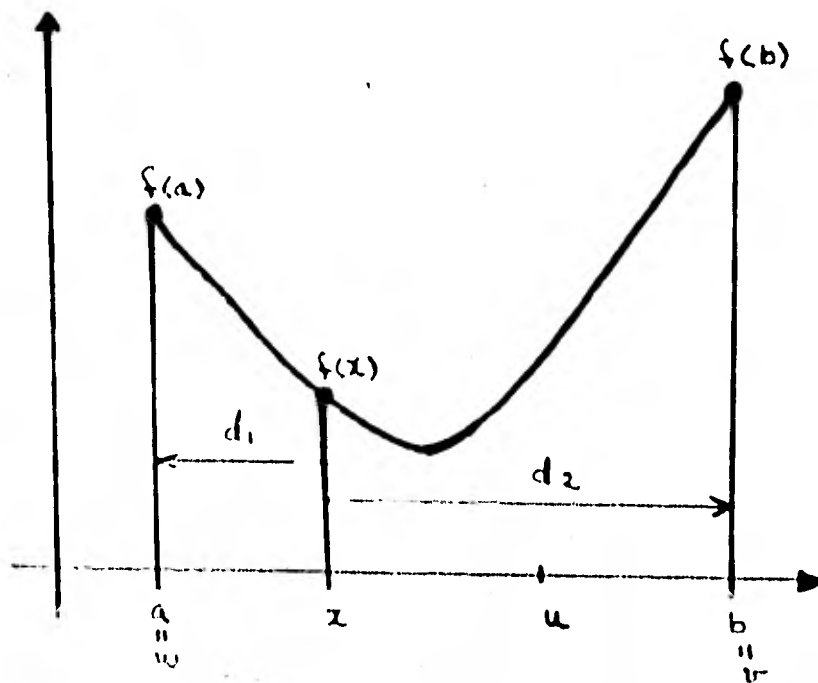
Consideremos primero el caso

$$|d_1| < |d_2|$$

como se ve en las figuras (1.6.A).

Figuras (1.6.A)

Caso em que  
 $|d_1| < |d_2|$



Queremos diseñar un algoritmo que satisfaga las condiciones A y B enunciadas anteriormente. La condición B en particular la interpretaremos como que el nuevo punto  $u$  debe estar más cerca a  $x$  que cualquiera de los extremos; esto implica que:

$$|d_1| < |x - u| < |d_2| .$$

Una forma de lograr esto es usando las propiedades de la media geométrica, es decir, pidiendo que  $|x - u|$  sea la media geométrica de  $|d_1|$  y  $|d_2|$ ; es decir

$$|x - u|^2 = |d_1| \cdot |d_2|$$

Además tenemos que imponer la condición A que nos dice que  $u$  debe estar en el intervalo de longitud mayor para aplicar esta condición tendremos que considerar por separado los casos 1, 2 y 3.

### Caso 1

$$d_1 = w - x = a - x < 0 ,$$

$$d_2 = v - x = b - x > 0 ,$$

con  $x < u < v$  ,

se tiene entonces

$$|x - u|^2 = -d_1 d_2 ,$$

$$|x - u| = \sqrt{-d_1 d_2} ,$$

como  $x < u$  ,

$$|x - u| = -(x - u) = \sqrt{-d_1 d_2}$$

$$u - x = \sqrt{-d_1 d_2} ,$$

$$u = x + \sqrt{-d_1 d_2} \quad ,$$

véase que  $u$  también se puede expresar como sigue :

$$\begin{aligned} u &= x + \sqrt{-d_1 d_2} \\ &= x + \sqrt{-d_1 d_2 \frac{d_2}{d_2}} \\ &= x + \sqrt{-d_1/d_2} |d_2| \quad . \end{aligned}$$

Como  $d_2 > 0$ ,  $|d_2| = d_2$  y si denotamos  $\beta = (-d_1/d_2)^{1/2}$  se llega a que  $u = x + \beta d_2$  .

Análogamente para (1A), haciendo uso de la misma relación :

Caso 1A

$$d_1 = w - x = b - x > 0 \quad ,$$

$$d_2 = v - x = a - x < 0 \quad ,$$

$$\text{con } v < u < x \quad ,$$

$$|x - u|^2 = -d_1 d_2 \quad ,$$

$$|x - u| = \sqrt{-d_1 d_2} \quad ,$$

$$\text{como } x > u \quad ,$$

$$|x - u| = (x - u) = \sqrt{-d_1 d_2} \quad ,$$

$$-u = -x + \sqrt{-d_1 d_2} \quad ,$$

$$u = x - \sqrt{-d_1 d_2} \quad ,$$

de donde  $u$  también se puede expresar como sigue

$$u = x - \sqrt{-d_1 d_2 \frac{d_2}{d_2}}$$



$$= x - \sqrt{\frac{-d_1}{d_2} d_2^2} .$$

Como  $d_2 < 0$ ,  $|d_2| = -d_2$

de la última igualdad se sigue que

$$u = x - \sqrt{\frac{-d_1}{d_2}} (-d_2)$$

$$= x + \sqrt{\frac{-d_1}{d_2}} d_2 ,$$

y si denotamos

$$\beta = (-d_1/d_2)^{1/2}$$

se llega a que  $u = x + \beta d_2$  .

Nótese que la fórmula para  $u$  es la misma en los dos casos.

Obsérvese que si  $d_1 \approx d_2$  obtendríamos casi los extremos del intervalo y la reducción del intervalo de seguridad no sería significativa; por lo que hacemos una pequeña modificación a la fórmula, así que mejor usaremos

$$u = x + \frac{1}{2} \beta d_2$$

ya que esta se reduce a bisección en el peor de los casos.

Finalmente consideremos el caso en que

$$|d_1| \geq |d_2|$$

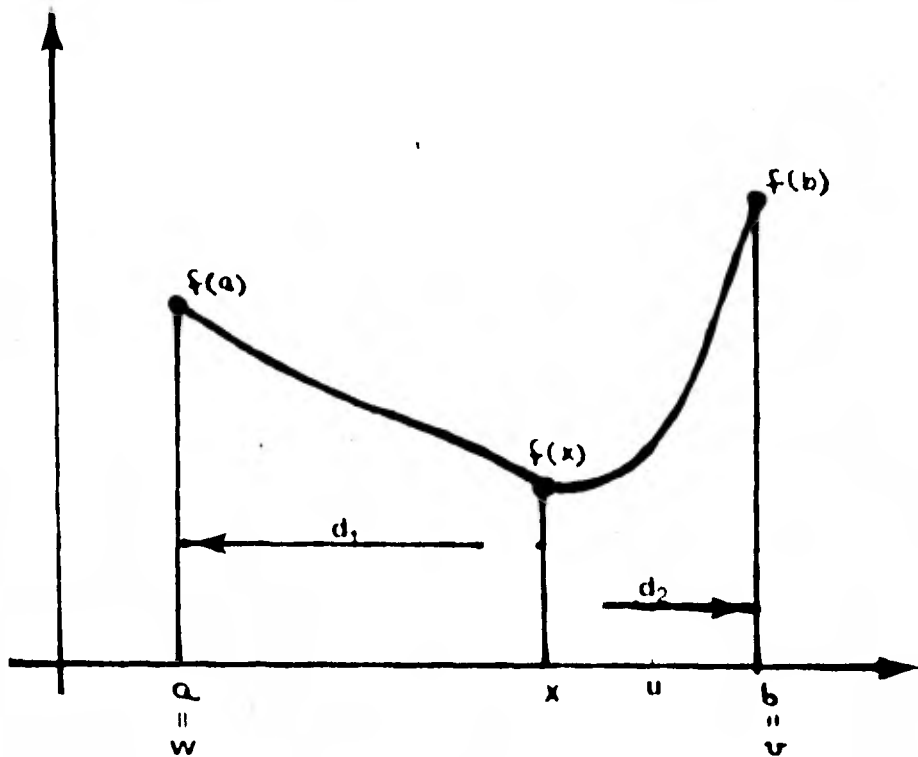
como se ve en las figuras (1.6. B).

Nota: La interpretación que Gill y Murray dan para escoger  $u$ , es que esté más sesgado hacia  $x$ , no es muy clara en términos de qué intervalo se debe escoger, si el mayor o el menor; parece ser que lo que les interesa es escoger a  $u$  en el intervalo que tenga los valores más grandes de la función pero no vemos cómo esto sesga a  $u$  hacia  $x$ .

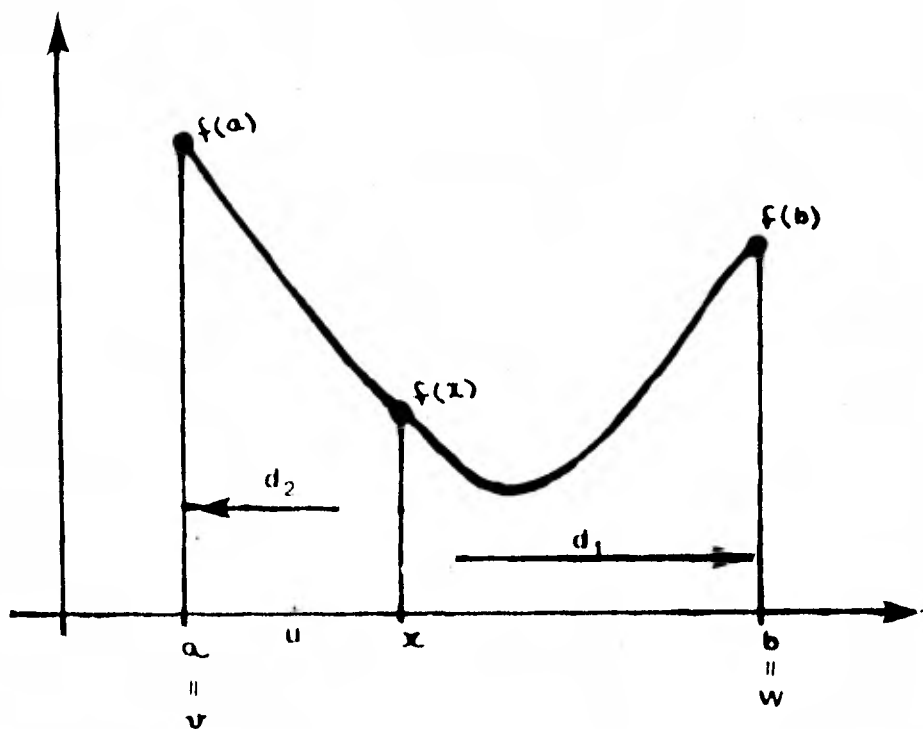
Caso em que  
 $|d_1| \geq |d_2|$

Figuras (1.6.B)

(2)



(2A)



Notese que en este caso la idea es la misma que se discutio anteriormente: poder reducir el intervalo de seguridad y poder elegir un nuevo punto con las características antes mencionados.

Nuevamente una forma de lograrlo es a través de la media geométrica, esta vez pidiendo que  $|d_2|$  sea la media geométrica de  $|d_1|$  y  $|x-u|$  es decir

$$|d_2|^2 = |d_1| |x-u|$$

para ello analizaremos separadamente los casos 2 y 2A.

Caso 2

Eligiendo el nuevo punto  $u$  en el intervalo más chico se tiene lo siguiente:

$$d_1 = w - x = a - x < 0,$$

$$d_2 = v - x = b - x > 0,$$

con  $x < u < v$ ,

se tiene entonces

$$d_2^2 = |d_1| \cdot |x - u|,$$

como  $d_1 < 0$ ,  $|d_1| = -d_1$ ,

$$d_2^2 = -d_1 \cdot -(x - u),$$

$$= d_1(x - u)$$

$$\frac{d_2^2}{d_1} = x - u,$$

$$u = x - \frac{d_2^2}{d_1} = x + \left(-d_2/d_1\right)d_2,$$

denotando  $\beta = (-d_2/d_1)$  se sigue que  $u$  se puede expresar

como:

$$u = x + \beta d_2.$$

Análogamente para  $2A$ , haciendo uso de la misma relación que en  $2$ , se tiene:

Caso 2 A

$$d_1 = w - x = a - x < 0,$$

$$d_2 = v - x = b - x > 0,$$

con  $v < u < x$  ,

$$d_2^2 = |d_1| \cdot |x - u| ,$$

$$= d_1 (x - u)$$

$$\frac{d_2^2}{d_1} = (x - u) ,$$

$$u = x - \frac{d_2^2}{d_1} = x + (-d_2/d_1) d_2 ,$$

denotando a  $\beta = -d_2/d_1$ , se tiene que

$$u = x + \beta d_2 .$$

observemos que si  $d_1 \approx d_2$  obtendríamos casi los extremos del intervalo y la reducción del intervalo no sería significativa, por ello haciendo una pequeña modificación al cociente  $(-d_2/d_1)$  como

$$\frac{5}{11} (0.5 - d_2/d_1) ,$$

así que la fórmula que mejor usaremos para  $u$  es

$$u = x + \frac{5}{11} (0.5 - d_2/d_1) d_2 ,$$

ya que esta se reduce a bisección.

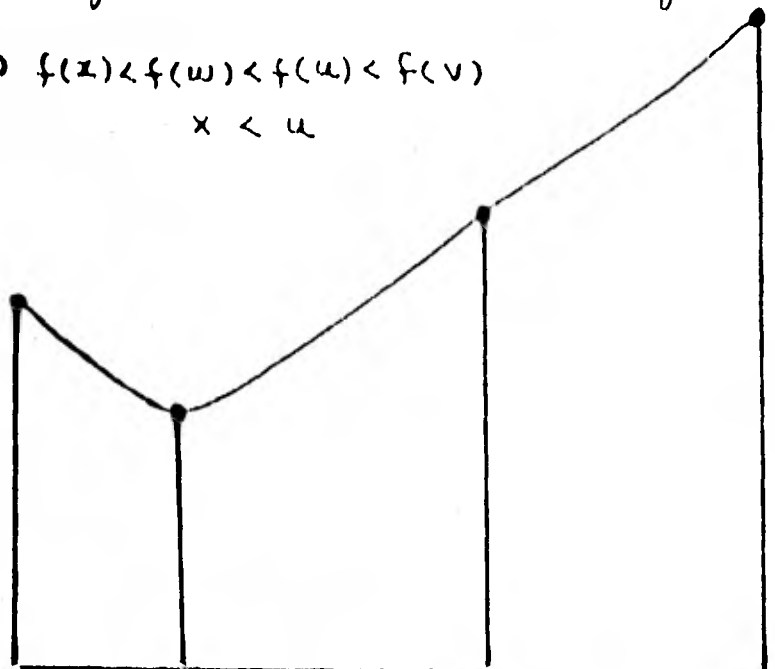
Así pues la discusión sobre la forma de seleccionar  $u$  está completa y sólo nos falta indicar cómo actualizar el intervalo de seguridad.

## Actualización del Intervalo de Seguridad.

Como se puede observar en las siguientes figuras, la actualización se hace de tal forma que se obtenga el intervalo de longitud más chica que contenga al mínimo en su interior.

(a)  $f(x) < f(w) < f(u) < f(v)$

$x < u$



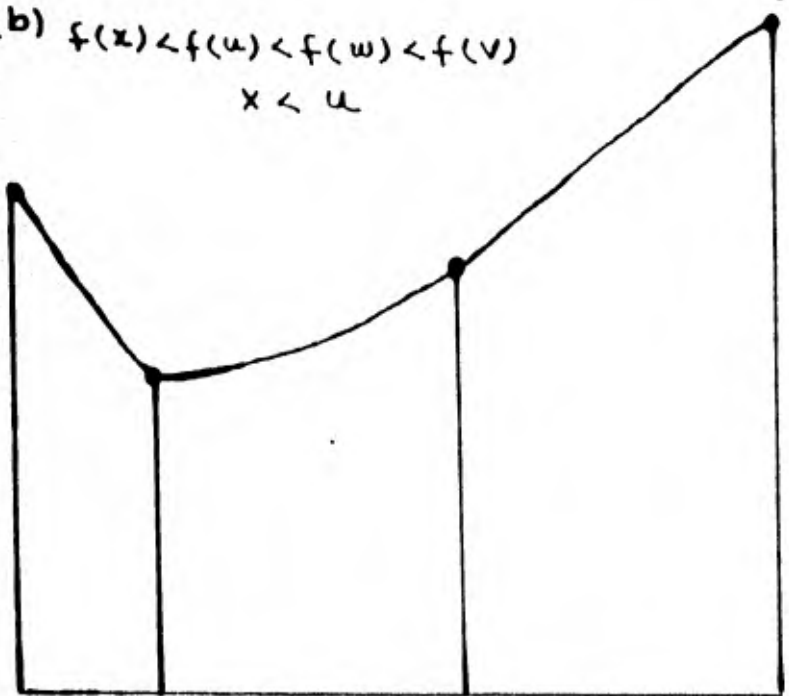
$b \leftarrow u$

$f(b) \leftarrow f(u)$



(b)  $f(x) < f(u) < f(w) < f(v)$

$x < u$

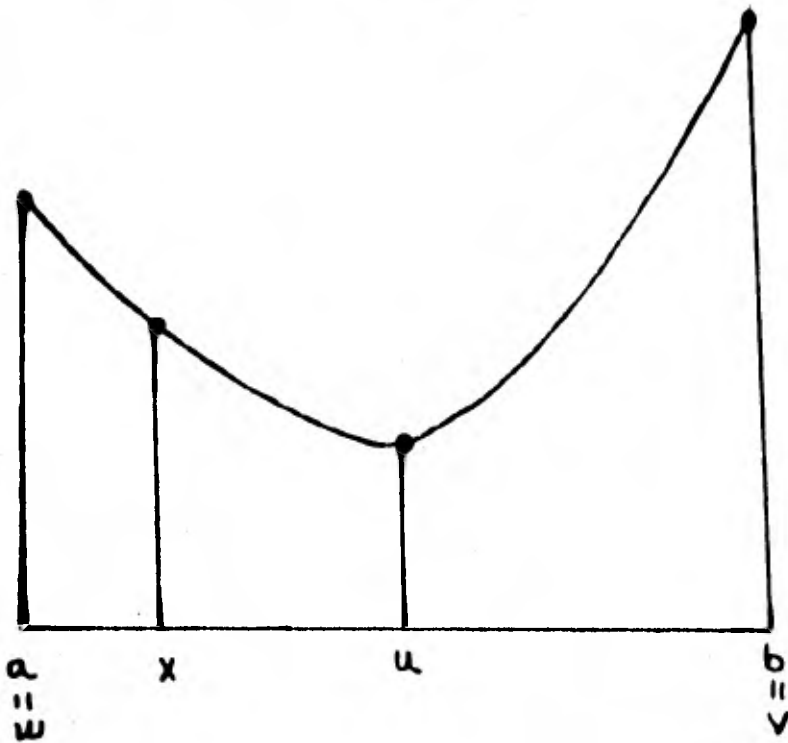


$b \leftarrow u$

$f(b) \leftarrow f(u)$



$$(c) \quad f(u) < f(x) < f(w) < f(v) \\ x < u$$

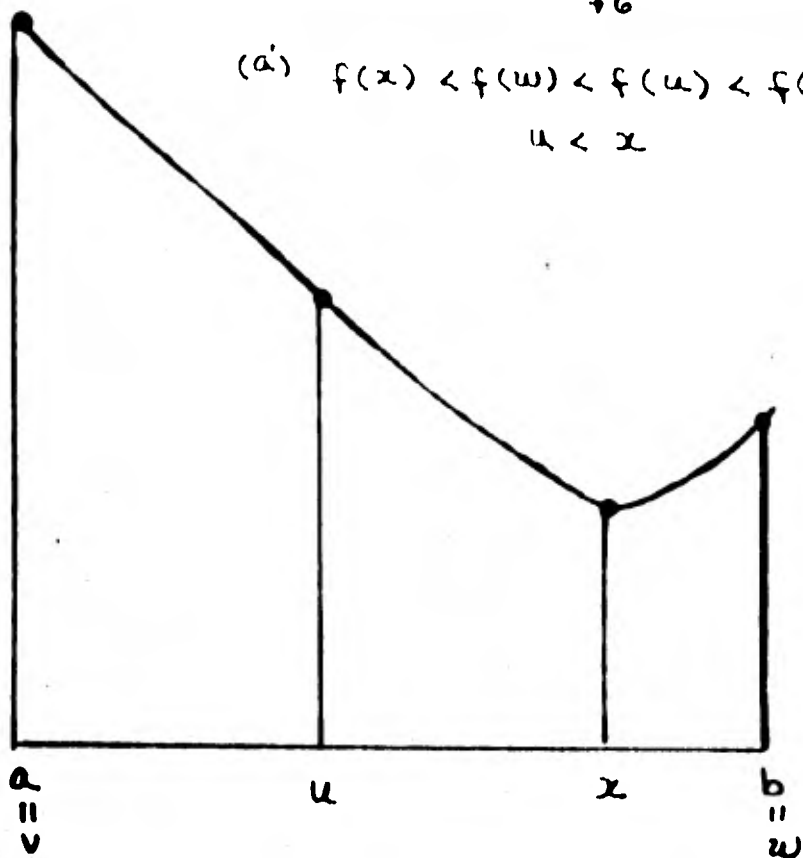


$$\begin{array}{l} a \longleftarrow x \\ x \longleftarrow u \\ f(a) \longleftarrow f(x) \\ f(x) \longleftarrow f(u) \end{array}$$



$$(a) f(x) < f(w) < f(u) < f(v)$$

$$u < x$$

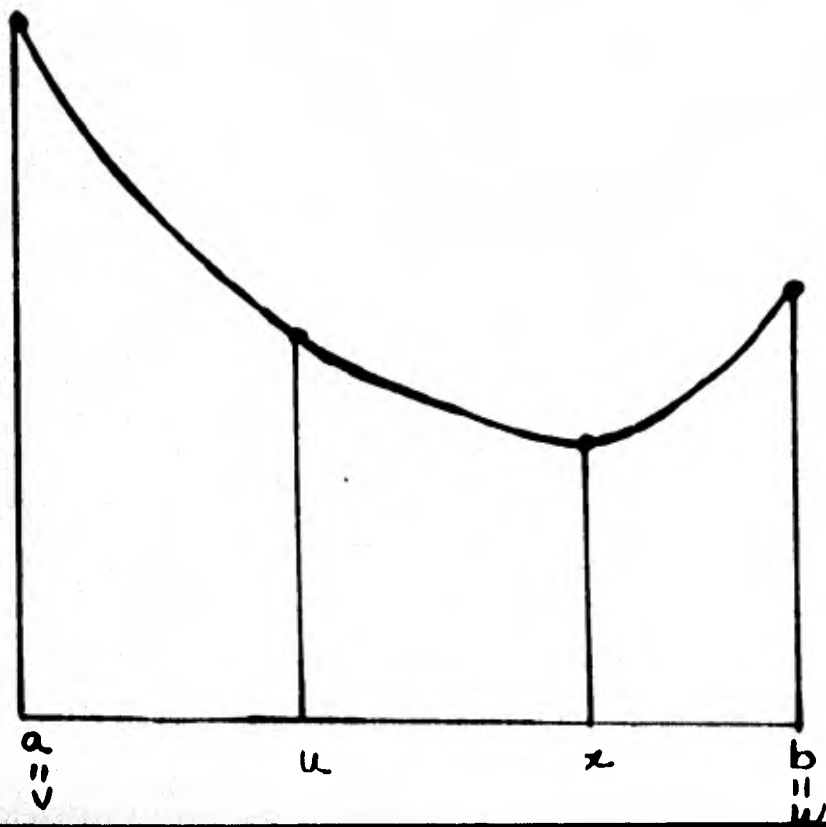


$$a \longleftarrow u$$

$$f(a) \longleftarrow f(u)$$

$$(b) f(x) < f(u) < f(w) < f(v)$$

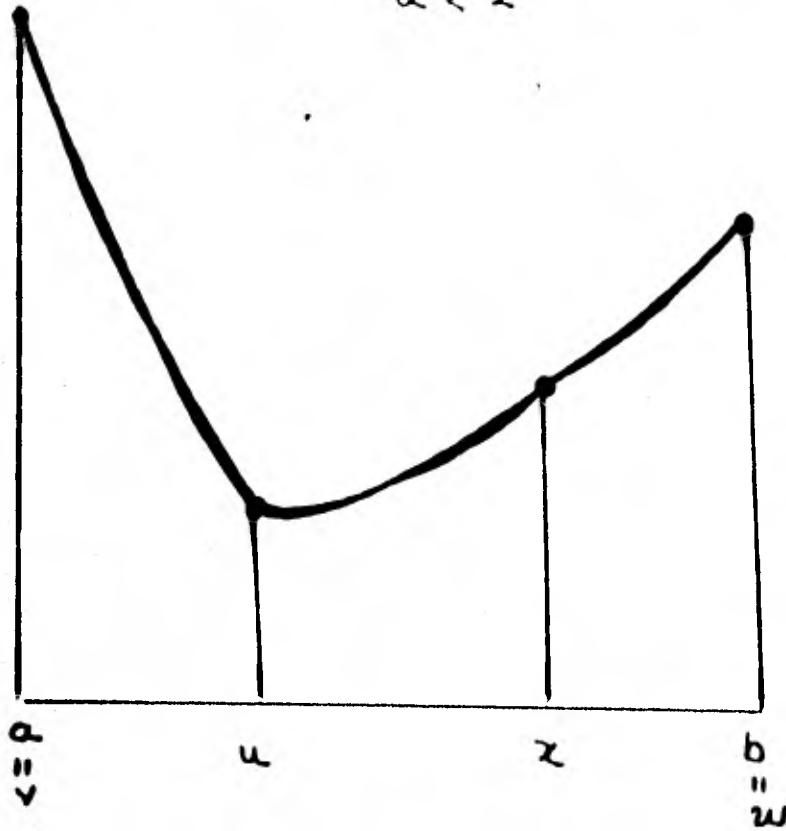
$$u < x$$



$$a \longleftarrow u$$

$$f(a) \longleftarrow f(u)$$

$$(c') \quad f(u) < f(x) < f(w) < f(v) \\ u < x$$



$$\begin{array}{l} b \longleftarrow z \\ x \longleftarrow u \\ f(b) \longleftarrow f(x) \\ f(x) \longleftarrow f(u) \end{array}$$

## Descripción del algoritmo de Gill y Murray

Dado un intervalo de búsqueda  $[A, B]$  una cota  $EPS$  (epsilon), una cota  $TAD$  y un número máximo de iteraciones, el algoritmo procede como sigue:

1.- Damos un punto interior  $x$  como

$$x \leftarrow \frac{A+B}{2}$$

2.- Rechea si  $x$  está o no en el intervalo  $(A, B)$ ; si no está vaya al paso (17)

en caso contrario significa que  $x \in (A, B)$  y evalúe la función en  $A, B, x$

$$\begin{aligned} FA &\leftarrow F(A) \\ FB &\leftarrow F(B) \\ FX &\leftarrow F(x) \end{aligned}$$

vaya al paso (3)

3.- Checa si la función es o no unimodal; si lo es vaya al paso (4)

en caso contrario vaya al paso (18)

4.- Se determinan  $w$  y  $v$

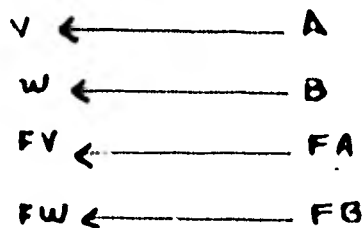
si  $(FA \geq FB)$ ; vaya al paso (5)

en caso contrario  $(FA < FB)$

$$\begin{aligned} w &\leftarrow A \\ v &\leftarrow B \\ fw &\leftarrow FA \\ fv &\leftarrow FB \end{aligned}$$

vaya al paso (6)

5.-



vaya al paso ⑥

6.- se calcula u la cota modificada

$$d_1 \longleftarrow \text{-----} (w-x)$$

$$d_2 \longleftarrow \text{-----} (v-x)$$

7.- si  $(d_1 \geq d_2)$  ; vaya al paso ⑧

en caso contrario hacemos

$$\begin{array}{l}
 \beta \longleftarrow \sqrt{\frac{-d_1}{d_2}} \\
 u \longleftarrow x + \frac{1}{2} \beta d_2
 \end{array}$$

y vaya al paso ⑨

8.-

$$\beta \longleftarrow \frac{5}{11} (0.1 - d_2/d_1)$$

$$u \longleftarrow x + \beta d_2 ; \text{vaya al paso } \textcircled{9}$$

9.- se chequea si el punto u está cerca de uno de los extremos ; como sigue :

$$\text{si } ((\text{mínimo}(|u-A|, |u-B|)) > \text{TolL}) ; \text{vaya al paso } \textcircled{10}$$

en caso contrario

se chequea si el punto u casi coincide con uno de los extremos como sigue :

Si  $((B-x) > (x-A))$ ; haga  $u \leftarrow \frac{x+B}{2}$  y vaya a

⑩

en caso contrario preguntamos

Si  $((B-x) \leq (x-A))$ ; hacemos  $u \leftarrow \frac{A+x}{2}$  vaya a

⑩

en caso contrario vaya al paso ⑩

10.- Evaluamos la función en  $u$

$$Fu \leftarrow F(u)$$

11.- Se determina el intervalo de seguridad

Si  $(x < u)$ ; vaya al paso ⑫

en caso contrario preguntamos

Si  $(x > u)$ ; vaya al paso ⑭

en caso contrario vaya al paso ⑰

12.- Si  $(Fx \geq Fu)$ ; vaya al paso ⑬

en caso contrario hacemos

$$B \leftarrow u$$

$$FB \leftarrow Fu ; \text{vaya al paso } \textcircled{16}$$

13.-

$$A \leftarrow x$$

$$FA \leftarrow Fx$$

$$x \leftarrow u$$

$$Fx \leftarrow Fu ; \text{vaya al paso } \textcircled{16}$$

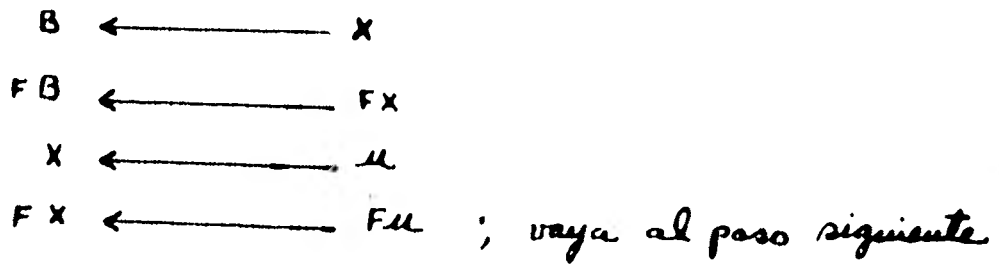
14.- Si  $(Fx \geq Fu)$ ; vaya al paso ⑮

en caso contrario hacemos

$$A \leftarrow u$$

$$FA \leftarrow Fu ; \text{vaya al paso } \textcircled{16}$$

15.-



16. Checa un criterio de convergencia ; si el método converge vaya al paso (20)

en caso contrario preguntamos

si  $(k = \text{ITMAX})$  ; vaya al paso (19)

en caso contrario

$$k \longleftarrow k+1 \quad ; \text{ vaya al paso (3)}$$

17.-  $X$  no está en el intervalo y el método se detiene

18.- La función no es unimodal y el método se detiene

19.- El método no tuvo éxito ; el número de iteraciones máximas fue agotado y el método se detiene.

20.- El método tuvo éxito y escribe el subintervalo final.

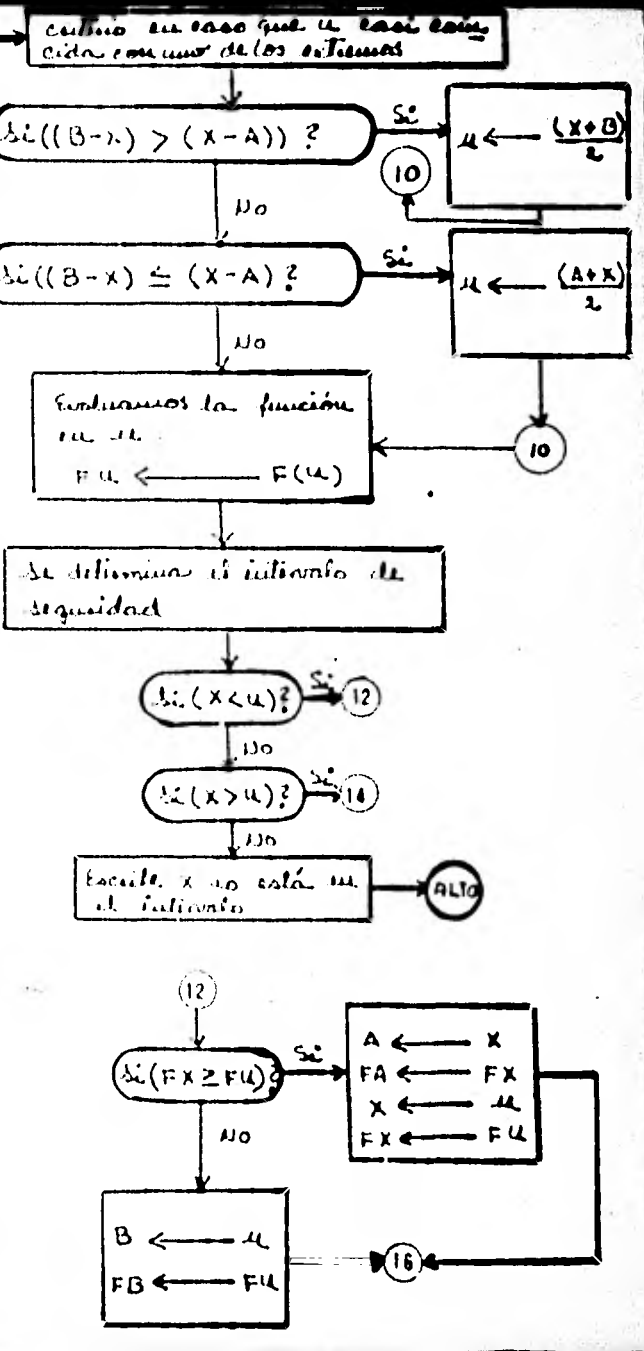
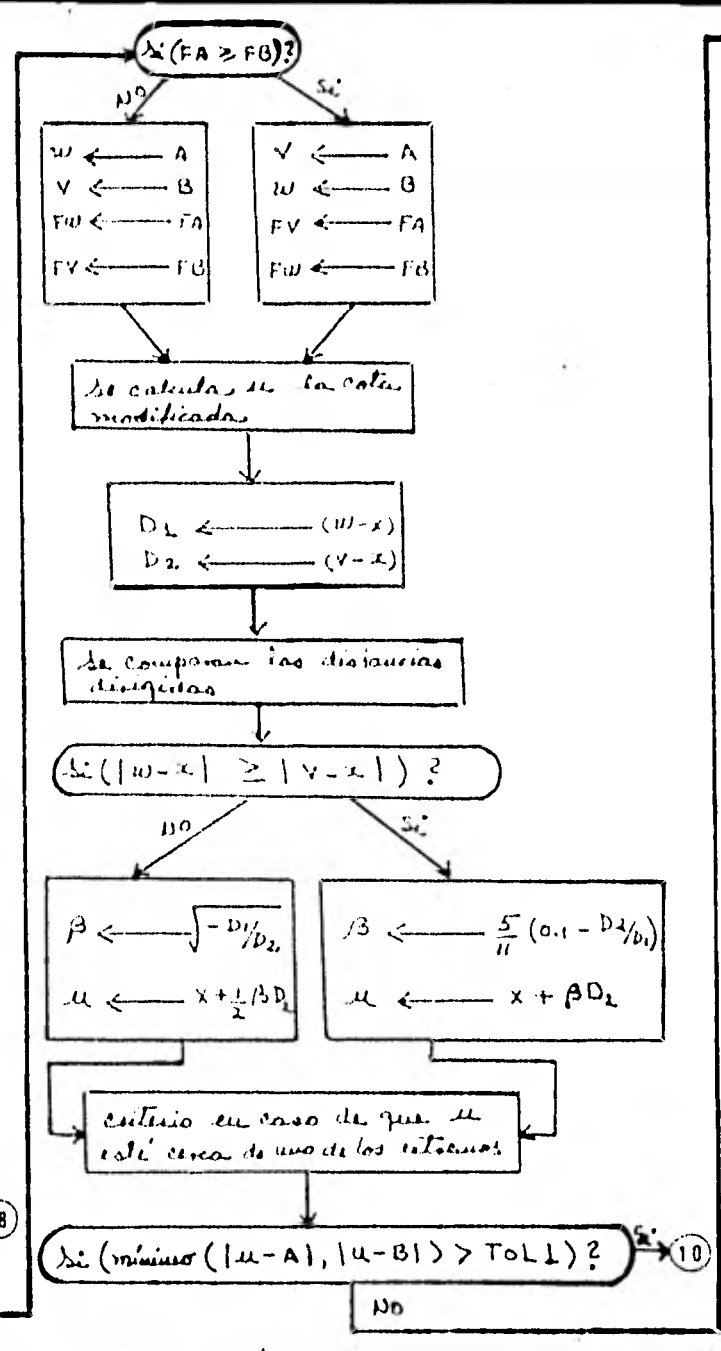
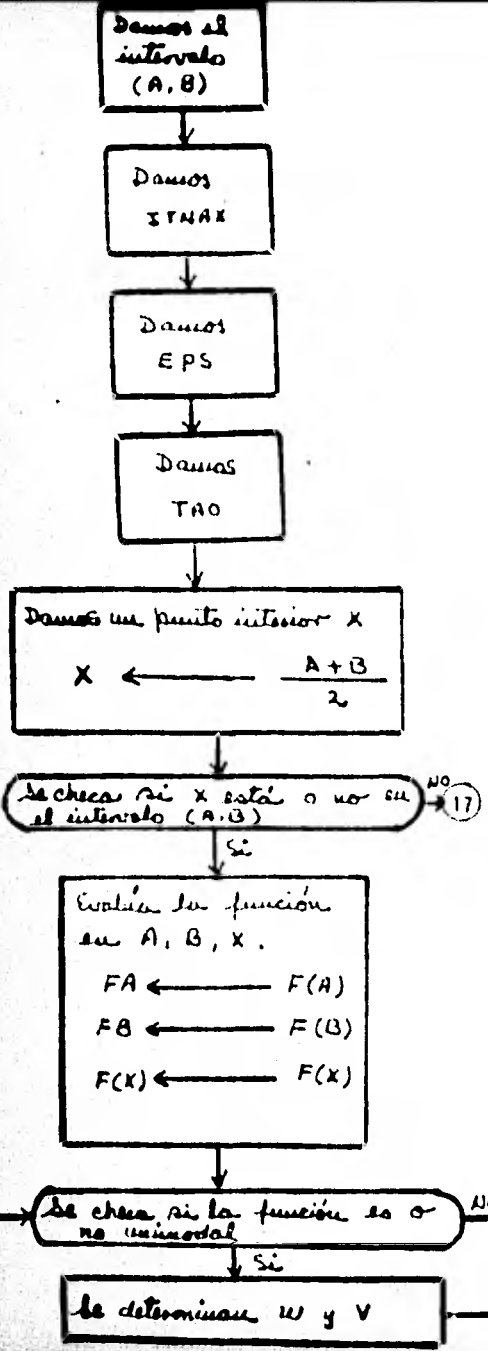
Para finalizar la discusión del método de Gill y Murray haremos una descripción breve del algoritmo proporcionando su diagrama de flujo y una tabla con los resultados de las pruebas realizadas.

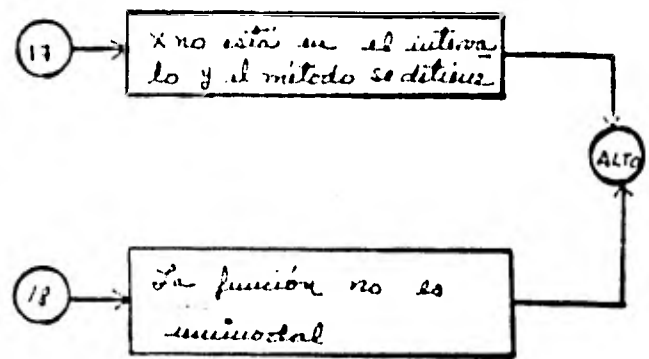
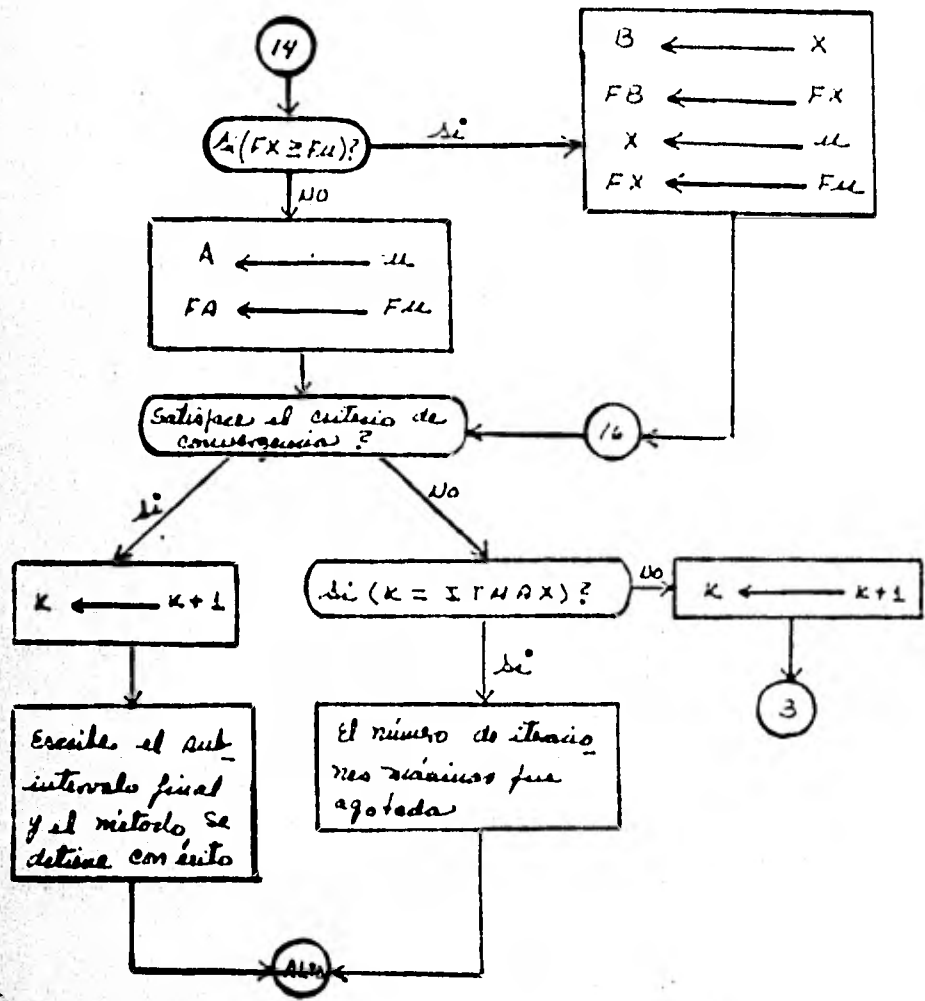
Finalmente en el apéndice general aparecerá un listado con la rutina del algoritmo de nombre INSEGI.

**DIAGRAMA DE FLUJO DEL METODO DE**

**GILL Y MURRAY**







## Resultados Producidos por el Método de Gill y Murray.

Función	No. de Evaluaciones	EPS = .02 ; TAO = .01	
①	14	C	A = .553 B = .588
②	15	C	A = 3.24 B = 3.35
③	18	C	A = 1.23 B = 1.29
④	13	C	A = .378 B = .412
⑤	14	C	A = 2.95 B = 3.04
⑥	15	C	A = 3.09 B = 3.18
⑦	11	C	A = 2.88 B = 3.00
⑧	15	C	A = 3.09 B = 3.18
⑨	11	C	A = .575 B = .629
⑩	11	C	A = .575 B = .629
⑪	13	C	A = .798 B = .838

## 2.1 Introducción acerca de los métodos híbridos que usan interpolación polinomial.

Los métodos descritos anteriormente tienen la propiedad de que siempre convergen, aunque en general son lentos; por ello ha sido necesario estudiar algoritmos que converjan más rápido, unos que nos interesan son los métodos de interpolación polinomial; la idea de estos métodos es la siguiente:

Interpolamos un polinomio de grado dos o grado tres a través de los últimos puntos, dependiendo de la información que se tenga, calculamos el mínimo del polinomio interpolado, evaluamos la función en ese punto, con el cual vamos a eliminar uno de los puntos y repetimos el proceso iterativamente hasta satisfacer un criterio de convergencia.

Una de las virtudes de este tipo de métodos es que son muy rápidos, pero el precio que tenemos que pagar es que son inseguros, es decir, no siempre convergen.

El objetivo en esta parte es construir métodos que combinen las propiedades buenas de los que convergen rápido (interpolación), con los que siempre convergen (de comparación) a estos nuevos métodos los llamaremos "Híbridos".

La idea básica de los métodos híbridos es que en cada paso, se va a contar con un intervalo en el que la función tiene un mínimo, este intervalo recibe el nombre de intervalo de seguridad y a sus extremos se les suele llamar "seguros". Este intervalo de seguridad es actualizado en cada paso y sólo se usa en el caso en que el método de interpolación pronostique una iteración fuera de este intervalo o una iteración insatisfactoria.

Antes de pasar a discutir en detalle el método híbrido que usa interpolación cuadrática, necesitamos las fórmulas del mínimo de una cuadrática, en forma apropiada para nuestras necesidades.

## 2.2 Fórmulas para interpolación cuadrática.

Consideremos el siguiente problema:

Dada una función unimodal en el intervalo  $[a, b]$ , un punto  $x \in (a, b)$  y los correspondientes valores de la función, desearmos encontrar una aproximación al mínimo de  $f$  usando una cuadrática.

A continuación trataremos de encontrar una fórmula para el mínimo  $\alpha$  de la cuadrática que pasa por los puntos  $(x, f(x))$ ,  $(w, f(w))$  y  $(v, f(v))$  de la forma

$$\alpha = x + z$$

para que de esta forma se tenga a  $\alpha$  como una corrección de  $x$ , lo cual será de gran utilidad para la implementación del método.

Lema El mínimo de la parábola que pasa por  $(x, f(x))$ ,  $(w, f(w))$ ,  $(v, f(v))$  está dada por

$$\alpha = x - \frac{S}{q}$$

donde

$$S = [(w-x)^2(f(v)-f(w)) - (v-x)^2(f(w)-f(x))]$$

$$q = [(v-x)(f(w)-f(x)) - (w-x)(f(v)-f(x))]$$

Dem.

Definimos

$$P(t) = (t-x)^2 A + (t-x)B + C,$$

Como queremos que:

$$P(x) = f(x) \quad , \quad C = f(x) .$$

$$\text{así, } P(t) = (t-x)^2 A + (t-x)B + f(x) ,$$

como también queremos que  $P(v) = f(v)$  y  $P(w) = f(w)$

$$(v-x)^2 A + (v-x)B + f(x) = f(v) \quad \text{----- (I)}$$

$$(w-x)^2 A + (w-x)B + f(x) = f(w) \quad \text{----- (II)}$$

dividiendo entre A ambos miembros de las 2 relaciones se llega

$$a \quad (v-x)^2 + (v-x) \frac{B}{A} + \frac{f(x)}{A} = \frac{f(v)}{A} ,$$

$$(w-x)^2 + (w-x) \frac{B}{A} + \frac{f(x)}{A} = \frac{f(w)}{A} ,$$

dividiendo miembro a miembro

$$\frac{(v-x)^2 + (v-x) \frac{B}{A} + \frac{f(x)}{A}}{(w-x)^2 + (w-x) \frac{B}{A} + \frac{f(x)}{A}} = \frac{\frac{f(v)}{A} - \frac{f(x)}{A}}{\frac{f(w)}{A} - \frac{f(x)}{A}} ,$$

obtenemos que

$$\left[ (v-x)^2 + (v-x) \frac{B}{A} \right] [f(w) - f(x)] = \left[ (w-x)^2 + (w-x) \frac{B}{A} \right] [f(v) - f(x)] ,$$

de donde

$$\frac{B}{A} = \frac{(w-x)^2(f(v)-f(x)) - (v-x)^2(f(w)-f(x))}{(v-x)(f(w)-f(x)) - (w-x)(f(v)-f(x))}$$

ahora si denotamos por  $\alpha$  el punto donde  $P(t)$  alcanza el mínimo, entonces  $P'(\alpha) = 0$ . En consecuencia,

$$2A(\alpha - x) + B = 0$$

de donde

$$\alpha = x - \frac{B}{2A} = x - \frac{S}{7}$$

lo cual prueba el resultado.

En seguida hacemos una descripción breve del algoritmo del método híbrido que usa interpolación cuadrática.



### 2.3 Descripción del Método Híbrido que usa Interpolación Cuadrática.

El método que vamos a describir combinará el método de Gill y Murray junto con el método de interpolación cuadrática.

En una descripción, en términos generales, este método iterará simultáneamente los dos métodos mencionados y toma lo que le parece más rápido y seguro al mismo tiempo.

En concreto dados  $(x, f(x))$ ,  $(w, f(w))$ ,  $(v, f(v))$ , un intervalo  $[a, b]$  que contiene al mínimo y un punto interior  $x$  procedemos de la siguiente manera:

- 1º Calculamos el mínimo de la cuadrática, interpolada por  $(x, f(x))$ ,  $(w, f(w))$ ,  $(v, f(v))$

$$d \longleftarrow x - s/q$$

- 2º Calculamos  $u \in (a, b)$  usando  $a, x, b$  con el método de Gill y Murray

$$u \longleftarrow u(a, x, b)$$

- 3º Si  $u > x$  y  $d \in (a, u)$  entonces  $m \longleftarrow d$

Si  $u < x$  y  $d \in (u, b)$  entonces  $m \longleftarrow d$

en caso contrario hacemos

$$m \longleftarrow u$$

4º Actualizamos  $a, b, x, v, w$  y sus valores correspondientes

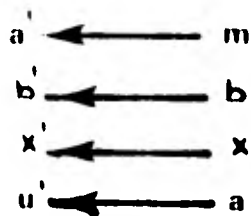
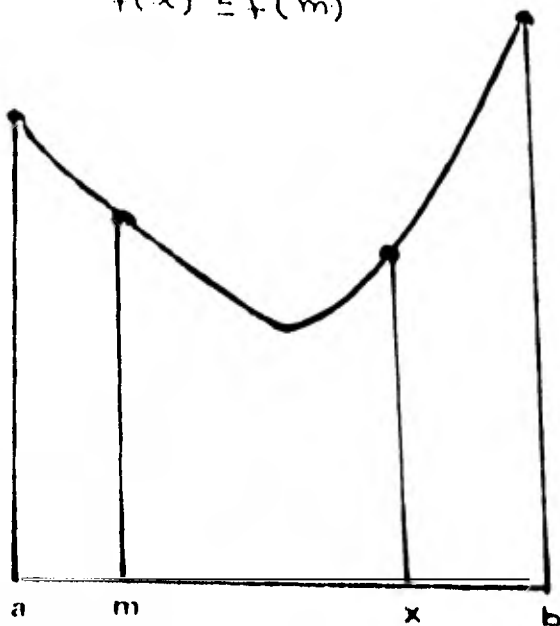
5º Checamos convergencia; si satisface el criterio hacemos ALTO

en caso contrario regresamos al paso 1º.

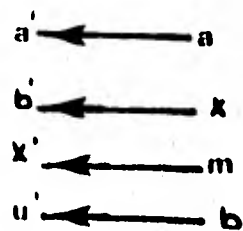
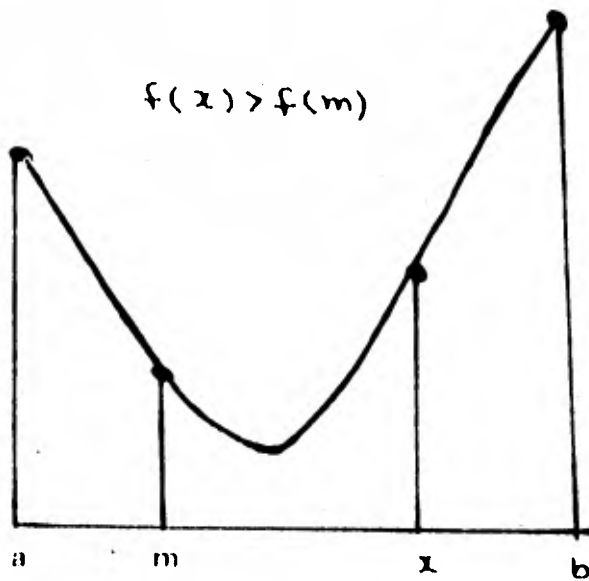
La actualización se realiza en dos etapas, en la primera se hace énfasis en obtener un nuevo intervalo de seguridad; esto es  $\{a, x, m, b\} \rightarrow \{a', x', b', u'\}$ . Como podemos observar a continuación, se tienen dos casos; cuando  $x > m$  y  $x < m$  y la situación que se nos puede presentar en uno u otro caso, es cualquiera de los cinco siguientes.

Casos curvo  $x > m$

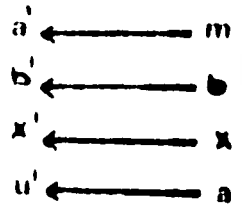
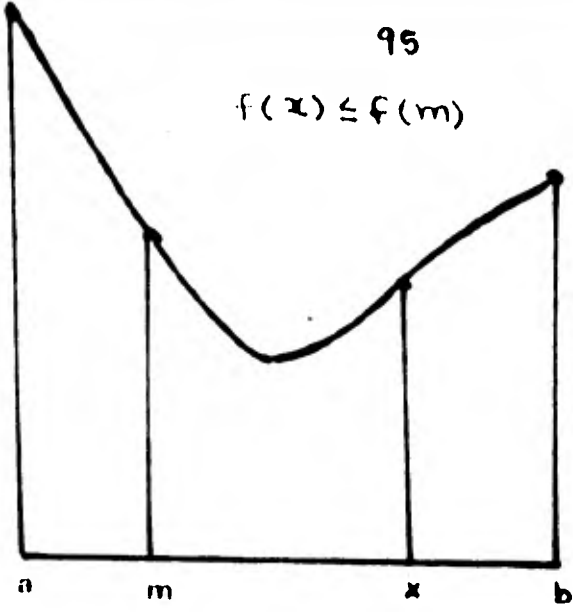
$$f(x) \leq f(m)$$



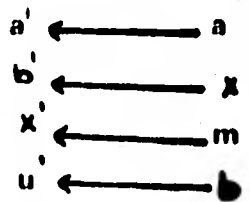
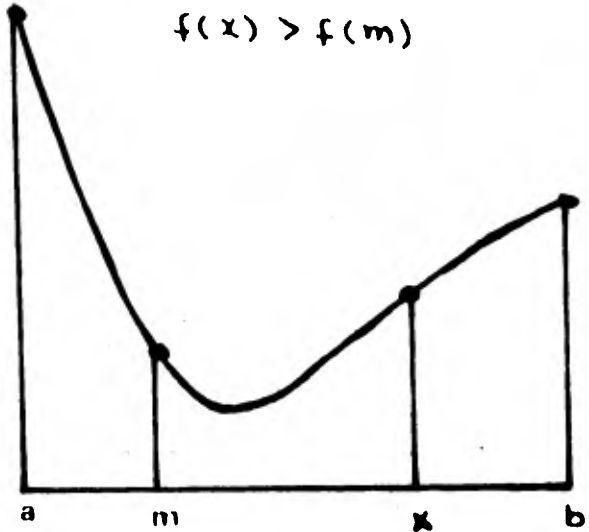
$$f(x) > f(m)$$



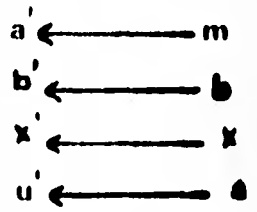
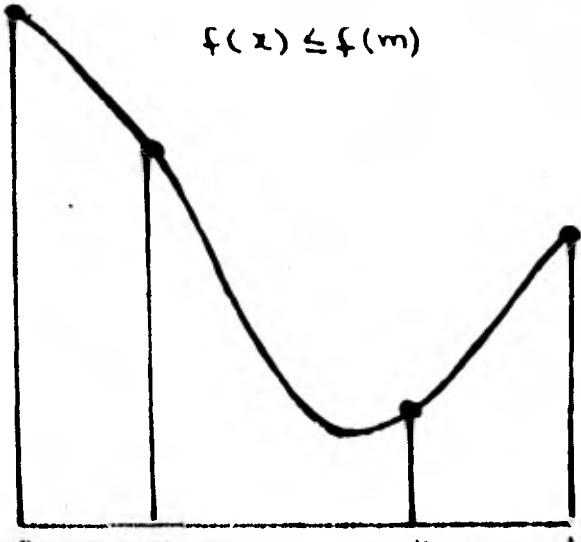
$$f(x) \leq f(m)$$



$$f(x) > f(m)$$

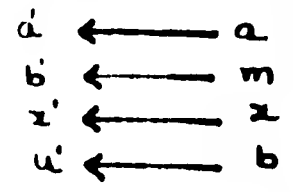
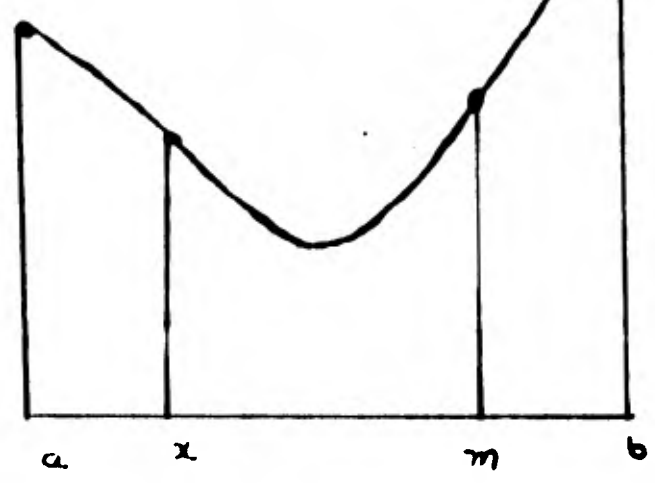


$$f(x) \leq f(m)$$

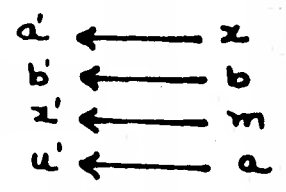
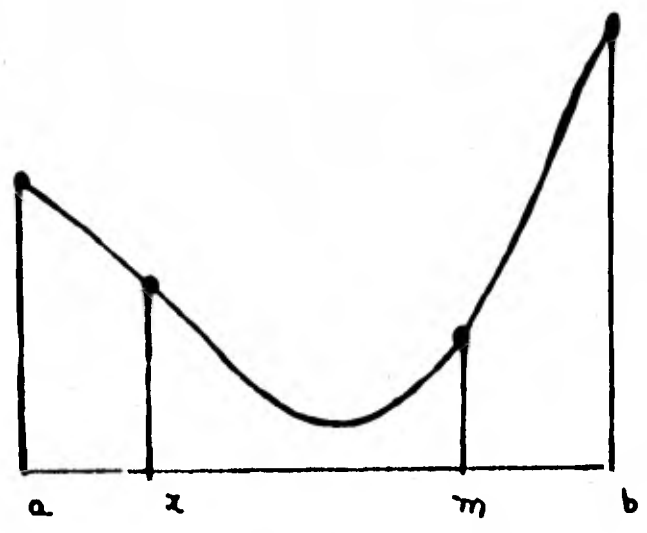


casos em que  $x < m$

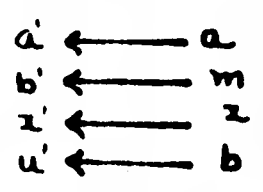
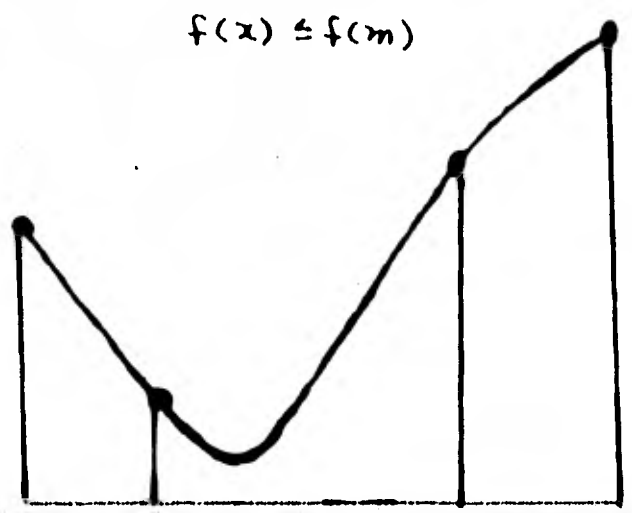
$f(x) \leq f(m)$



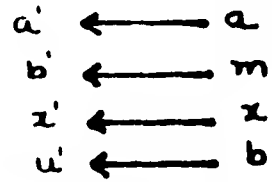
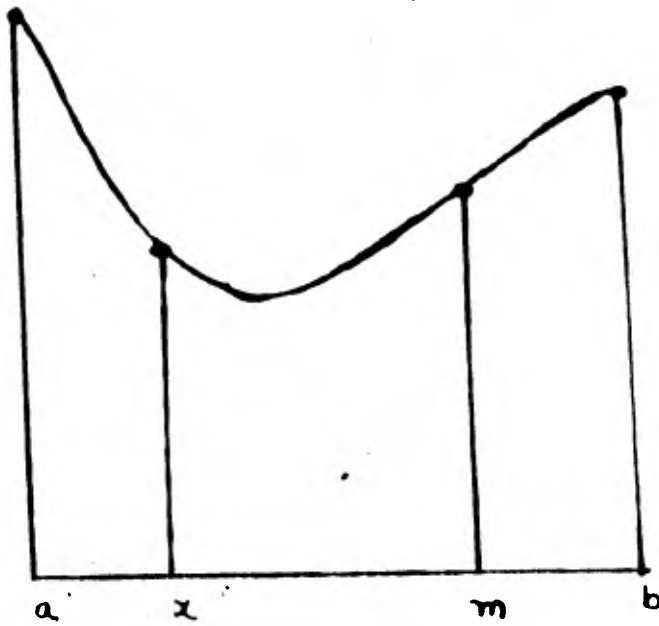
$f(x) > f(m)$



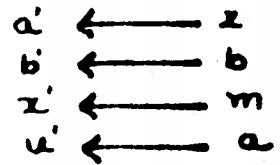
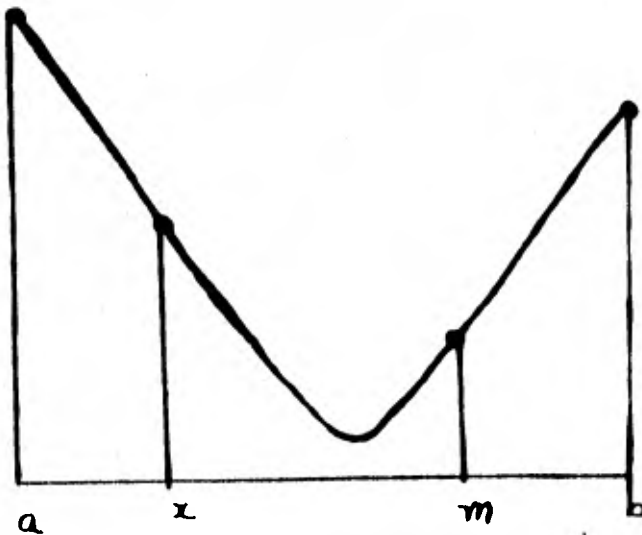
$f(x) \geq f(m)$



$$f(x) \leq f(m)$$

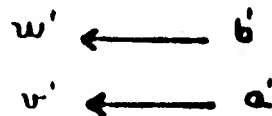
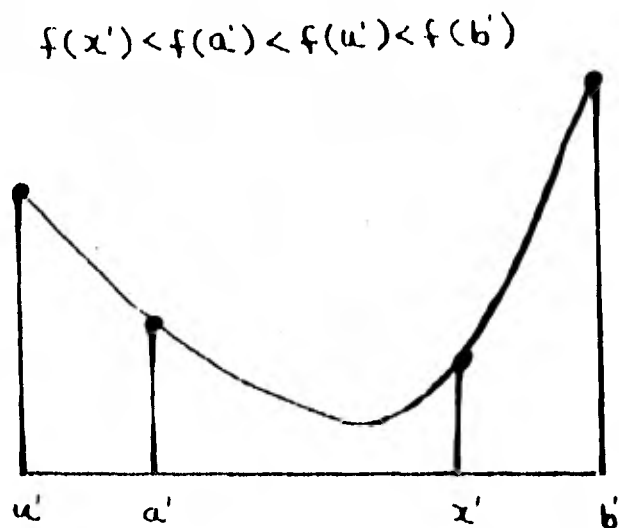
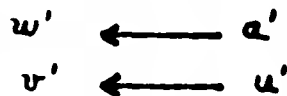
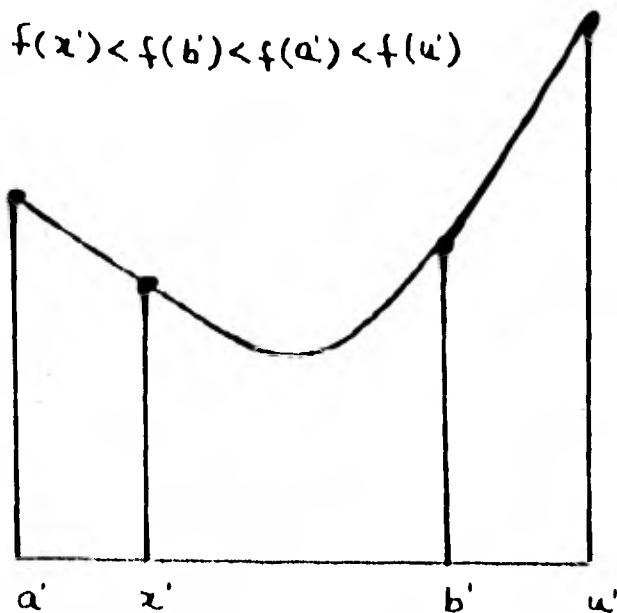


$$f(x) > f(m)$$

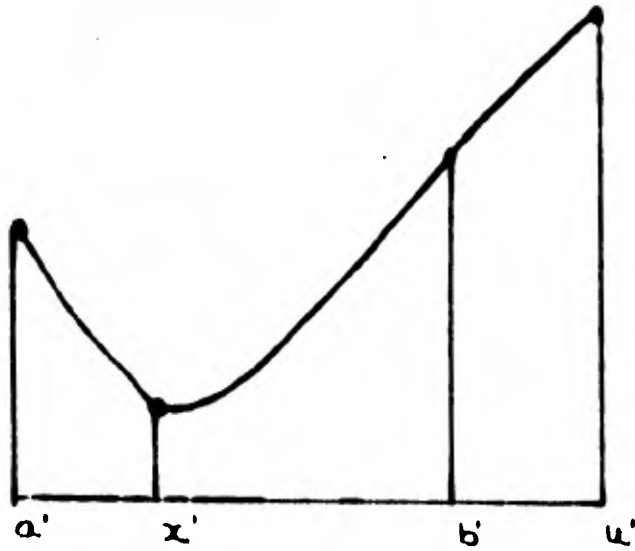


Véase que los cinco casos antes mencionados sólo se reducen a dos.

Finalmente en la segunda etapa de la actualización, se ilustrará la forma de elegir los valores más pequeños, esto es de  $\{a', x', b', u'\} \rightarrow \{a', x', b', w', v'\}$ .

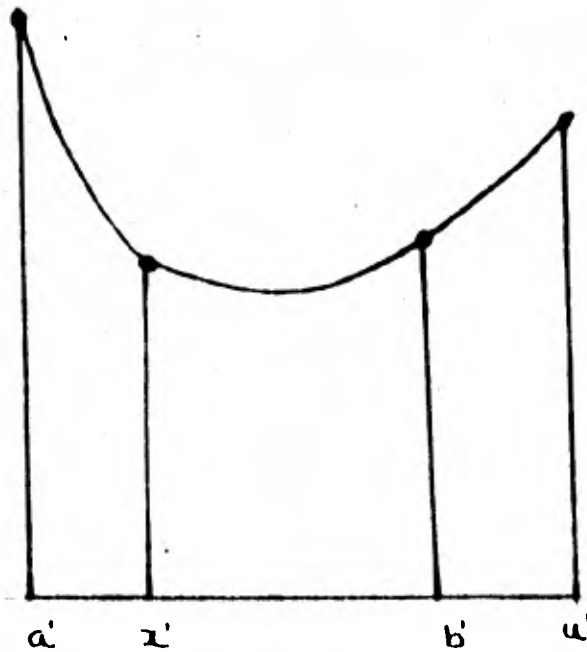


$$f(x') < f(a') < f(b') < f(u')$$



$$\begin{array}{l} u' \longleftarrow a' \\ v' \longleftarrow b' \end{array}$$

$$f(x') < f(b') < f(u') < f(a')$$



$$\begin{array}{l} u' \longleftarrow b' \\ v' \longleftarrow a' \end{array}$$



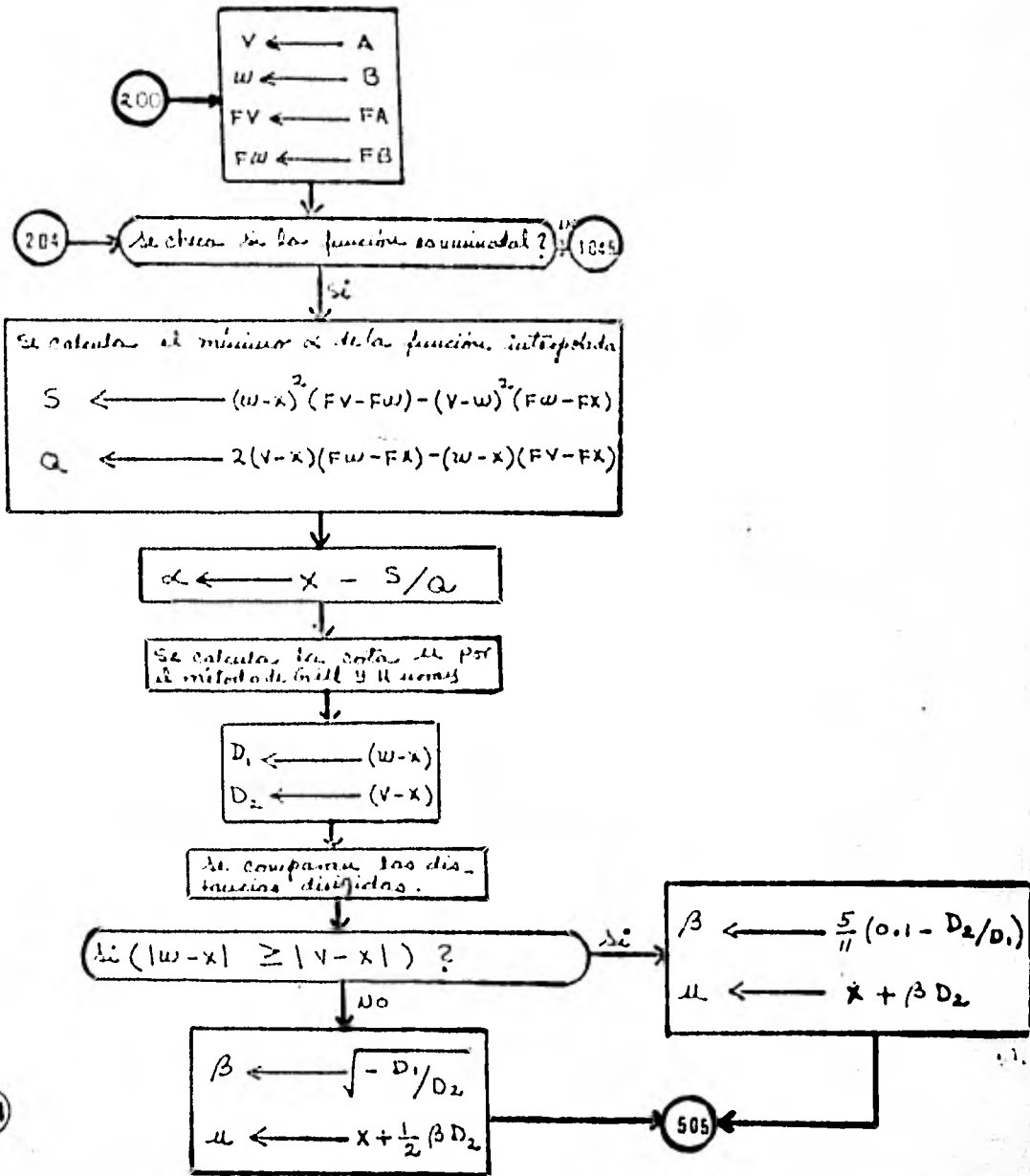
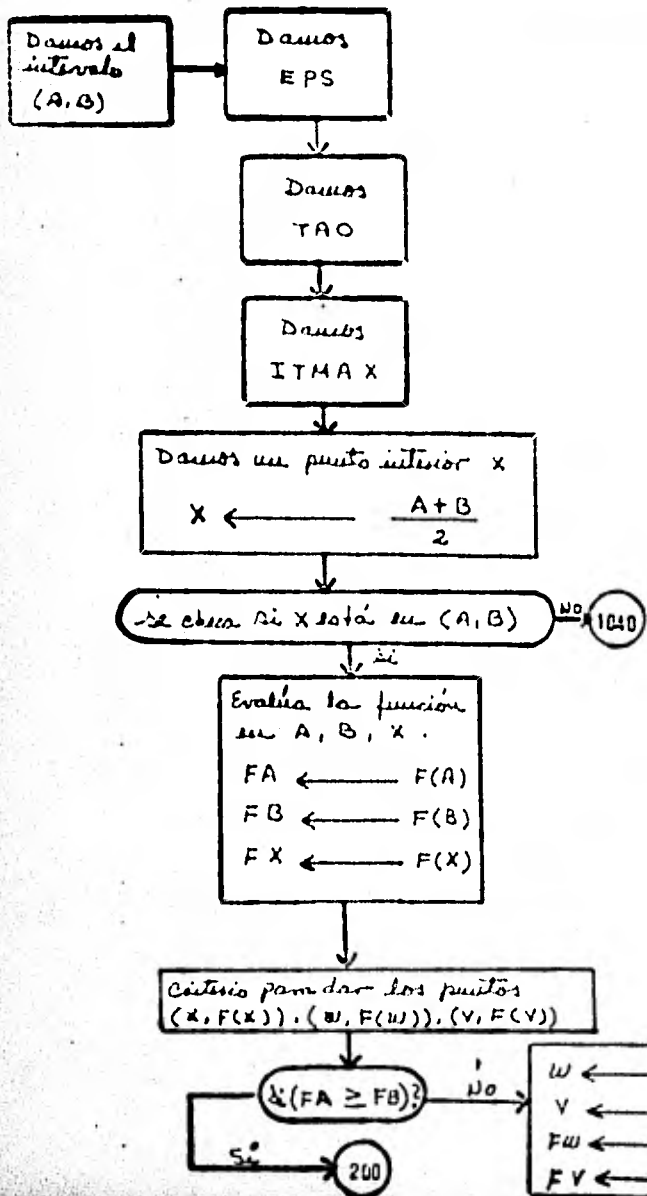
Para finalizar con este método anexamos la tabla correspondiente en la cual se recopilaron los resultados de las pruebas realizadas, así como su diagrama de flujo. En el apéndice general se anexa el listado de la rutina correspondiente al método híbrido con el nombre de CUAGIM.

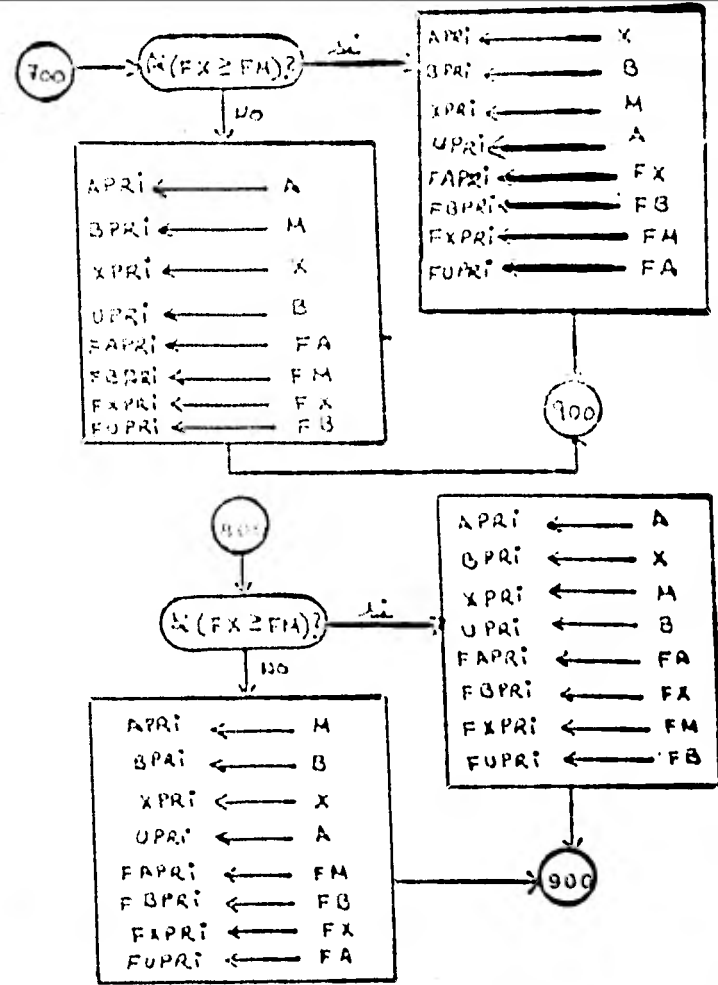
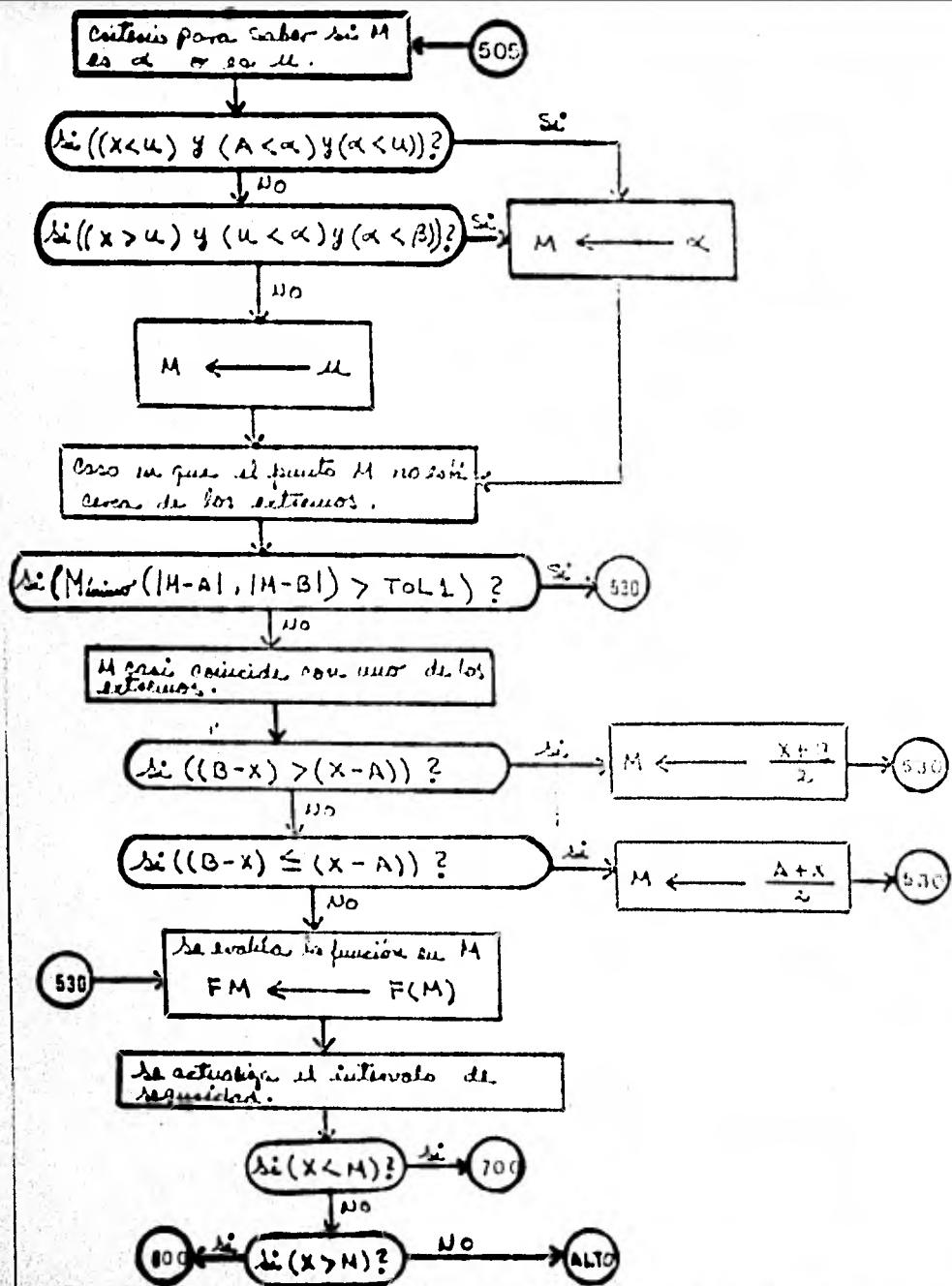
**DIAGRAMA DE FLUJO DEL METODO HIBRIDO QUE**

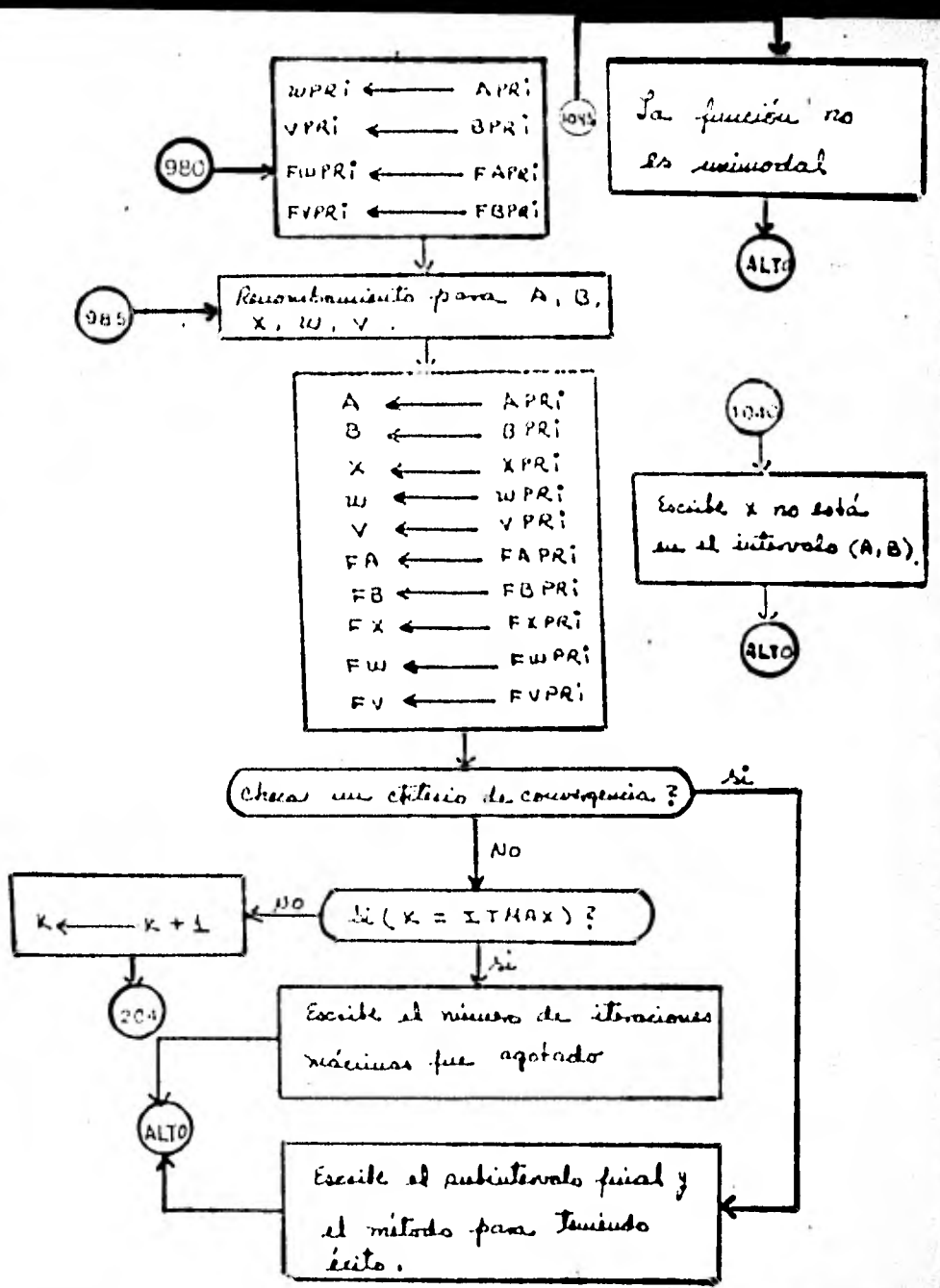
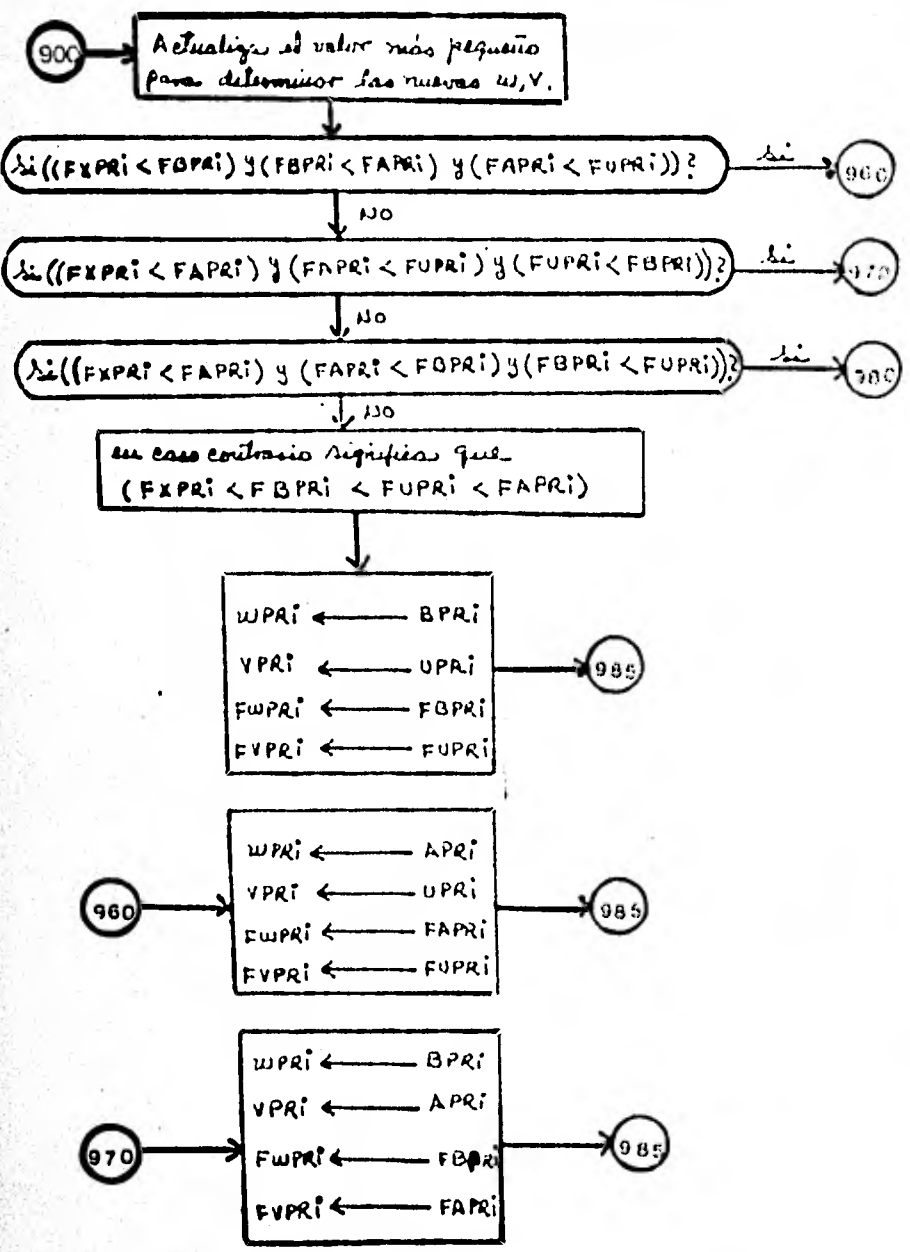
**COMBINA LOS METODOS DE**

**GILL Y MURRAY E INTERPOLACION**

**CUADRATICA**







Resultados producidos por el método híbrido que combinó los métodos de Gill y Murray e Interpolación cuadrática.

Función	No. de evaluaciones	EPS = .01 ; TAO = .01	
①	10	C	A = .544 B = .586
②	11	C	A = 3.27 B = 3.33
③	16	C	A = 1.22 B = 1.29
④	11	C	A = .376 B = .405
⑤	11	C	A = 2.95 B = 3.11
⑥	18	C	A = 3.10 B = 3.19
⑦	9	C	A = 2.88 B = 3.00
⑧	18	C	A = 3.10 B = 3.19
⑨	11	C	A = 5.33 B = 5.65
⑩	11	C	A = .533 B = .566
⑪	11	C	A = .798 B = .845

## 2.4 Fórmulas para Interpolación Cúbica

Antes de pasar a ver en detalle el método híbrido que usa interpolación cúbica, necesitamos las fórmulas para determinar el mínimo de una cúbica.

El método de interpolación cúbica a diferencia del método de interpolación cuadrática necesita información adicional sobre la función a optimizar, como es el cálculo de las primeras derivadas.

Consideremos el siguiente problema:

Dada una función uni-modal en el intervalo  $[a, b]$  y los correspondientes valores de la función, deseamos encontrar una aproximación al mínimo de la función usando un polinomio cúbico que pasa por los puntos  $(x, f(x)), (w, f(w))$  y además en  $x$  y  $w$  las derivadas estén asignadas y deben ser iguales a  $f'(x)$  y  $f'(w)$  respectivamente.

Para encontrar dicha aproximación utilizaremos la expresión para la primera derivada que nos da el siguiente lema.

Lema :- La ecuación de la pendiente de el polinomio cúbico que pasa a través de los puntos  $(x, f(x))$ ,  $(w, f(w))$  con derivadas  $f'(x)$  y  $f'(w)$  respectivamente está dada por :

$$P'(t) = f'(x) - 2\alpha(f'(x) + \eta) + \alpha^2(f'(x) + f'(w) + 2\eta),$$

$$\text{donde } \eta = -3 \left[ \frac{f(x) - f(w)}{w - x} \right] + f'(x) + f'(w) \quad ;$$

$$\alpha = \frac{t - x}{w - x}$$

Dem.

Podemos escribir el polinomio cúbico  $P(t)$  en la forma

$$P(t) = f(x) + f'(x)(t-x) + A \frac{(t-x)^2}{(w-x)} + B \frac{(t-x)^3}{(w-x)^2}$$

donde sólo nos falta determinar A y B .

Calculando la derivada en x, tenemos :

$$P'(x) = f'(x)$$

análogamente la derivada en w, tenemos

$$P'(w) = f'(w) = f'(x) + 2A + 3B$$

$$\begin{aligned} P(w) = f(w) &= f(x) + f'(x)(w-x) + A \frac{(w-x)^2}{(w-x)} + B \frac{(w-x)^3}{(w-x)^2} \\ &= f(x) + f'(x)(w-x) + (A+B)(w-x) \end{aligned}$$

despejando  $(A+B)$ , en las dos relaciones anteriores tenemos :

$$(A+B) = \frac{f(w) - f(x)}{w - x} - f'(x) \quad ,$$

$$(2A + 3B) = f'(w) - f'(x) \quad .$$



Resolviendo el sistema llegamos:

$$3 \left[ \frac{f(w) - f(x)}{w - x} \right] - 3f'(x) = 3A + 3B$$

$$- f'(w) + f'(x) = -2A - 3B$$

---


$$3 \left[ \frac{f(w) - f(x)}{w - x} \right] - f'(w) - 2f'(x) = A$$

$$\therefore A = 3 \left[ \frac{f(w) - f(x)}{w - x} \right] - f'(w) - 2f'(x),$$

sustituyendo obtenemos el valor de B

$$\frac{f(w) - f(x)}{w - x} - f'(x) = 3 \left[ \frac{f(w) - f(x)}{w - x} \right] - f'(w) - 2f'(x) + B$$

$$\therefore B = f'(w) + f'(x) - 2 \left[ \frac{f(w) - f(x)}{w - x} \right],$$

si definimos a  $\eta$  como:

$$\eta = -3 \left[ \frac{f(w) - f(x)}{w - x} \right] + f'(w) + f'(x),$$

entonces A y B se pueden escribir como

$$A = -\eta - f'(x)$$

dado que

$$B = f'(w) + f'(x) - 2 \left[ \frac{f(w) - f(x)}{w - x} \right]$$

$$= f'(w) + f'(x) + 2 \frac{(\eta - f'(w) - f'(x))}{3},$$

$$B = \frac{f'(w) + f'(x) + 2\eta}{3},$$

$$P(t) = f(x) + f'(x)(t-x) + A \frac{(t-x)^2}{(w-x)} + B \frac{(t-x)^3}{(w-x)^2}$$

$$= f(x) + (w-x) \left[ f'(x)\alpha + A\alpha^2 + B\alpha^3 \right]$$

$$P'(t) = (w-x) \left[ f'(x) + 2A\alpha + 3B\alpha^2 \right] \frac{d\alpha}{dt} ,$$

como  $\alpha = \frac{t-x}{w-x} ,$

$$\frac{d\alpha}{dt} = \frac{1}{w-x} ,$$

o sea  $(w-x) \frac{d\alpha}{dt} = 1 ,$

$$P'(t) = f'(x) + 2A\alpha + 3B\alpha^2 ,$$

si sustituimos A y B por sus valores obtenemos

$$P'(t) = f'(x) - 2(\eta + f'(x))\alpha + (f'(w) + f'(x) + 2\eta)\alpha^2 .$$

Leema .- La raíz  $t_*$  de  $P'(t) = 0$  correspondiente al mínimo de la interpolación cúbica puede ser expresada como

$$t_* = x + s/q,$$

donde

$$s = \frac{+}{-} (w-x) \left[ f'(x) - \eta - \eta \right],$$

$$q = \frac{+}{-} \left[ f'(w) - f'(x) + 2\eta \right],$$

$$\text{y } \eta = \left[ \text{Sign}(w-x) (\eta^2 - f'(x)f'(w)) \right]^{1/2}.$$

Dem. Denotando  $\left( \frac{t-x}{w-x} \right) = \alpha$  tenemos:

$$t-x = \alpha(w-x),$$

$$t = x + \alpha(w-x),$$

tenemos que

$$\alpha^2 (f'(x) + f'(w) + 2\eta) - 2\alpha (f'(x) + \eta) + f'(x) = 0$$

$$\alpha_* = \frac{2(f'(x) + \eta) \pm \sqrt{4(f'(x) + \eta)^2 - 4f'(x)(f'(x) + f'(w) + 2\eta)}}{2(f'(x) + f'(w) + 2\eta)}$$

desarrollando lo que está dentro de la raíz

$$\begin{aligned} 4(f'(x) + \eta)^2 - 4f'(x)(f'(x) + f'(w) + 2\eta) &= 4f'(x)^2 + 8\eta f'(x) + 4\eta^2 \\ &\quad - 4f'(x)^2 - 4f'(x)f'(w) \\ &\quad - 8\eta f'(x) \\ &= 4\eta^2 - 4f'(x)f'(w) \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \alpha_* &= \frac{2(f'(x) + \eta) \pm \sqrt{4\eta^2 - 4f'(x)f'(w)}}{2(f'(x) + f'(w) + 2\eta)} \\ &= \frac{2(f'(x) + \eta) \pm \sqrt{4(\eta^2 - f'(x)f'(w))}}{2(f'(x) + f'(w) + 2\eta)} \\ &= \frac{2 \left[ (f'(x) + \eta) \pm \sqrt{\eta^2 - f'(x)f'(w)} \right]}{2(f'(x) + f'(w) + 2\eta)} \end{aligned}$$

$$\therefore \alpha_* = \frac{(f'(x) + \eta \pm \eta')}{(f'(x) + f'(w) + 2\eta)}$$

donde

$$\eta' = \sqrt{\eta^2 - f'(x)f'(w)}$$

Con el objeto de saber qué signo debemos elegir para  $\eta'$  puesto que andamos en busca de un mínimo, calculamos la 2ª derivada.

$$P''(t) = \frac{2A}{(w-x)} + \frac{6B\alpha}{(w-x)}$$

$$P''(t) = \frac{2}{(w-x)} [A + 3B\alpha]$$

$$P''(\alpha_*) = \frac{2}{(w-x)} [A + 3B\alpha_*]$$

$$P''(\alpha_*) = \frac{2}{(w-x)} \left[ -\eta - f'(x) + (f'(w) + f'(x) + 2\eta) \right.$$

$$\left. \cdot \left( \frac{f'(x) + \eta \pm \eta'}{f'(x) + f'(w) + 2\eta} \right) \right]$$

$$= \frac{2}{(w-x)} \left[ \begin{array}{c} + \\ - \end{array} \gamma \right]$$

$$P''(\alpha_*) = \pm \frac{2\gamma}{(w-x)}$$

obtenemos que el cociente debe resultar ser mayor que cero, ya que lo que se desea encontrar es su mínimo de tal forma que si el denominador  $(w-x)$  es negativo el numerador deberá ser negativo, en caso contrario si  $(w-x)$  fuese positivo, el numerador sería positivo, por tanto se tiene que:

Si hacemos

$$\gamma_* = (\text{Sign}(w-x)) \sqrt{\eta^2 - f'(x)}$$

$\alpha$  la podemos escribir ahora como:

$$\alpha_* = \frac{-A + \gamma_*}{3B} .$$

En la relación anterior para  $\alpha_*$  observemos que si  $B=0$  la expresión no estaría definida y se tendría que:

$$f'(\alpha) = f'(x) - 2\alpha A = 0$$

$$\Rightarrow \alpha_* = \frac{f'(x)}{2A} .$$

Dado que

$$F'(\alpha) = \alpha^2 (f'(w) + f'(z) + 2\eta) - 2\alpha (f'(x) + \eta) + f'(x),$$

resolvemos la ecuación resultante, aplicando la fórmula para resolver ecuaciones de 2.º grado; la siguiente observación es de gran utilidad.

Observación .- Dada la ecuación  $ax^2 + bx + c = 0$ , tenemos que una solución cuando  $a \neq 0$ , está dada por:

$$x = \frac{-b + \sqrt{b^2 - 4ac}}{2a},$$

Si  $a = 0$  la solución para la ecuación es  $x = -c/b$ .

Otra expresión abreviada para el caso cuando  $a \neq 0$  está dada por:

$$x = \frac{-2c}{b + \sqrt{b^2 - 4ac}},$$

observemos que aún en este caso, si  $a = 0$ , la solución sigue siendo

$$x = \frac{-2c}{2b} = \frac{-c}{b}.$$

Estas dos expresiones para la misma raíz las vamos a combinar para obtener otra expresión que nos será muy útil.

Para ello recordemos la siguiente propiedad de las proporciones,

$$\frac{\alpha_1}{\alpha_2} = \frac{\alpha_3}{\alpha_4} \Rightarrow \frac{\alpha_1}{\alpha_2} = \frac{\alpha_3}{\alpha_4} = \frac{\alpha_1 + \alpha_3}{\alpha_2 + \alpha_4},$$

apliquemos esta propiedad a las relaciones

$$x = \frac{-\frac{b}{2} + \sqrt{\left(\frac{b}{2}\right)^2 - ac}}{a},$$

$$x = \frac{-2c}{b + \sqrt{b^2 - 4ac}},$$

$$\therefore x = \frac{-\frac{b}{2} + \sqrt{\left(\frac{b}{2}\right)^2 - ac} + (-2c)}{a + b + \sqrt{b^2 - 4ac}}.$$

Procedamos ahora en forma análoga con  $\alpha_*$ .

$$\begin{aligned} \alpha_* &= \frac{-A + \eta_*}{3B} = \frac{\eta_* - A}{3B} \\ &= \frac{\eta_*^2 - A^2}{3B(\eta_* + A)} = \frac{2(\eta_*^2 - A^2)}{6B(\eta_* + A)} = \frac{-2f'(x)}{2(\eta_* + A)}, \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
 \alpha_* &= \frac{\rho_* - A - 2f'(x)}{3B + 2(\rho_* + A)} \\
 &= \frac{\rho_* + \eta + f'(x) - 2f'(x)}{f'(w) + f'(x) + 2\eta + 2\rho_* - 2f'(x) - 2\eta} \\
 &= \frac{\eta - f'(x) + \rho_*}{f'(w) - f'(x) + 2\rho_*} \\
 \therefore \alpha_* &= \frac{\eta - f'(x) + \rho_*}{f'(w) - f'(x) + 2\rho_*}
 \end{aligned}$$

de donde  $\rho_* = (\text{Sign}(w-x)) \sqrt{\eta^2 - f'(x)f'(w)}$  ,

y  $\eta = -3 \left[ \frac{f(w) - f(x)}{w-x} \right] + f'(w) + f'(x)$  ,

Como  $t_* = x + \alpha_* (w-x)$

$$\begin{aligned}
 &= x + \left( \frac{\eta - f'(x) + \rho_*}{f'(w) - f'(x) + 2\rho_*} \right) (w-x) \\
 &= x - \frac{(-\eta + f'(x) - \rho_*)}{f'(w) - f'(x) + 2\rho_*} (w-x) \\
 &= x - \frac{(f'(x) - \rho_* - \eta)}{f'(w) - f'(x) + 2\rho_*} (w-x) ,
 \end{aligned}$$

de donde  $t_* = x + S/q$  ,

lo cual prueba el resultado.



## Actualización del Intervalo de Seguridad

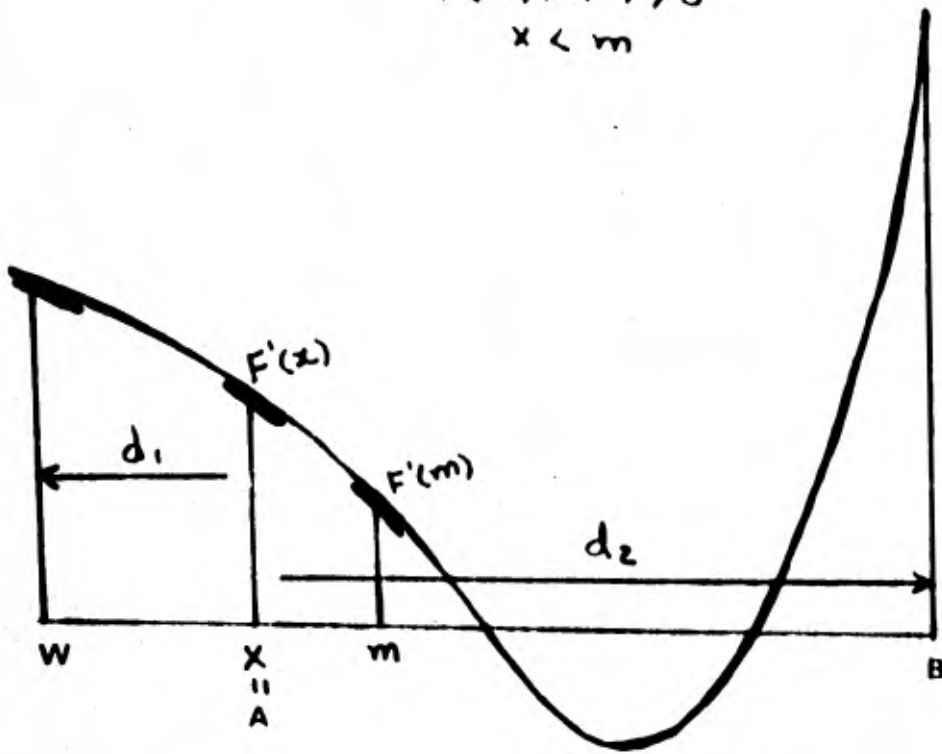
Como se podrá observar de las siguientes figuras, la actualización se hace de tal forma que siempre se cuenta con un intervalo de seguridad, el cual al aplicarle el algoritmo nos reduce el intervalo a un subintervalo de longitud más chica que contenga al número en su interior.

Case (I)

$$F(x) \geq F(m)$$

$$F'(m)F'(x) > 0$$

$$x < m$$



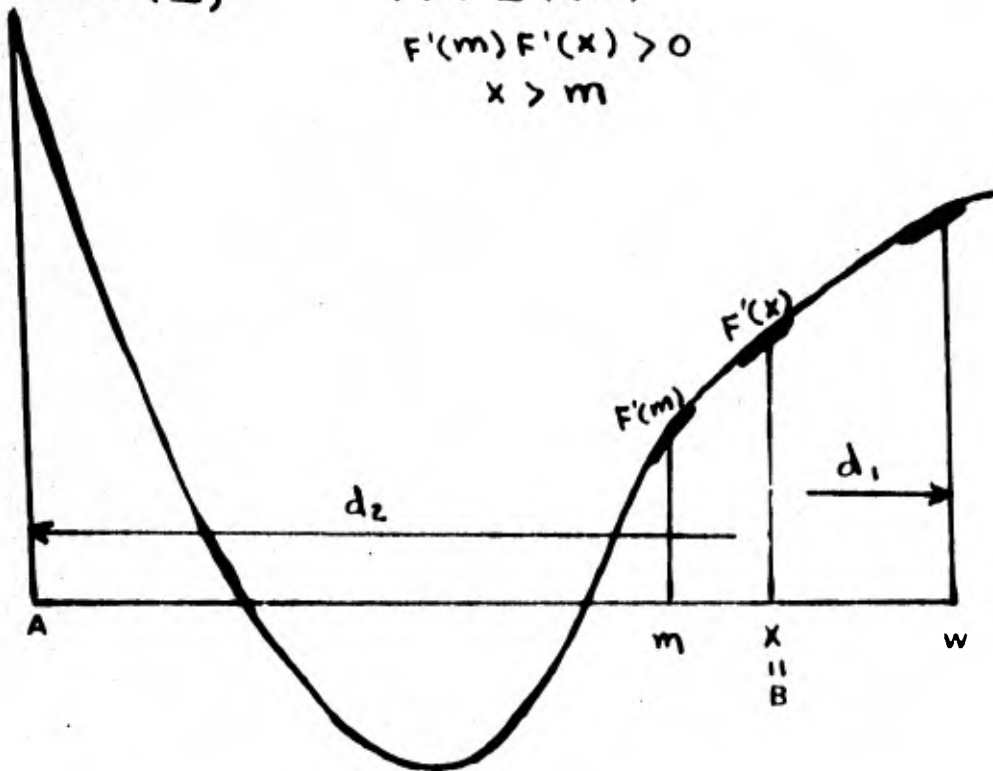
- A' ← M
- B' ← B
- X' ← M
- W' ← X
- FA' ← FM
- FB' ← FB
- FX' ← FM
- FW' ← FX

Case (II)

$$F(x) \geq F(m)$$

$$F'(m)F'(x) > 0$$

$$x > m$$



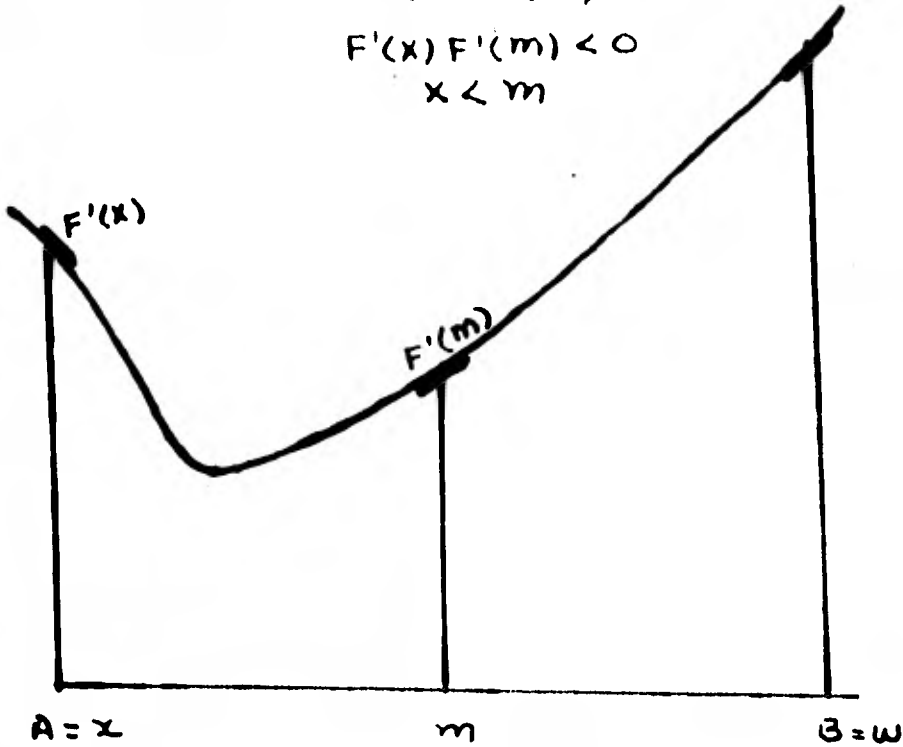
- A' ← A
- B' ← M
- X' ← M
- W' ← X
- FA' ← FA
- FB' ← FM
- FX' ← FM
- FW' ← FX

Caso (III)

$$F(x) \geq F(m)$$

$$F'(x)F'(m) < 0$$

$$x < m$$



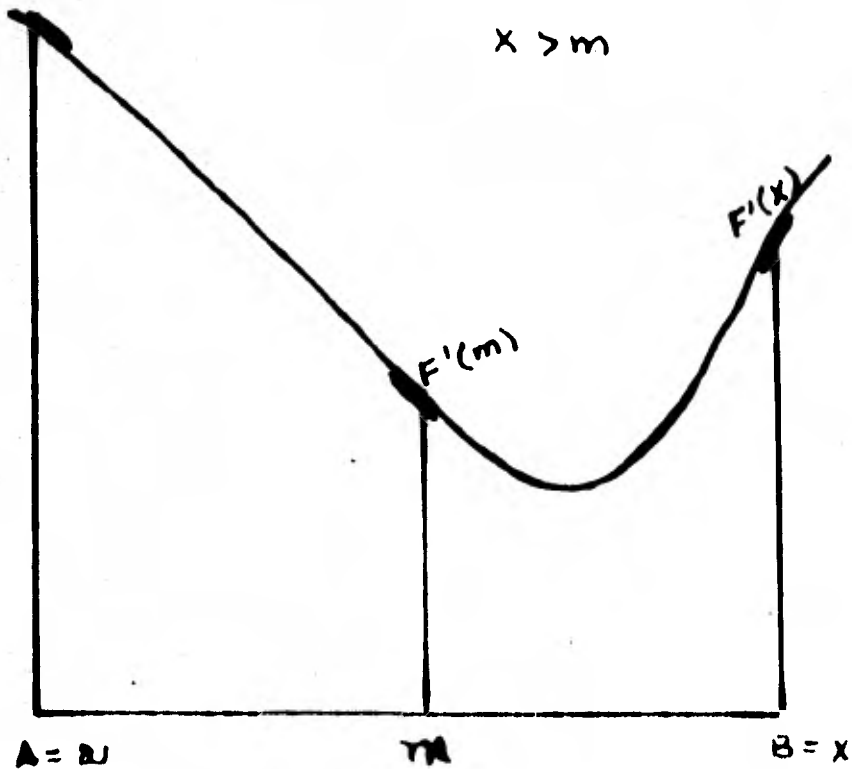
- A' ← x
- B' ← m
- x' ← m
- w' ← x
- FA' ← FX
- FB' ← FM
- FX' ← FM
- FW' ← FX

Caso (IV)

$$F(x) \geq F(m)$$

$$F'(m)F'(x) < 0$$

$$x > m$$



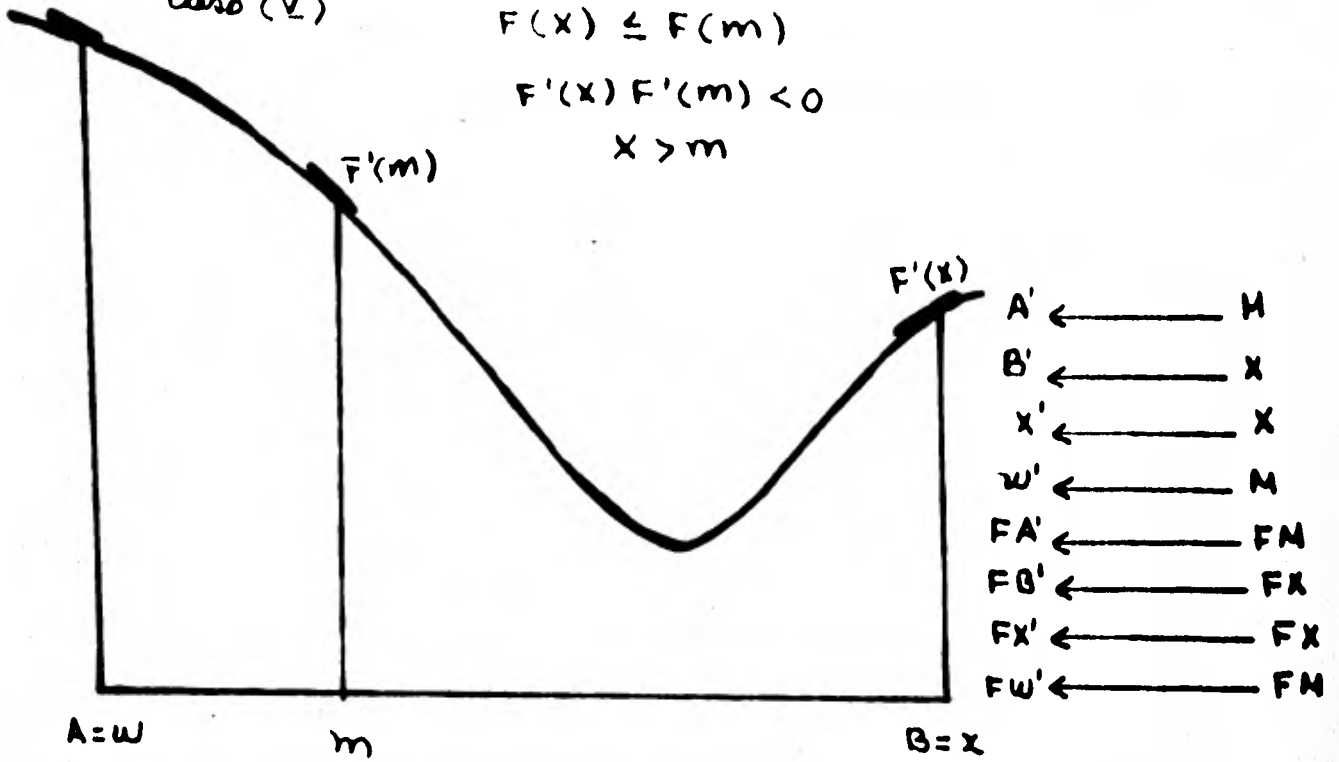
- A' ← m
- B' ← x
- x' ← m
- w' ← x
- FA' ← FM
- FB' ← FX
- FX' ← FM
- FW' ← FX

Caso ( $\bar{V}$ )

$$F(x) \leq F(m)$$

$$F'(x) F'(m) < 0$$

$$x > m$$

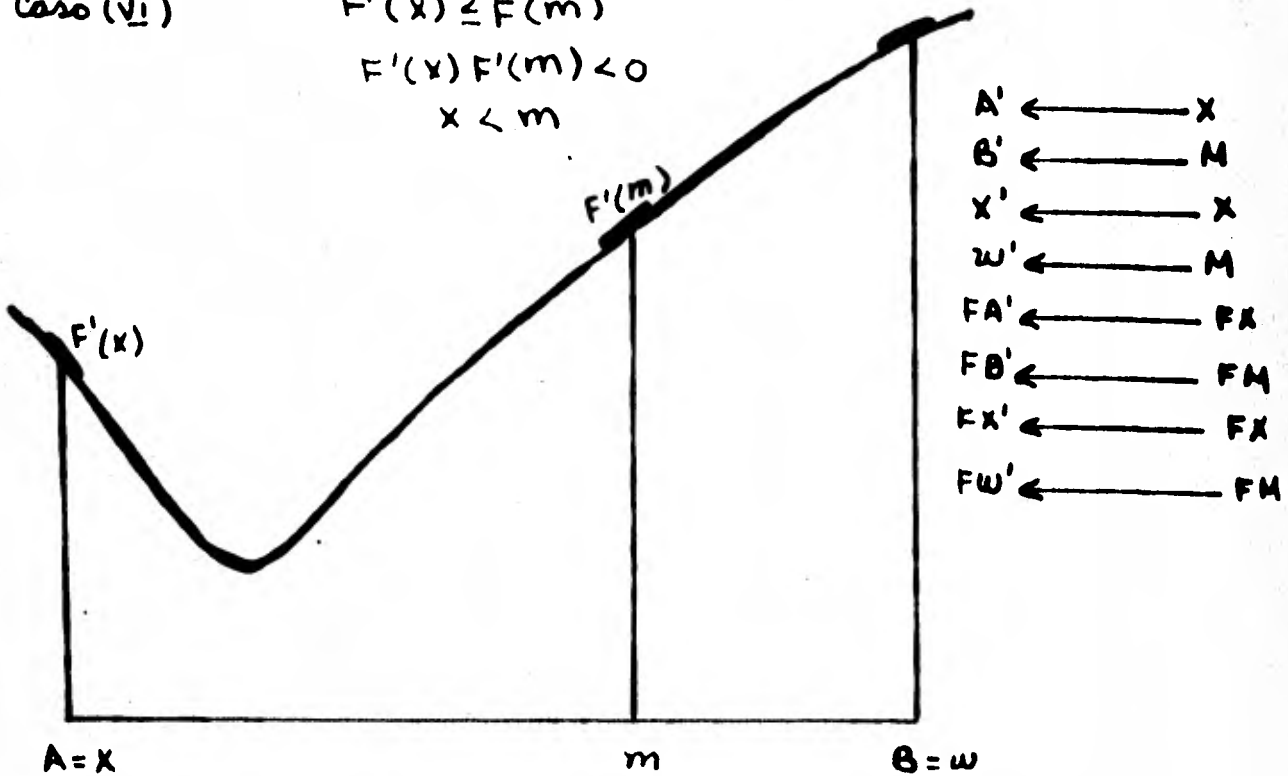


Caso ( $\bar{V}_1$ )

$$F(x) \leq F(m)$$

$$F'(x) F'(m) < 0$$

$$x < m$$

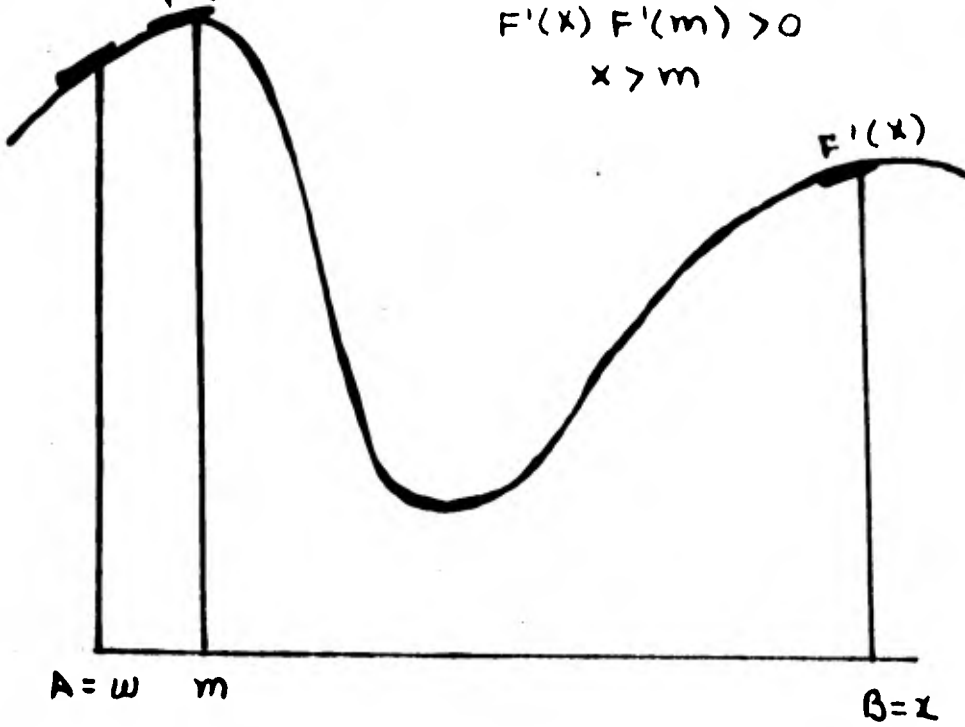


Caso (VII)  
 $F'(m)$

$$F(x) \leq F(m)$$

$$F'(x) F'(m) > 0$$

$$x > m$$



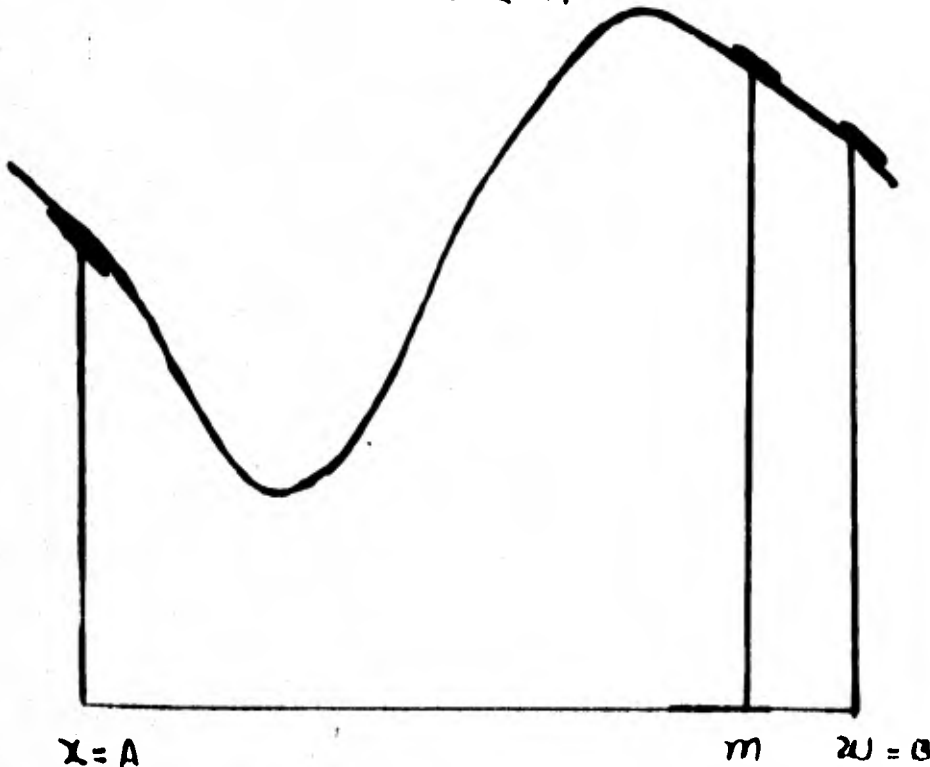
- A' ← M
- B' ← X
- X' ← X
- W' ← M
- FA' ← FM
- FB' ← FX
- FX' ← FX
- FW' ← FM

Caso (VIII)

$$F(x) \leq F(m)$$

$$F'(x) F'(m) > 0$$

$$x < m$$



- A' ← X
- B' ← M
- X' ← X
- W' ← M
- FA' ← FX
- FB' ← FM
- FX' ← FX
- FW' ← FM

## 2.5 Descripción del Método Híbrido que usa Interpolación Cúbica

El método que vamos a describir en la presente sección combinará el método de Gill y Murray junto con el método de Interpolación Cúbica. Este método itera simultáneamente los dos métodos antes mencionados.

Dados un intervalo  $[a, b]$  que contiene al mínimo y un número máximo de iteraciones  $ITMAX$ , el algoritmo procede de la siguiente manera:

- 1.- Evaluamos la función en  $A, B$
- 2.- Comparamos los valores de la función en  $A$  y en  $B$  para determinar  $X$  y  $W$ .

Si  $(F_A \geq F_B)$ ; vaya al paso ③  
 en caso contrario hacemos

$$\begin{array}{l}
 X \longleftarrow A \quad ; \quad F_X \longleftarrow F_A \\
 W \longleftarrow B \quad ; \quad F_W \longleftarrow F_B \quad ; \text{vaya al} \\
 \text{paso } \textcircled{4}
 \end{array}$$

- 3.-
 
$$\begin{array}{l}
 W \longleftarrow A \quad ; \quad F_W \longleftarrow F_A \\
 X \longleftarrow B \quad ; \quad F_X \longleftarrow F_B
 \end{array}$$

- 4.- Calculamos las derivadas en  $X$  y  $W$ , para establecer un criterio de si la función es unimodal o no, esto es

Si  $((F'(x))(F'(w)) > 0)$  ; vaya al paso (10)

en caso contrario vaya al paso (5)

5.- Como podemos observar más adelante en las figuras, son estos los posibles casos que se pueden presentar. Prosiguimos lo siguiente

Si  $((\text{caso } > 2) \text{ y } (\text{caso } < 7))$  vaya al paso (6)

Casos 3, 4, 5, 6

en caso contrario la forma de calcular  $u$  es por el método de Gill y Murray

$u \leftarrow u(x, w)$  ; vaya al paso (7)

6.- Casos 3, 4, 5, 6

En caso de que  $A, B$  coincida con  $x, w$  la forma de calcular  $u$  es:

$u \leftarrow \frac{(x+w)}{2}$  ; vaya al paso (7)

7.- Como es posible que el punto caiga fuera del intervalo, es importante dar un intervalo de seguridad. Por tal motivo se procede a calcular  $\alpha$  el mínimo de la función interpolada por  $(x, F(x)), (w, F(w)), F'(x), F'(w)$

$\alpha \leftarrow x - s/q$

8.- Si  $((u < x) \text{ y } \alpha \in (u, B))$  entonces  $M \leftarrow \alpha$

Si  $((u > x) \text{ y } \alpha \in (A, u))$  entonces  $M \leftarrow \alpha$

en caso contrario hacemos

$M \leftarrow u$  ; vaya al paso (9)

9.- Checamos un criterio para salvar el punto  $x$  cuando éste coincide con  $A$  o con  $B$ .

si lo satisface vamos al paso ⑪

en caso contrario damos otra forma para determinar  $M$  como

$$M \longleftarrow x + \text{Tol} * \text{SIG} ; \text{vaya al paso ⑪}$$

10.- Significa que la función no es unimodal, por lo cual  $M$  se calcula como sigue

$$M \longleftarrow \frac{A+B}{2}$$

11.- Se evalúa la función en  $M$  y se calcula la derivada de la función en  $M$ .

12.- Se determina el caso haciendo ciertas comparaciones entre los valores de la función en  $x$  y  $w$  y las derivadas de la función en  $x$  y  $w$  para poder actualizar el intervalo  $A, B, x, w$  y sus valores correspondientes; así como las derivadas en  $x$  y  $w$ .

13.- Se chequea el criterio de convergencia, si lo satisface hacemos la escritura de resultados y el algoritmo se detiene.

En caso contrario chequeamos qué caso es el que tenemos, para así poder saber si se trata de un caso en el que la función es o no unimodal. Si es un caso en el que la función es unimodal regresamos al paso ④. Y si es un caso en el que la función no es unimodal regresamos al paso ⑩.

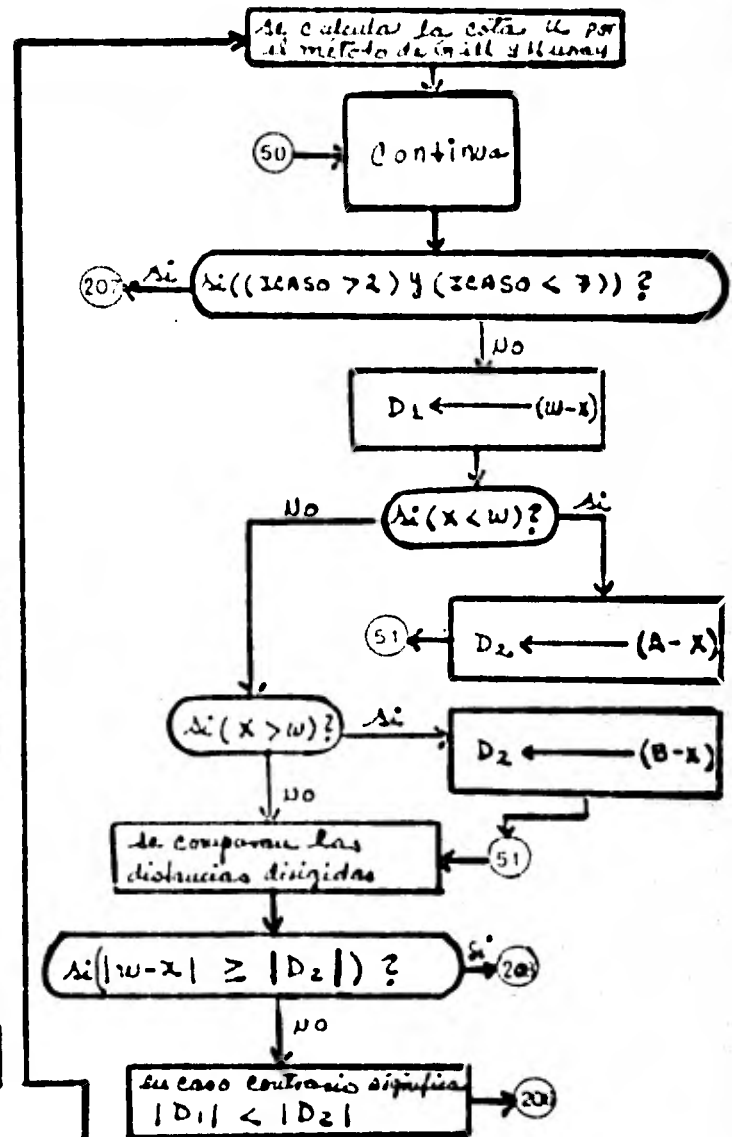
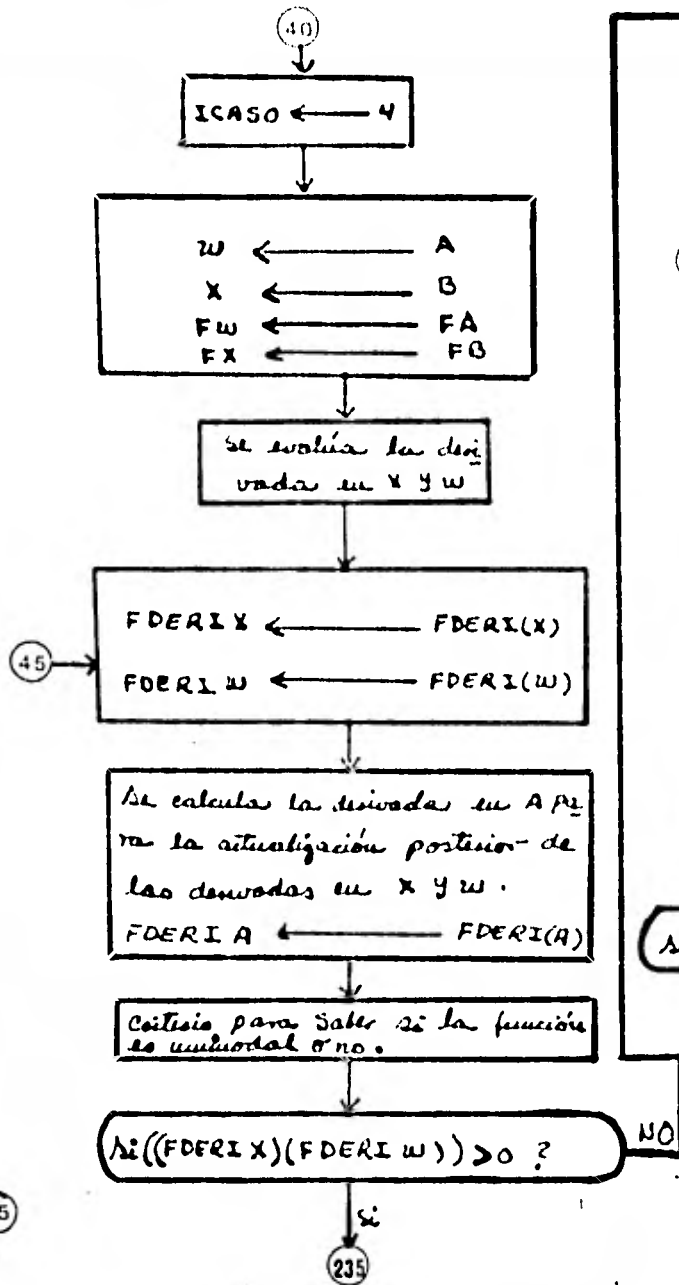
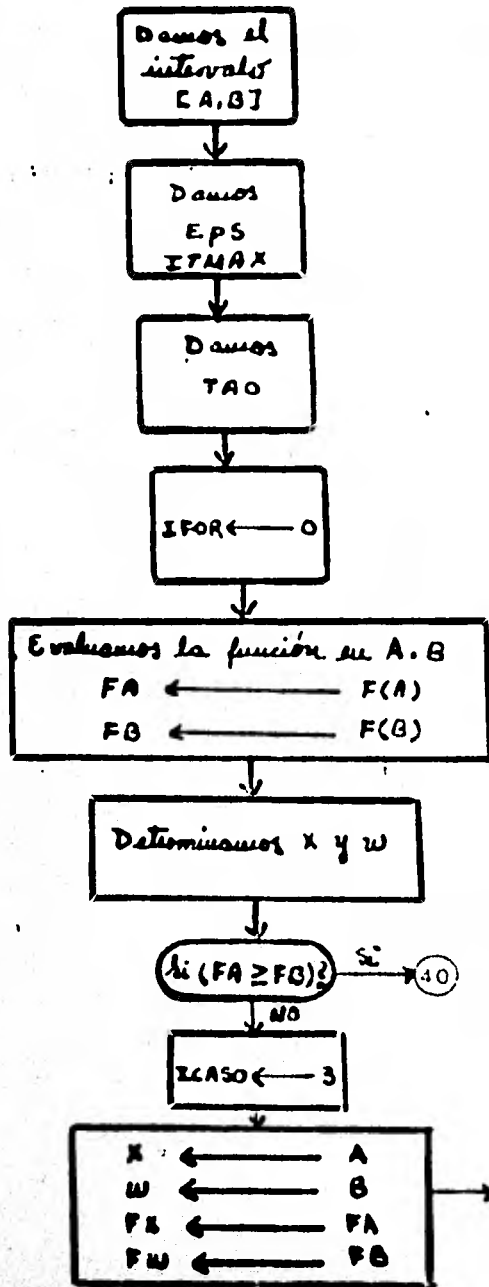


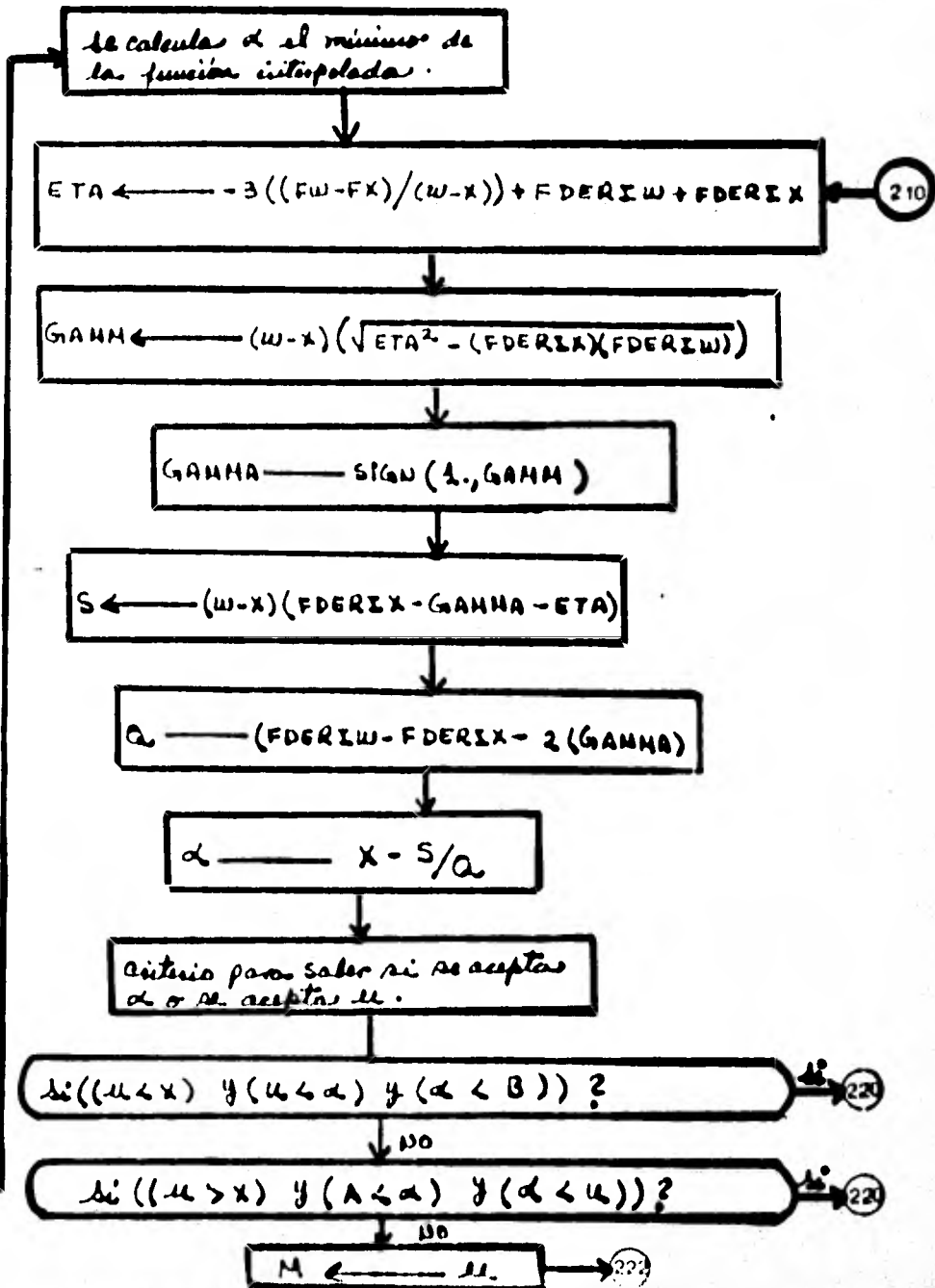
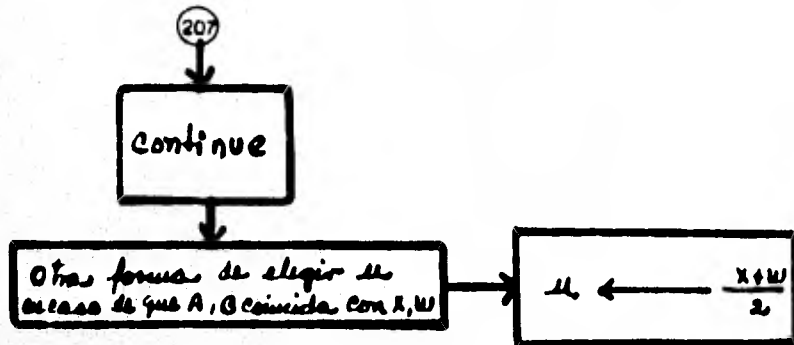
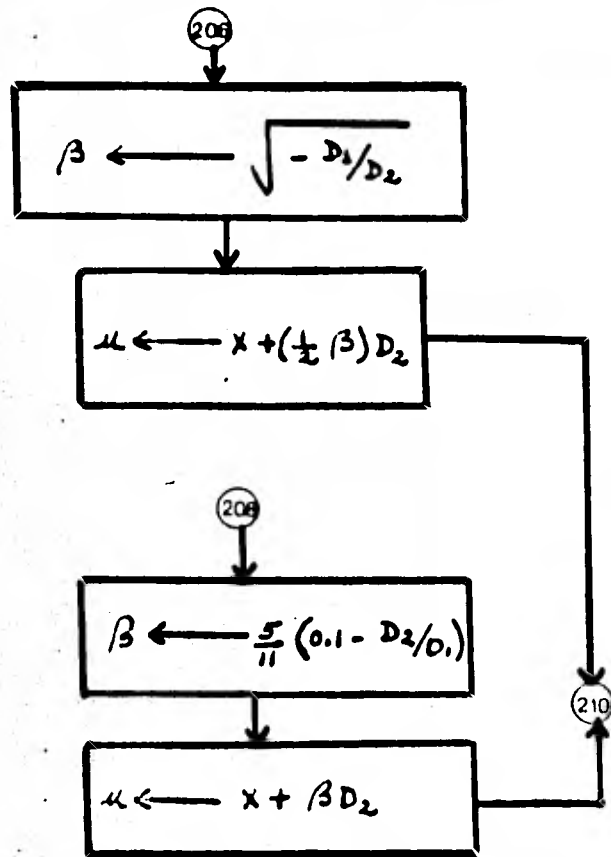
Para finalizar anexamos una tabla con los resultados obtenidos en las pruebas y el diagrama de flujo correspondiente, así como un listado de la rutina del método con el nombre de CUBGIM el cual aparece en el apéndice general.

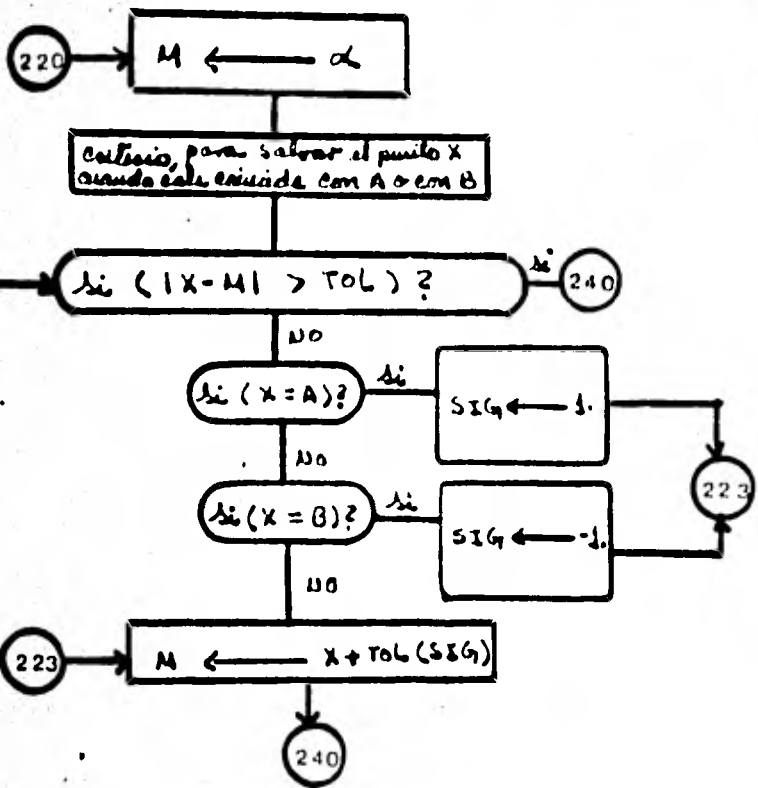
DIAGRAMA DE FLUJO DEL METODO HIBRIDO QUE

COMBINA LOS METODOS DE

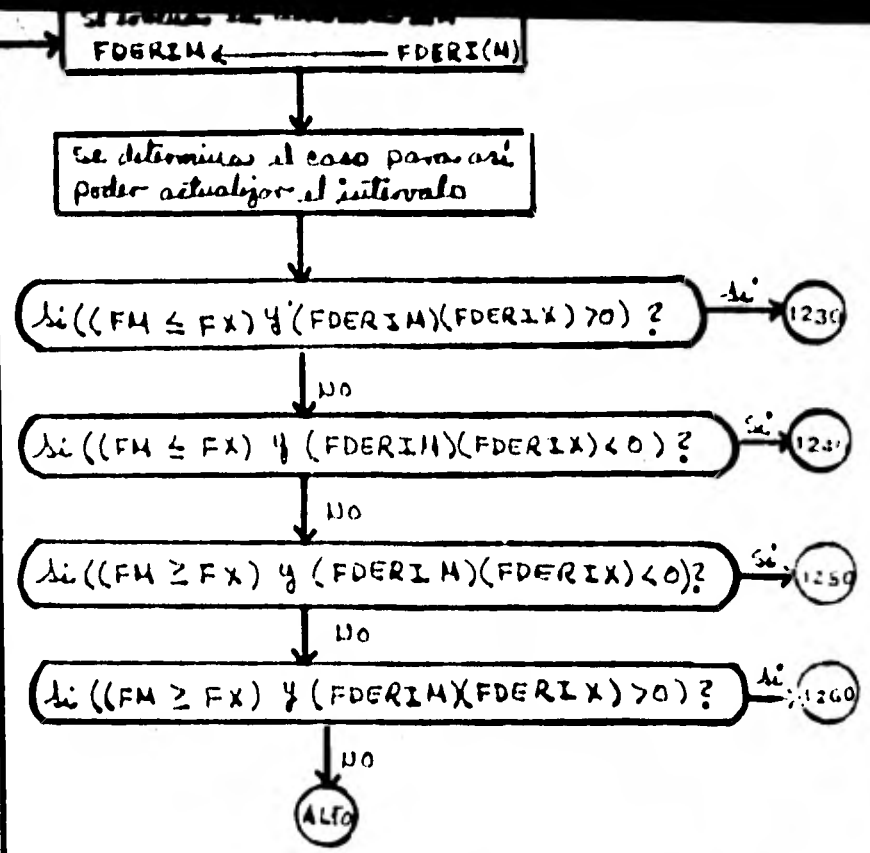
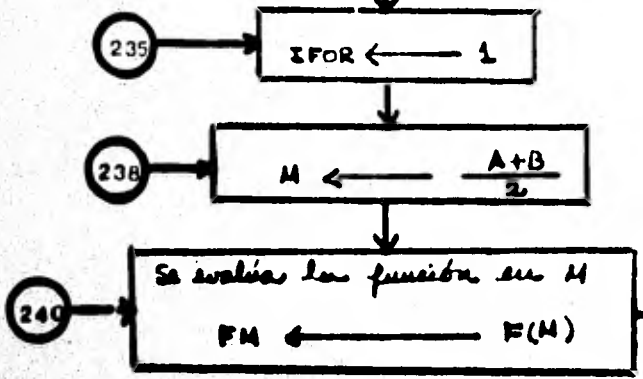
GILL Y MURRAY E INTERPOLACION CUBICA



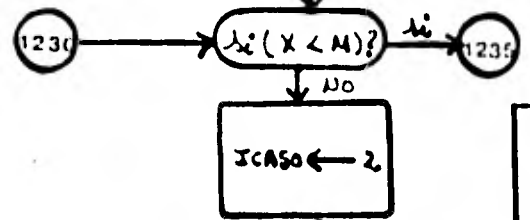




Como la función no es unimo del M se calcula como el punto medio

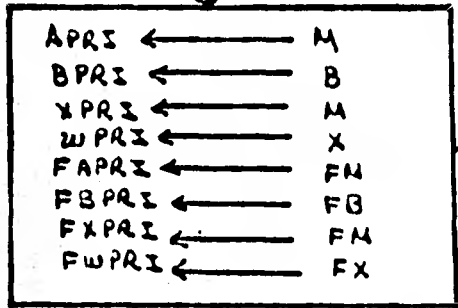
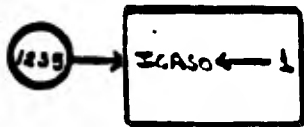


Se determina el intervalo de búsqueda

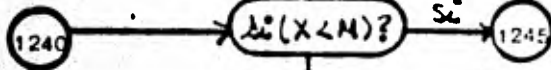


$APRI \leftarrow$	A
$BPRI \leftarrow$	M
$XPRI \leftarrow$	M
$WPRI \leftarrow$	X
$FAPRI \leftarrow$	FA
$FBPRI \leftarrow$	FM
$FXPRI \leftarrow$	FX
$FWPRI \leftarrow$	FX

1900



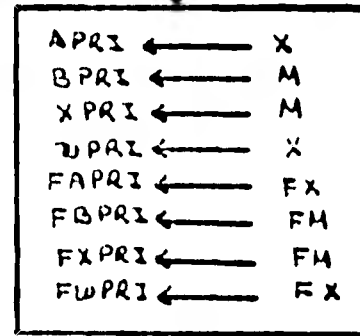
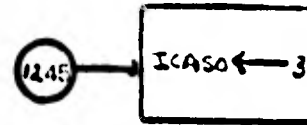
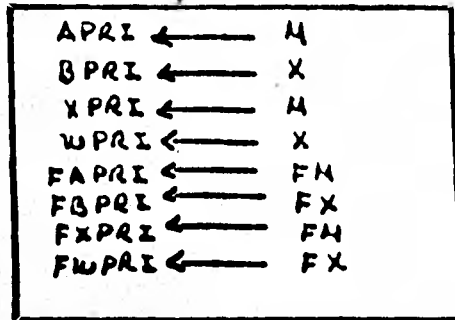
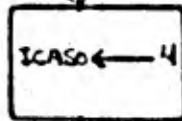
En los casos 3, 4, 5, 6 ya se cuentan con un intervalo de seg.



Si



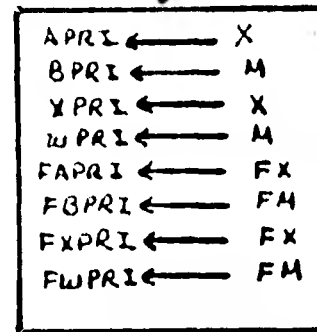
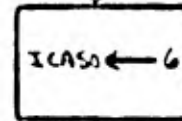
No

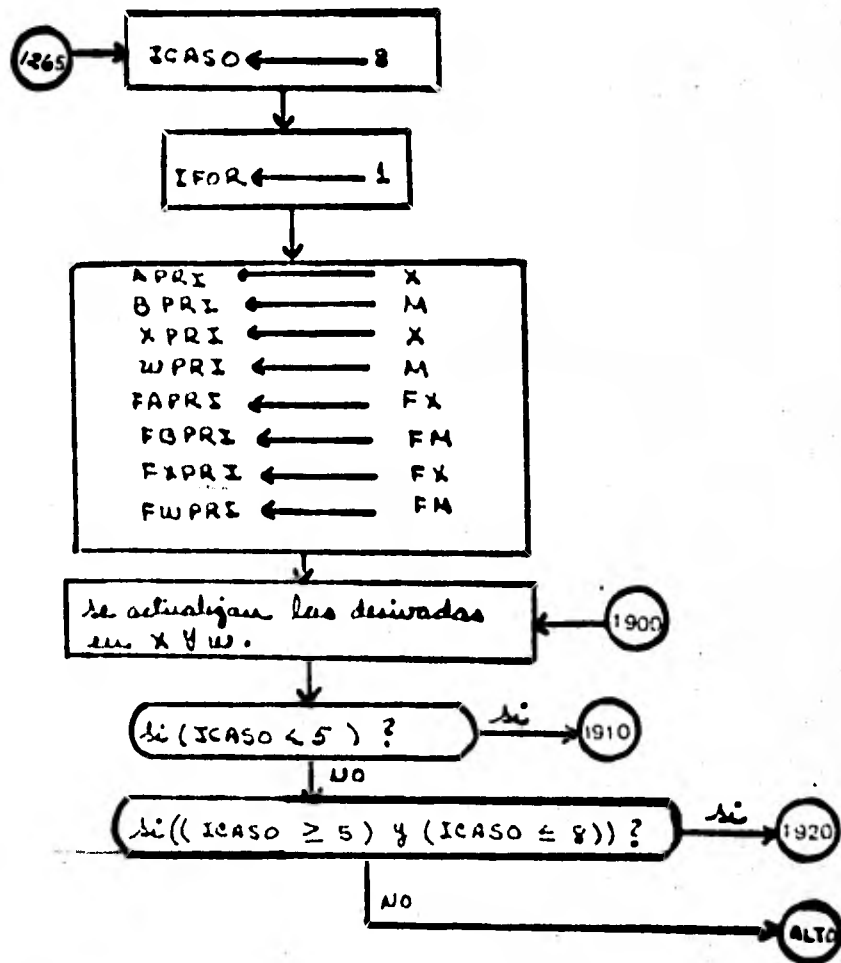
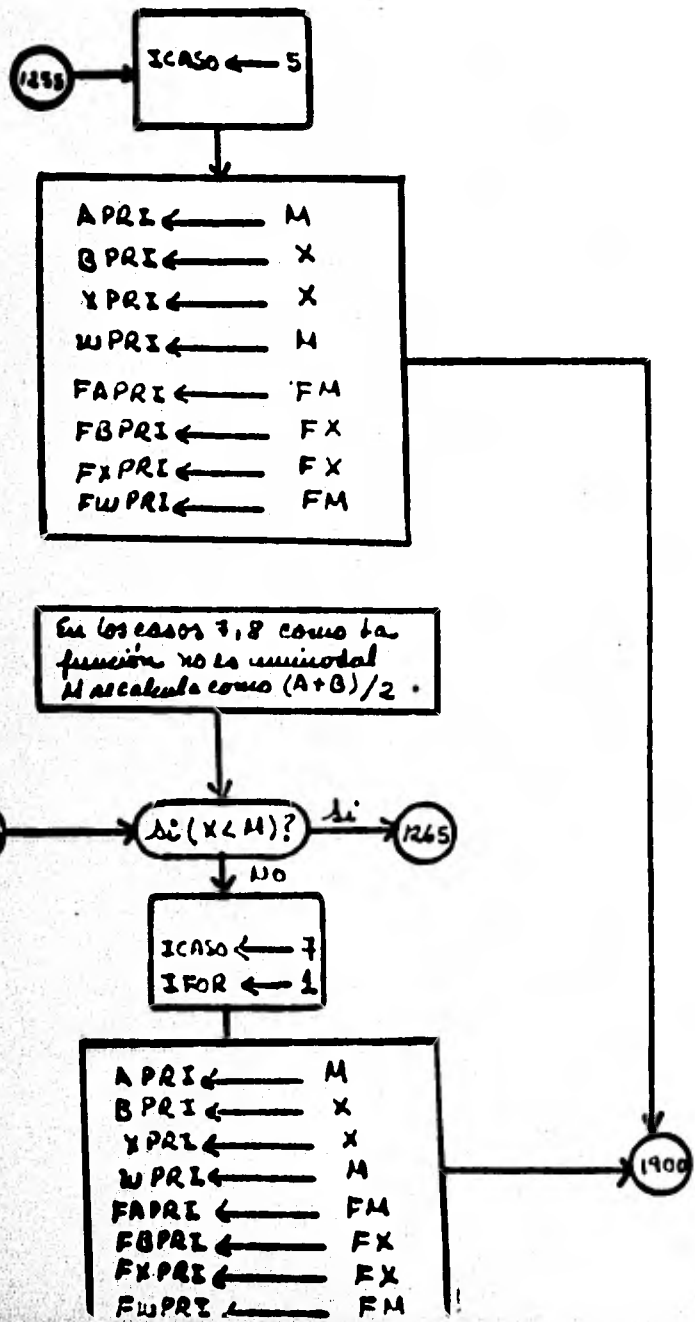


Si



No





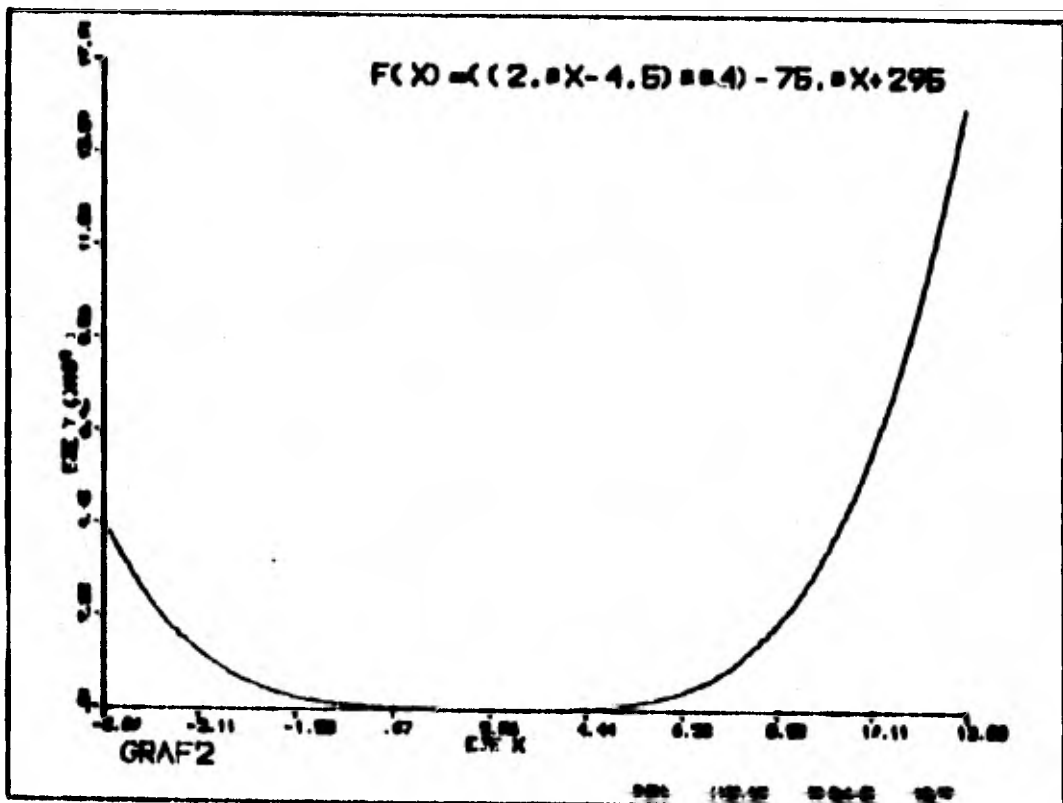
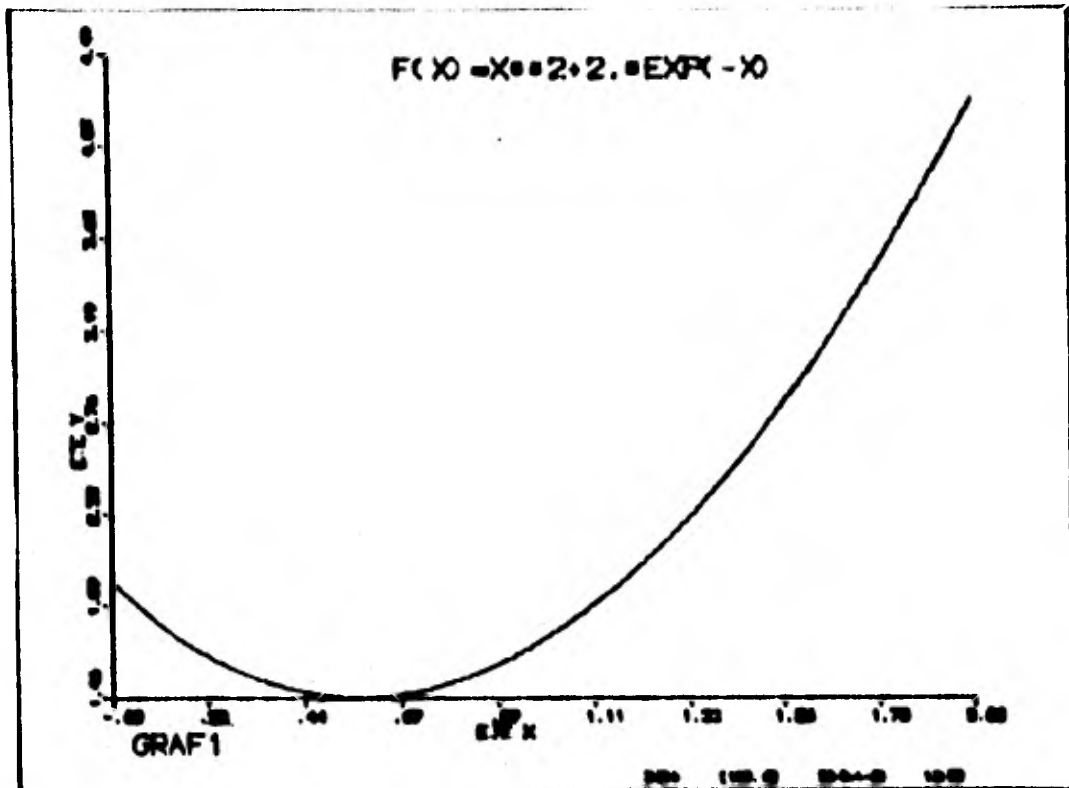
Resultados producidos por el método híbrido que combinó los métodos de Gill y Murray e Interpolación cúbica.

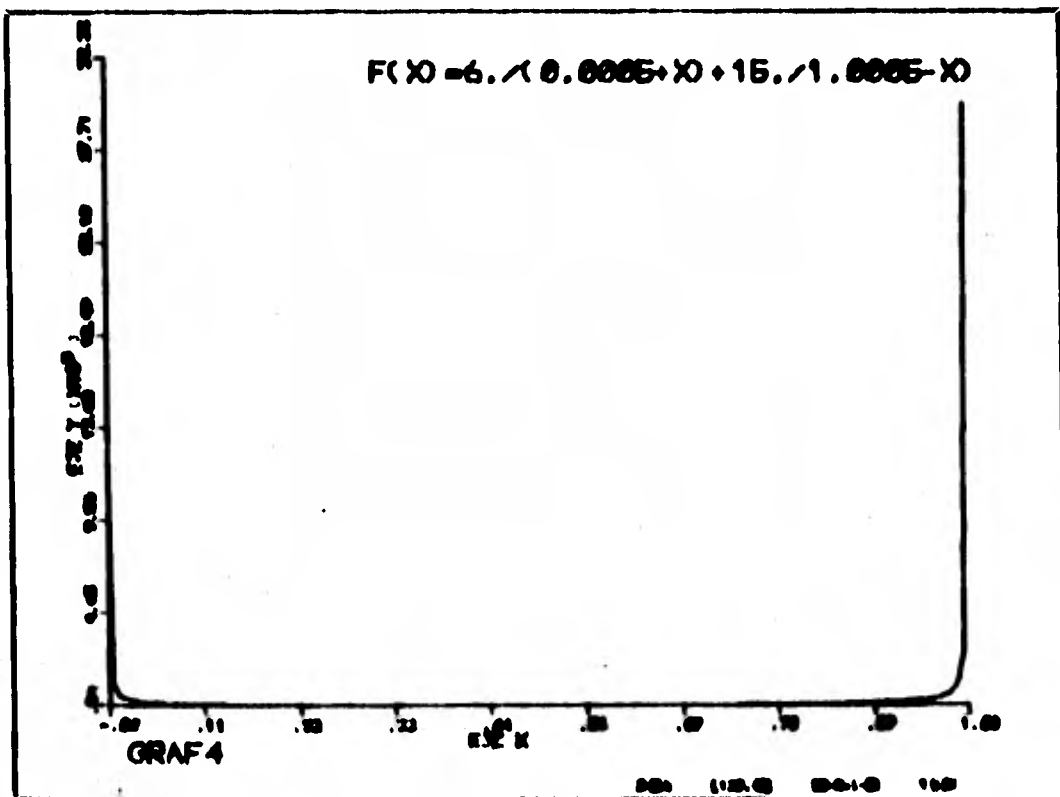
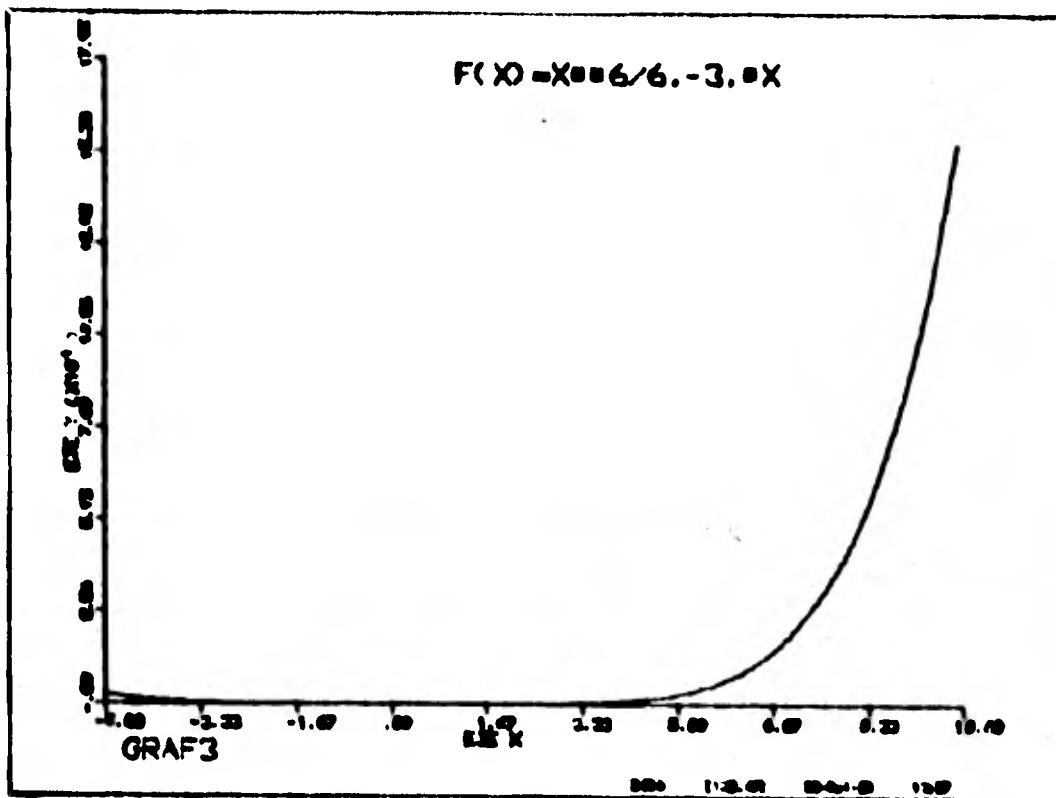
Función	No. de evaluaciones	EPS = .01 ; TAO = .01	
①	8	C	A = .554 B = .577
②	8	C	A = 3.29 B = 3.34
③	10	C	A = 1.22 B = 1.26
④	8	C	A = .373 B = .388
⑤	9	C	A = 2.98 B = 3.03
⑥	9	C	A = 3.14 B = 3.19
⑦	6	C	A = 2.94 B = 3.00
⑧	9	C	A = 3.10 B = 3.16
⑨	7	C	A = .558 B = .586
⑩	11	C	A = .560 B = .576
⑪	7	C	A = .812 B = .843



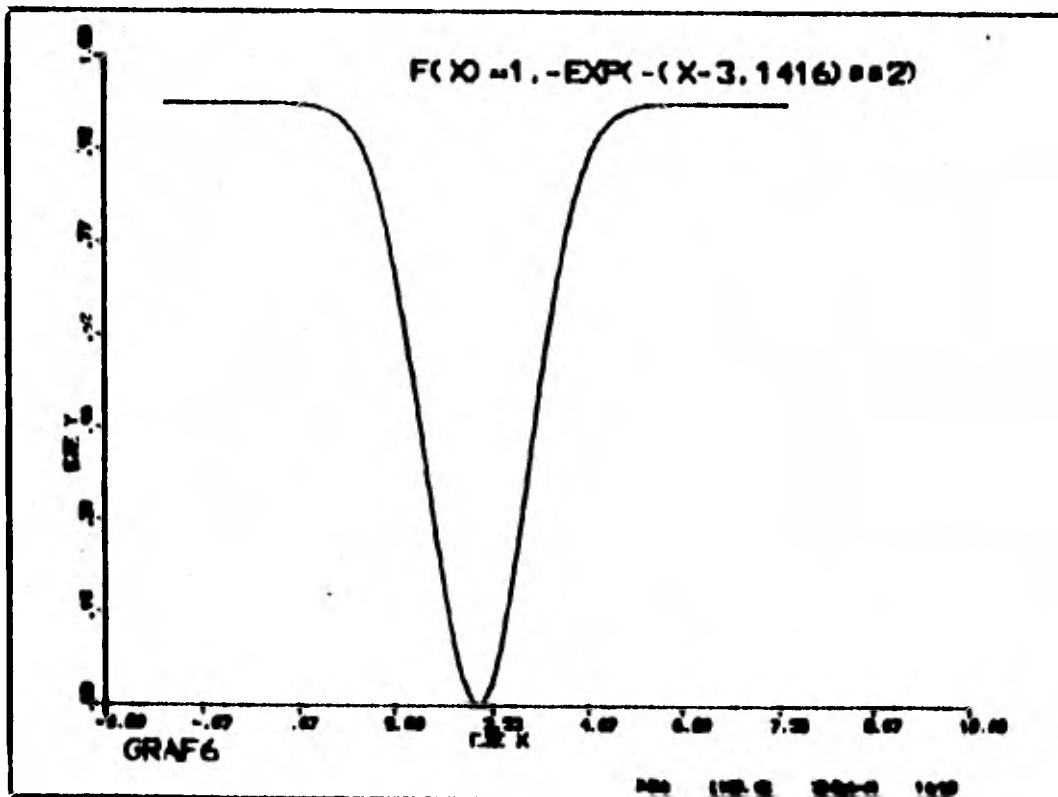
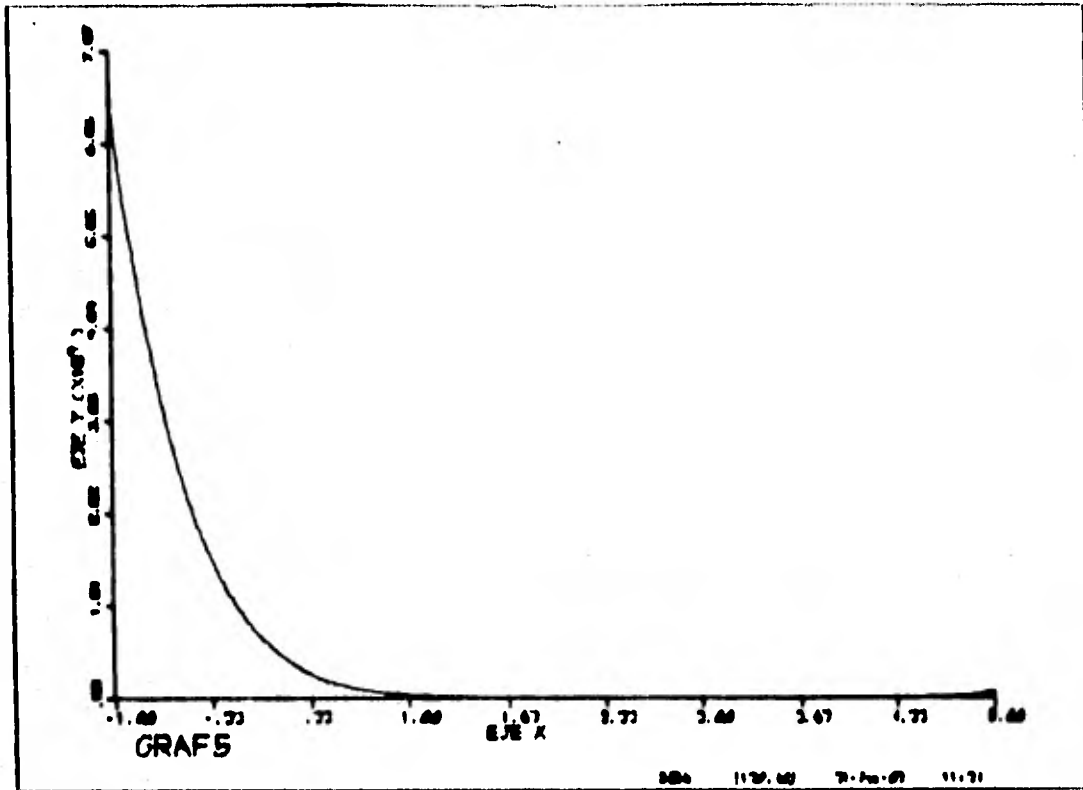
Apéndice General

Funciones Prueba		Intervalo
①	$F(x) = x^2 + 2e^{-x}$	0.2
②	$F(x) = (2x - 4.5)^4 - 75x + 295$	-5.12
③	$F(x) = x^6 / 6 - 3x$	-5.10
④	$F(x) = 6 / (0.0005 + x) + 15 / (1.0005 - x)$	0.1
⑤	$F(x) = ((e^{(x-3)}) - x + 2)^4 + (x-3)^8 + (x-3)^2$	-1.5
⑥	$F(x) = 1 - e^{-(x-3.1416)^2}$	-2.10
⑦	$F(x) = e^{(x-3.1416)^2 + 10(x-3.1416)^4}$	2.3
⑧	$F(x) = 1 - 10e^{-(x-3.1416)^2}$	-2.10
⑨	$F(x) = 1 - e^{-(2x-3.1416+2)^8}$	0.1
⑩	$F(x) = 1 - 10e^{-(2x-3.1416+2)^8}$	0.1
⑪	$F(x) = x^3 - 2x - 5$	0.1

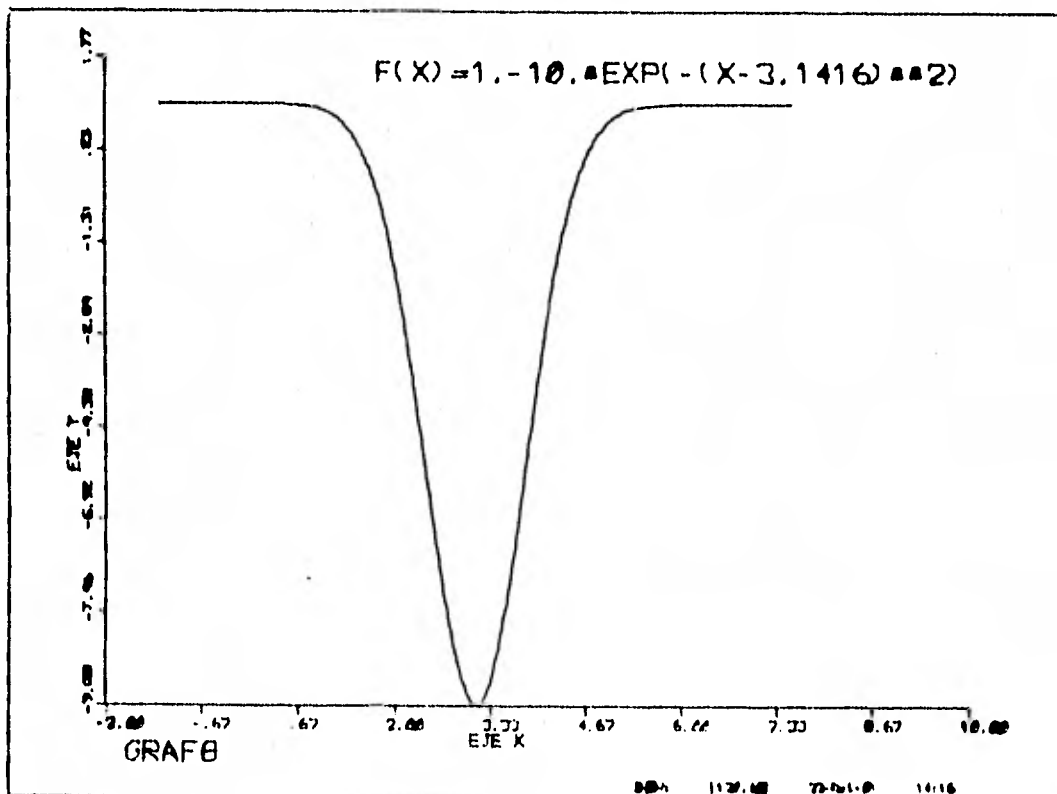
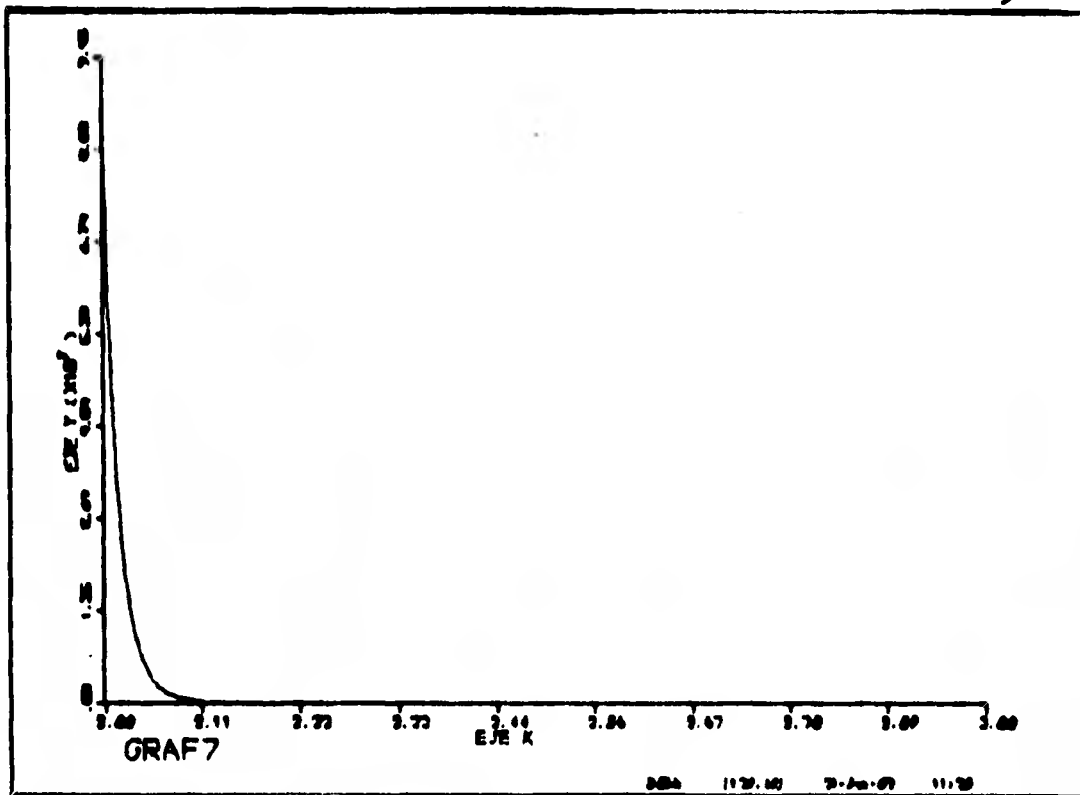


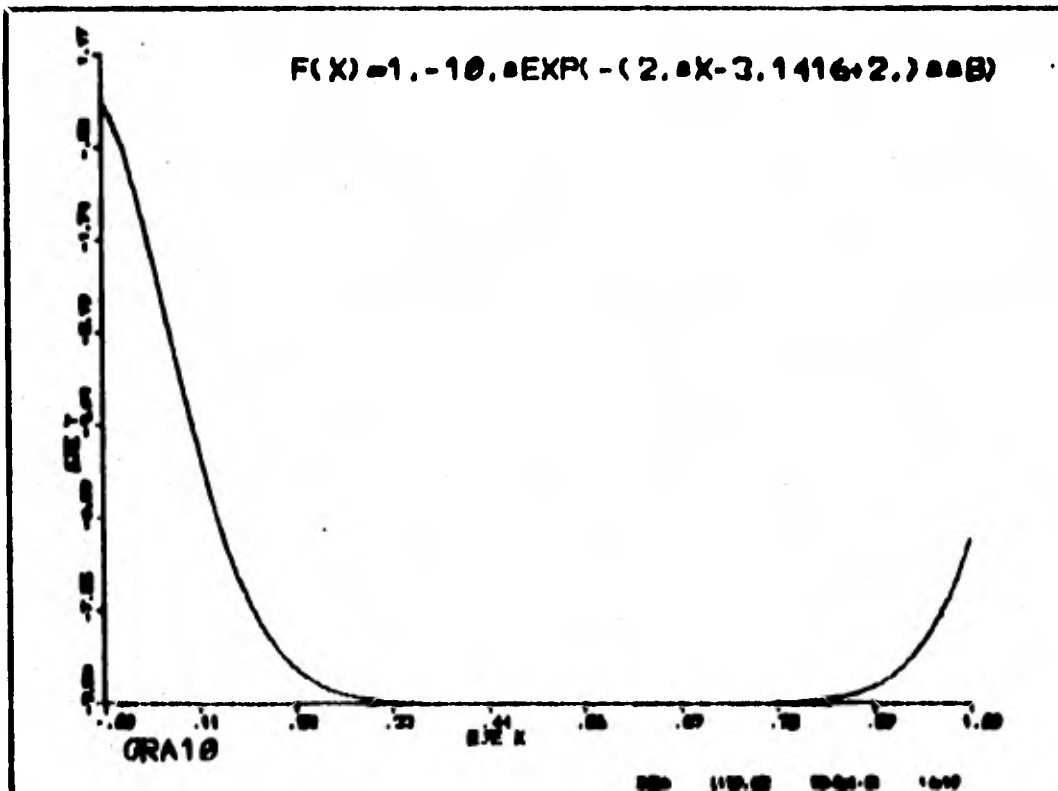
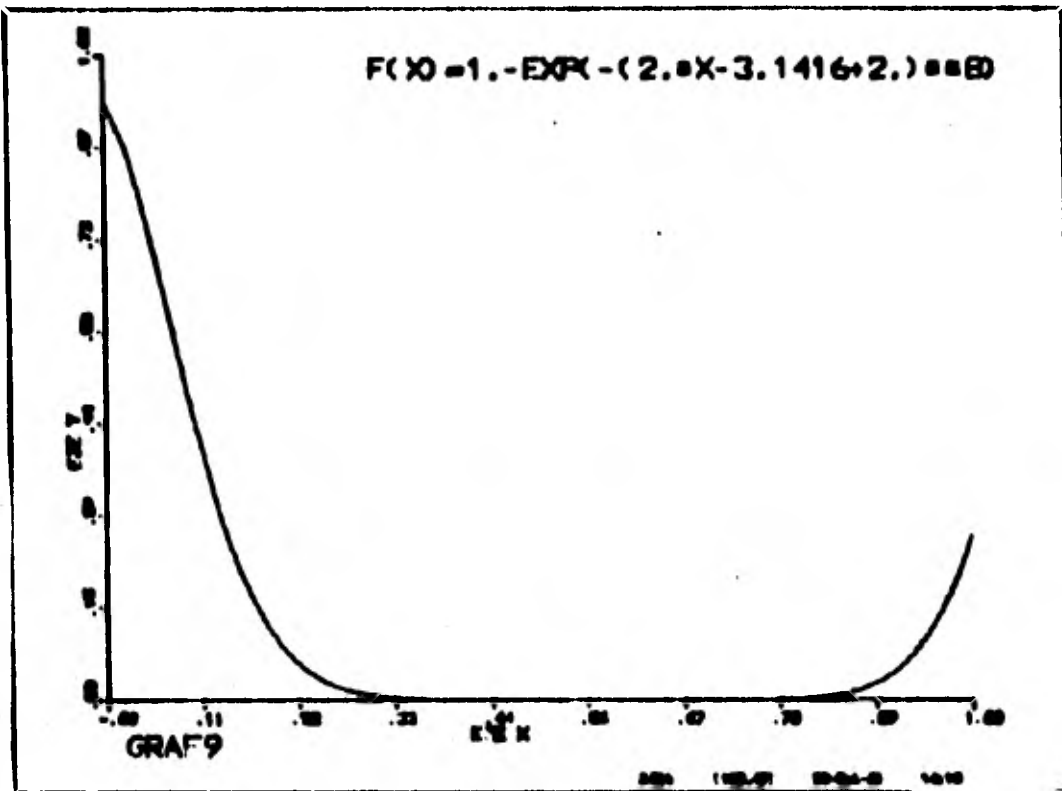


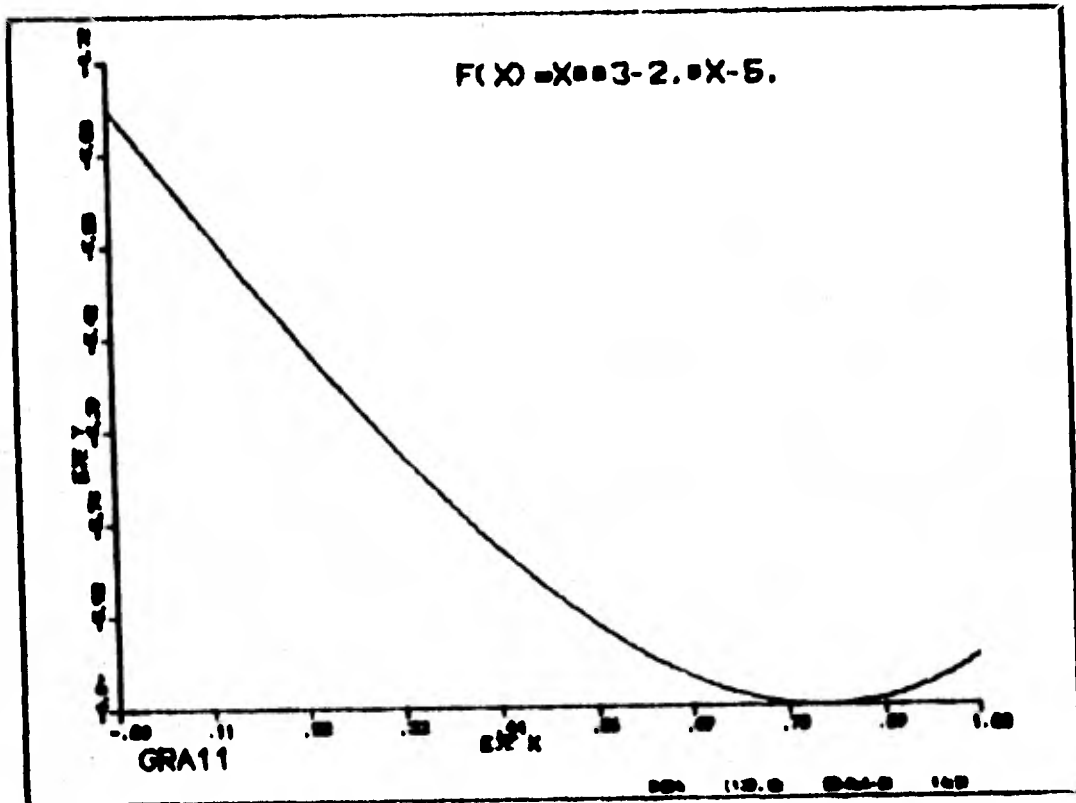
$$F(x) = ((\text{EXP}(x-3.) - x + 2.) ** 4) + ((x-3.) ** 8) + ((x-3.) ** 2)$$



$$F(x) = \text{EXP}((x - 3.1416) \cdot \cdot 2 + 10. \cdot (x - 3.1416) \cdot \cdot 4)$$









PRUEBAS REALIZADAS EN UNA COMPUTADORA PDP-10

RESULTADOS DE LAS PRUEBAS REALIZADAS CON LOS DIFERENTES  
METODOS DE MINIMIZACION PARA FUNCIONES EN UNA VARIABLE

Funcion	BISEC	FIBONA	AUREA	INSEG	CUAGIM	CUBGIM	FMIN
① La función no es unimodal	A = .561 B = .575	A = .561 B = .575	A = .563 B = .570	A = .553 B = .588	A = .555 B = .587	A = .554 B = .577	Eccess en el número de iteraciones
② La función no es unimodal	A = 3.27 B = 3.31	A = 3.27 B = 3.31	A = 3.30 B = 3.31	A = 3.24 B = 3.31	A = 3.23 B = 3.33	A = 3.29 B = 3.34	A = 3.30 B = 3.31
③	A = 1.24 B = 1.25	A = 1.23 B = 1.26	A = 1.24 B = 1.25	A = 1.23 B = 1.29	A = 1.22 B = 1.29	A = 1.22 B = 1.26	A = 1.24 B = 1.25
④ La función no es unimodal	A = .382 B = .393	A = .382 B = .393	A = .382 B = .390	A = .378 B = .412	A = .373 B = .411	A = .373 B = .388	Eccess en el número de iteraciones
⑤	A = 2.99 B = 3.01	A = 2.99 B = 3.03	A = 3.00 B = 3.01	A = 2.95 B = 3.04	A = 2.95 B = 3.11	A = 2.98 B = 3.03	A = 2.99 B = 3.00
⑥ La función no es unimodal	A = 3.11 B = 3.15	A = 3.11 B = 3.15	A = 3.14 B = 3.15	A = 3.00 B = 3.18	A = 3.08 B = 3.22	A = 3.14 B = 3.19	A = 3.13 B = 3.14
⑦ La función no es unimodal	A = 2.99 B = 3.00	A = 2.99 B = 3.00	A = 2.99 B = 3.00	A = 2.88 B = 3.00	A = 2.88 B = 3.00	A = 2.94 B = 3.00	A = 3.14 B = 3.15
⑧ "	A = 3.11 B = 3.15	A = 3.11 B = 3.15	A = 3.14 B = 3.15	A = 3.09 B = 3.18	A = 3.08 B = 3.22	A = 3.10 B = 3.16	A = 3.13 B = 3.14
⑨ "	A = .529 B = .542	A = .529 B = .542	A = .528 B = .536	A = .575 B = .629	A = .528 B = .573	A = .558 B = .586	Eccess en el número de iteraciones
⑩ "	A = .529 B = .542	A = .529 B = .542	A = .528 B = .536	A = .575 B = .629	A = .528 B = .573	A = .560 B = .576	Eccess en el número de iteraciones
⑪ "	A = .811 B = .826	A = .811 B = .826	A = .812 B = .820	A = .798 B = .838	A = .780 B = .831	A = .812 B = .843	A = 0.813 B = 0.820

B I S E C

SUBROUTINE BISEC(ITER,ITMAX,A,B,N,EPS)

PROPOSITO: LA SUBROUTINA BISEC ES LA IMPLEMENTACION DE UN METODO DE BUSQUEDA DIRECTA ANALOGO AL METODO DE BISECCION PARA DETERMINAR EL INTERVALO DE MENOR LONGITUD DONDE SE ENCUENTRA EL MINIMO DE UNA FUNCION ESCALAR.

PARAMETROS DE ENTRADA Y SALIDA:

ITER - NUMERO DE ITERACIONES

TOLABS-TOLERANCIA ABSOLUTA

TOLREL-TOLERANCIA RELATIVA

NEVALF-NUMERO DE EVALUACIONES DE LA FUNCION

EPS-EPILON

KL-NUMERO DEL PROBLEMA

A,B - EXTREMOS DEL INTERVALO DE BUSQUEDA

M - MEDIDA DE ERROR ABSOLUTA O MEDIDA DE ERROR RELATIVA.

M - PUNTO MEDIO RESPECTO AL INTERVALO  
X1 Y X2- PUNTOS DE EVALUACION

F1 Y F2- VALDRES DE LA FUNCION EN LOS PUNTOS X1 Y X2

REAL M  
COMMON/NPROB/KL,NEVALF  
WRITE(7,305)

INICIALIZACION

EVALUA LA FUNCION EN A Y B

FA=F(A)  
FB=F(B)

DETERMINA EL PUNTO MEDIO

```

300 M=(A+B)/2.
C
D DETERMINA LOS PUNTOS X1 Y X2
X1=N-EPS/2.
X2=M+EPS/2.
C
D EVALUA LA FUNCION EN X1 Y X2
F1=F(X1)
F2=F(X2)
WRITE(7,510) ITER,A,X1,X2,B,F1,F2,FB
C
C CHECA SI LA FUNCION ES UNIMODAL O NO
C
IF((FA.GT.F1).AND.(FB.GT.F2)) GO TO 350
GO TO 825
C
350 IF(F1.GT.F2) GO TO 600
A=A
B=X2
FA=FA
FB=F2
GO TO 610
600 A=X1
B=B
FA=F1
FB=FB
610 IF(ITER.GT.N) GO TO 700
ITER=ITER+1
GO TO 300
C
D ESCRITURAS
C
C
605 FORMAT(/,113(' '),//,1X,ITER',9X,'A',12X,'X1',16X,'X2',
110X,'B',10X,'FA',10X,'F(X1)',10X,'F(X2)',10X,'FB',//,113(' '))
610 FORMAT(/,1X,15,6(1X,E12.3))
625 WRITE(7,630)
630 FORMAT(/,113(' '),//,50X,'***LA FUNCION NO ES
1 UNIMODAL***',//)
GO TO 850
C
D GO TO 850
C
C ESCRIBE EL SUBINTERVALO FINAL
C
700 ITER=ITER+1
WRITE(7,710) ITER,A,X1,X2,B,FA,F1,F2,FB
710 FORMAT(/,1X,15,6(1X,E12.3))
WRITE(7,800) A,B,NEVAL
800 FORMAT(/,113(' '),//,50X,'***EL METODO TUVO EXITO***',
1//50X,30(' '),//INTERVALO
1 DE INCERTIDUMBRE',3(' '),//,50X,'A=',E12.3,2X,'B=',E12.3
1//,50X,'NUMERO DE EVALUACIONES DE LA FUNCION :',1X)
GO TO 850
850 RETURN
END

```



E R R A B S

---

SUBROUTINE ERRABS(TOLABS, EPS, A, B, N)

PROPOSITO: LA SUBROUTINA ERRABS NOS PROPORCIONA UNA MEDIDA DE ERROR ABSOLUTA.

```
X0=(B-A)
IF(TOLABS.LT.2.*EPS) TOLABS=2.*EPS
A1=ALOG(X0/(TOLABS-EPS))/ALOG(2.)
N=IFIX(A1)+1
RETURN
END
```

E R R E L

---

SUBROUTINE ERREL(TOLREL, EPS, A, B, N)

PROPOSITO: LA SUBROUTINA ERREL NOS PROPORCIONA UNA MEDIDA DE ERROR RELATIVA.

```
A1=(ALOG(B-A))-(ALOG(EPS))-(ALOG(TOLREL))/ALOG(2.)
N=IFIX(A1)+1
RETURN
END
```

C  
C  
C  
NUFIB

-----  
SUBROUTINE NUFIB(A,B,EPS,FL,FL1,FIB,N)

PROPOSITO: LA SUBROUTINA NUFIB CALCULA LA SUCESION DE NUME-  
ROS DE FIBONACCI PARA FIJAR N LA CUAL REPRE-  
SENTA EL NUMERO DE EVALUACIONES REQUERIDAS  
EN LA IMPLEMENTACION DEL METODO DE FIBONACCI .

C  
C  
C  
PARAMETROS DE ENTRADA Y SALIDA:

FIB(1) Y FIB(2)-PRIMEROS NUMEROS DE LA SUCESION DE FIBO-  
NACCI .

EPS -PRECISION REQUERIDA

FL1 -REPRESENTA A  $L1=L/EPS$

NOTA: LA FORMULA ORIGINAL PARA DETERMINAR A N ES-  
TA DADA POR  $L1=L/FN < EPS$  .

-----  
DIMENSION FIB(50)

C  
C  
C  
NUMEROS INICIALES DE LA SUCESION DE FIBONACCI

FIB(1)=1.

FIB(2)=1.

FL=B-A

FL1=FL/EPS

C  
C  
C  
CALCULO DE LOS NUMEROS RESTANTES DE FIBONACCI

-----  
JJ=2

JJ=JJ+1

FIB(JJ)=FIB(JJ-1)+FIB(JJ-2)

IF(FL1.L1.FIB(JJ)) GO TO 90

GO TO 80

N=JJ

RETURN

END

F I B O N A C C C C

-----  
 SUBROUTINE FIBONA(K,N,A,B,FIB,EPS,F)

625-43

PROPOSITO: LA SUBROUTINA FIBONA ES UN METODO DE BUSQUEDA DIRECTA QUE IMPLEMENTA EL METODO DE FIBONACCI PARA DETERMINAR EL INTERVALO DE MENOR LONGITUD QUE CONTIENE AL MINIMO DE UNA FUNCION ESCALAR.

PARAMETROS DE ENTRADA Y SALIDA .

K - NUMERO DE ITERACIONES  
 N - NUMERO DE EVALUACIONES REQUERIDAS POR EL METODO DE FIBONACCI .  
 NEVALF - NUMERO DE EVALUACIONES DE LA FUNCION  
 EPS - CONSTANTE DE PERTURBACION (NORMALMENTE SE DA COMO 1.0E-02 YA QUE SI SE DA MAS CHICO LA FUNCION PUEDE DEJAR DE SER UNIMODAL)

A,B - EXTREMOS DEL INTERVALO DE BUSQUEDA

X1 Y X2 - PUNTOS DE EVALUACION EN CADA ITERACION  
 F1 Y F2 - VALORES DE LA FUNCION EN CADA PASO

-----  
 DIMENSION FIB(50)  
 COMMON/NFRCB/KL,NEVALF

X1=(FIB(N-K-1)/FIB(N-K+1))\*(B-A)+A  
 X2=(FIB(N-K)/FIB(N-K+1))\*(B-A)+A

F1=F(X1)

F2=F(X2)  
 WRITE(7,600)K,A,B,X1,X2,F1,F2  
 GO TO 260

CALCULA UNICAMENTE X1

-----  
 155 X1=(FIB(N-K-1)/FIB(N-K+1))\*(B-A)+A  
 F1=F(X1)  
 WRITE(7,610) K,A,B,X1,X2,F1,F2  
 GO TO 260

CALCULA UNICAMENTE X2

-----  
 165 X2=(FIB(N-K)/FIB(N-K+1))\*(B-A)+A  
 F2=F(X2)  
 WRITE(7,610) K,A,B,X1,X2,F1,F2





750

```
FORMAT(//40X, '***EL METODO TUVO EXITO***',  
1//,40X, 'INTERVALO DE INCERTIDUMBRE',//,40X,  
1'A=',E12.3,2X,'B=',E12.3,  
1//,30X, 'NUMERO DE EVALUACIONES DE LA FUNCION :',14)  
RETURN  
END
```

824-43



A=B  
B=X2  
X2=X1  
F2=F1

C  
C  
C  
CHECA CONVERGENCIA

LN=LN+TAO  
IF(LN .LT. EPS)GO TO 675  
IF(N.EQ.ITMAX) GO TO 650  
N=N+1  
GO TO 330

C  
400  
A=X1  
B=B  
X1=X2  
F1=F2

C  
C  
C  
CHECA CONVERGENCIA

LN=LN+TAO  
IF(LN .LT. EPS)GO TO 675  
IF(N.EQ.ITMAX)GO TO 650  
N=N+1  
GO TO 340

C  
C  
C  
ESCRITORAS

500  
FORMAT(//,50X(' '),//,1X,'N',6X,' LN',10X,'A',12X,'B',  
112X,'X1',112X,'X2',8X,'F(X1)',9X,'F(X2)',//,50  
14(' '),//,1X,14,7E12,3)

510  
FORMAT(//,1X,14,7E12,3)

520  
FORMAT(//,1X,14,7E12,3)

650  
WRITE(7,850)

660  
FORMAT(//,7,50X,'EL NUMERO DE ITERACIONES MAX. FUE AGOTADO',//,  
100X,'\*\*\*EL INTERVALO DE INCERTIDUMBRE NO FUE ENCONTRADO\*\*\*')  
GO TO 800

C  
C  
C  
ESCRIBE EL SUBINTERVALO FINAL

675  
N=N+1  
WRITE(7,860)N, LN, A, B, X1, X2, F1, F2

680  
FORMAT(//,1X,14,7E12,3)

WRITE(7,700) A, B, NEVALE

700  
FORMAT(//,80X(' '),//,50X,'\*\*\*EL METODO TUVO EXITO\*\*\*',  
1//,55X,'A=',E12,3,2X,'B=',E12,3  
1//,45X,'NUMERO DE EVALUACIONES DE LA FUNCION : ',14)

800  
RETURN  
END





```

C      CHECA SI LA FUNCION ES O NO UNIMODAL

100    AMAX=AMAX1(FA,FB)
      IF(FX.GT.AMAX) GO TO 611

C      CRITERIO PARA DETERMINAR W Y U
      IF(FA .GE. FB) GO TO 200

C      EN CASO CONTRARIO SIGNIFICA QUE:
      FA < FB

C      W=A
      U=B
      FW=FA
      FU=FB
      GO TO 200

200    V=A
      W=B
      FU=FA
      FW=FB

205    WRITE(7,908)X,A,B,X,W,V,FA,FB,FX,FW,FU
C
C      SE CALCULA W LA COTA MODIFICADA
C
      D1=W-X
      D2=V-X

C      SE COMPARAN LAS DISTANCIAS DIRIGIDAS
      IF(ABS(W-X) .GE. ABS(V-X)) GO TO 500

C      EN CASO CONTRARIO SIGNIFICA QUE:
      ABS(D1) < ABS(D2)

C      BETA=SQRT(-D1/D2)
      U=X + ((1./2.) * BETA) * D2
      GO TO 510

500    BETA=(5./11.) * (0.4 - (D2/D1))
      U=X + (BETA * D2)

C      CRITERIO EN CASO DE QUE EL PUNTO U ESTE CERCA DE UNO DE LOS
C      EXTREMOS.
510    AMIN=AMIN1(ABS(U-A),ABS(U-B))
      IF(AMIN .GT. TOL1) GO TO 515

C      CRITERIO EN CASO QUE EL PUNTO U CASI COINCIDA CON UNO
C      DE LOS EXTREMOS.
      IF(B-X .GT. X-A) U=(X+B)/2.
      IF(B-X .LE. X-A) U=(A+X)/2.

C      SE EVALUA LA FUNCION EN U

```



```

C
C      SE DETERMINA EL INTERVALO DE SEGURIDAD
C
600      IF(X .GT. U) GO TO 700
        IF(X .GT. U) GO TO 800
C
608      GO TO 810
611      IND=2
        GO TO 820
C
C      SE COMPARAN LOS VALORES DE LA FUNCION EN X, Y, U
C
700      IF(FX .GE. FU) GO TO 750
C
C      EN CASO CONTRARIO SIGNIFICA QUE:
C      FX < FU
C
C      B=U
C      FB=FU
C      GO TO 850
C
750      A=X
        FA=FX
        X=U
        FX=FU
        GO TO 850
C
C      SE COMPARAN LOS VALORES DE LA FUNCION EN X, Y, U
C
800      IF(FX .GE. FU) GO TO 850
C
C      EN CASO CONTRARIO SIGNIFICA QUE:
C      FX < FU
C
C      A=U
C      FA=FU
C      GO TO 900
C
850      B=X
        FB=FX
        X=U
        FX=FU
C
C
C      CHECA CONVERGENCIA
C
900      ALPHA=ABS(X)
        TOL=(EPS*H*ALPHA)*.7AQ
        AMAX=AMAX1(X-A,B-X)
        TOL1=2.*TOL
        IF(AMAX .LE. TOL1) GO TO 1000
C
C      AUN NO CONVERGE
C
C      IF(X .EQ. 17MAX) GO TO 999
        K=K+1
        GO TO 100
C
C      ESCRITURAS
C
908      FORMAT(7,125(' '),7,3X,15,3X,18,10X,15,10X,1X,12X,10,12X)

```



```

808 FORMAT(7,IX,14,10(IX,E11.3))
810 WRITE(7,913)A,B,X,H,U,FA,FB,FX,FW,FV
815 FORMAT(7,IX,14,10(IX,E11.3),7,125(IX,1),
177,50X, '***EL PUNTO COINCIDE CON UNO DE LOS EXTREMOS***')
177,50X, 'SIGNIFICA QUE X NO ESTA EN EL INTERVALO [A,B]')
177,50X, '***ERRADA***')
GO TO 1010

920 WRITE(7,923)A,B,X,H,U,FA,FB,FX,FW,FV
925 FORMAT(7,IX,14,10(IX,E11.3))
177,45X, '***LA FUNCION NO ES UNIMODAL***')
GO TO 1015

C
994 WRITE(7,995)
995 FORMAT(7,125(IX,1),77,55X, '***EL METODO NO TUVO EXITO***')
177,50X, '***EL NUMERO DE ITERACIONES MAXIMO FUE ALCANZADO***')
GO TO 1015

C
C HUBO CONVERGENCIA
D
1000 I=X-1
IND=2
WRITE(7,1005)A,B,X,H,U,FA,FB,FX,FW,FV
1005 FORMAT(7,IX,14,10(IX,E11.3))
C
C
D ESCRIBE CUAL ES EL INTERVALO DE SEGURIDAD
C
WRITE(7,1010)A,B,NEVAL
1010 FORMAT(7,125(IX,1),77,55X, '***EL METODO TUVO EXITO***')
177,50X, 'EL INTERVALO DE SEGURIDAD ES:')
177,55X, 'A',E12.3/EX, 'B',E12.3
177,45X, 'NUMERO DE EVALUACIONES DE LA FUNCION :',I10)
1015 RETURN
END

```





FX=F(X)  
WRITE(7,1020)

CRITERIO PARA DAR LOS PUNTOS (X,F(X)),(W,F(W)),(V,F(V))

IF(FA .GE. FB) GO TO 200

EN CASO CONTRARIO SIGNIFICA QUE:  
FA < FB

W=A  
V=B  
FW=FA  
FV=FB  
GO TO 204

200 V=A  
W=B  
FV=FA  
FW=FB

DIAGNOSTICO PARA CHECAR SI LA FUNCION ES UNIMODAL O NO

204 AMAX=AMAX1(FA,FB)  
IF(FX.GT.AMAX) GO TO 611

205 WRITE(7,1030)K,A,B,X,W,V,FA,FB,FX,FW,FV

SE CALCULA EL MINIMO ALPHA DE LA FUNCION INTERPOLADA

$S=(W-X)**2*(FV-FW)-(V-W)**2*(FW-FX)$

$G=2.*(V-W)*(FW-FX)-(W-X)*(FV-FX)$

ALPHA=X-S/G

SE CALCULA LA COTA U POR EL METODO DE GILL Y MURRAY .

D1=W-X  
D2=V-X

SE COMPARAN LAS DISTANCIAS DIRIGIDAS.

IF(ABS(W-X) .GE. ABS(V-X)) GO TO 500

EN CASO CONTRARIO SIGNIFICA QUE:  
ABS(D1) < ABS(D2)

BETA=SQRT(-D1/D2)  
U=X + ((1./2.) \* BETA) \* D2  
GO TO 510

500 BETA=(5./11.) \* (0.1 - (D2/D1))  
U=X + (BETA \* D2)

CRITERIO PARA SABER SI W ES ALPHA O ES IGUAL A U

510 IF((X.LT.U) .AND. (A.LT.ALPHA) .AND. (ALPHA.LT.U)) GO TO 520  
IF((X.GT.U) .AND. (U.LT.ALPHA) .AND. (ALPHA.LT.B)) GO TO 520

```

C      EN CASO CONTRARIO
C
      M=U
      GO TO 525
      M=ALPHA
520
C
C
C      CASO EN QUE EL PUNTO M NO ESTA CERCA DE LOS EXTREMOS
525      AMIN=AMINI(ABS(M-A),ABS(M-B))
      IF(AMIN.GT.TOLI) GO TO 530
C
C
C      CASO EN QUE EL PUNTO M CASI COINCIDE CON UNO DE LOS
      EXTREMOS.
      IF(B-X .GT. X-A) M=(X+B)/2.
      IF(B-X .LE. X-A) M=(A+X)/2.
C
C
C      SE EVALUA LA FUNCION EN M .
530      FM=F(M)
C
C
C      SE ACTUALIZA EL INTERVALO DE SEGURIDAD
600      IF(X .LT. M) GO TO 700
      IF(X .GT. M) GO TO 800
C
609      WRITE(7,1040)K,A,B,X,W,V,FA,FB,FX,FW,FV
611      IND=-2
      GO TO 1045
C
      COMPARA LOS VALORES DE LA FUNCION EN X Y M.
700      IF(FX .GE. FM) GO TO 750
C
C
C      EN CASO CONTRARIO SIGNIFICA QUE:
      FX < FM
C
      APRI=A
      BPRI=M
      XPRI=X
      UPRI=B
      FAPRI=FA
      FBPRI=FM
      FXPRI=FX
      FUPRI=FB
      GO TO 900
750      APRI=X
      BPRI=B
      XPRI=M
      UPRI=A
      FAPRI=FX
      FBPRI=FB
      FXPRI=FM
      FUPRI=FA
      GO TO 900

```

C           COMPARA LOS VALORES DE LA FUNCION EN X Y M.

800       IF(FX .GE. FM) GO TO 850

C  
C       EN CASO CONTRARIO SIGNIFICA QUE:  
C                                   FA < FM  
C

APRI=M  
BPRI=B  
XPRI=X  
UPRI=A  
FAPRI=FM  
FBPRI=FB  
FXPRI=FX  
FUPRI=FA  
GO TO 900

850       APRI=A  
          BPRI=X  
          XPRI=M  
          UPRI=B  
          FAPRI=FA  
          FBPRI=FX  
          FXPRI=FM  
          FUPRI=FB

C  
C       ACTUALIZA EL VALOR MAS PEQUENO PARA DETERMINAR LAS NUEVAS  
C                                   W,V  
C

900       IF((FXPRI.LT.FBPRI).AND.(FBPRI.LT.FAPRI).AND.(FAPRI.LT.  
          1FUPRI)) GO TO 960

IF((FXPRI.LT.FAPRI).AND.(FAPRI.LT.FUPRI).AND.(FUPRI.LT.  
1FBPRI)) GO TO 970

IF((FXPRI.LT.FAPRI).AND.(FAPRI.LT.FBPRI).AND.(FBPRI.LT.  
1FUPRI)) GO TO 980

C  
C       EN CASO CONTRARIO QUIERE DECIR QUE:  
C                                   FXPRI<FBPRI<FUPRI<FAPRI  
C

WPRI=BPRI  
VPRI=UPRI  
FWPRI=FBPRI  
FVPRI=FUPRI  
GO TO 985

C  
C       960       WPRI=APRI  
          VPRI=UPRI  
          FWPRI=FAPRI  
          FVPRI=FUPRI  
          GO TO 985

C  
C       970       WPRI=BPRI

```
VPRI=APRI
FWPRI=FBPRI
FVPRI=FAPRI
GO TO 985
```

```
C
C
980  WPRI=APRI
      VPRI=BPRI
      FWPRI=FAPRI
      FVPRI=FBPRI
```

```
C
C
C      RENOMBRAMIENTO PARA A,B,X,W,V .
```

```
985  A=APRI
      B=BPRI
      X=XPRI
      W=WPRI
      V=VPRI
      FA=FAPRI
      FB=FBPRI
      FX=FXPRI
      FW=FWPRI
      FV=FVPRI
```

```
C
C
C      CHECA CONVERGENCIA
```

```
TOL=EPS*ABS(X)+TAO
AMAX=AMAX1(X-A,B-X)
TOL1=2.*TOL
IF(AMAX.LE.TOL1)GO TO 1055
```

```
C
C
C      AUN NO CONVERGE .
      IF(K.EQ.ITMAX) GO TO 1010
      K=K+1
      GO TO 204
```

```
C      ESCRITURAS
```

```
1010 WRITE(7,1051)
1020 FORMAT(/,125(' '),/,3X,'K',8X,'A',10X,'B',10X,'X',12X,'W',12X,
1'V',8X,'F(A)',10X,'F(B)',9X,'F(X)',8X,'F(W)',8X,'F(V)',/,
1125(' '),/)
1030 FORMAT(/,1X,14,10(1X,E11.3))
1040 FORMAT(/,1X,14,10(1X,E11.3),/,125(' '),
1///50X,'**EL PUNTO COINCIDE CON UNO DE LOS EXTREMOS**'
1///,50X,'SIGNIFICA QUE X NO ESTA EN EL INTERVALO (A,B)'
1///,60X,'**FRACASC**')
      GO TO 1065
1045 WRITE(7,1050)K,A,B,X,W,V,FA,FB,FX,FW,FV
1050 FORMAT(/,1X,14,10(1X,E11.3),//,45X,'**LA FUNCION NO ES UNIMODAL
1**')
      GO TO 1065
1051 FORMAT(/,125(' '),///,55X,'**EL METODO NO TUVO EXITO**'
1///,50X,'**EL NUMERO DE ITERACIONES MAXIMO FUE AGOTADO**')
      GO TO 1065
1055 K=K+1
```

WRITE(7,1030)K,A,B,X,W,V,FA,FB,FX,FW,FV

WRITE(7,1060)A,B,NEVALF

1060 FORMAT(/,125('♦'),///,55X,'♦♦♦EL METODO TUVO EXITO♦♦♦')

1//,50X,'EL INTERVALO DE SEGURIDAD ES:'

1//,55X,'A=',E12.3,2X,'B=',E12.3

1//,45X,'NUMERO DE EVALUACIONES DE LA FUNCION : ',I3)

1065 RETURN

END

C U B G I M

-----  
SUBROUTINE CUBGIM(N,ITMAX,A,B,EPS,TAU,F,FDERI)  
REAL M  
COMMON/NPRC<sub>B</sub>/KL,NEVALF

-----  
C PROPOSITO: LA SUBRUTINA CUBGIM ES UN METODO HIBRIDO QUE  
C COMBINA LOS METODOS DE GILL Y MURRAY E INTERPO-  
C LACION CUBICA PARA DETERMINAR EL INTERVALO DE  
C MENOR LONGITUD QUE CONTIENE AL MINIMO.

C PARAMETROS DE ENTRADA Y SALIDA.

C           I - NUMERO DE ITERACIONES  
C  
C           ITMAX - NUMERO MAXIMO DE ITERACIONES  
C           A,B - EXTREMOS DEL INTERVALO DE BUSQUEDA  
C           EPS - PRECISION REQUERIDA  
C                (USE RECOMIENDA DAR EPS=1.0E-02 YA QUE SI SE DA  
C                MAS GRANDE LA FUNCION PUEDE DEJAR DE SER UNI-  
C           MODAL.)  
C           TAU - PRECISION ABSOLUTA  
C           KL - NUMERO DEL PROBLEMA  
C           NEVALF - NUMERO DE EVALUACIONES DE LA FUNCION  
C           F - FUNCION DE ENTRADA  
C           FDERI - DERIVADA DE LA FUNCION

-----  
C EVALUA LA FUNCION EN A Y B

IFOR=0  
FA=F(A)  
FB=F(B)  
WRITE(7,2008)

C DETERMINAMOS X Y W

IF(FA.GE.FB) GO TO 40

C EN CASO CONTRARIO FA < FB

C INICIALIZACION

ICASO=3  
X=A  
W=B  
FX=FA  
FW=FB  
GO TO 45

40 ICASO=4  
W=A  
X=B  
FW=FA  
FX=FB

```

C      SE EVALUA LA DERIVADA EN X Y W .
45     FDERIX=FDERI(X)
        FDERIW=FDERI(W)

C      SE CALCULA LA DERIVADA EN A PARA LA ACTUALIZACION
C      POSTERIOR DE LA DERIVADAS EN X Y W

        FDERIA=FDERI(A)

C      CRITERIO PARA SABER SI LA FUNCION ES UNIMODAL U NO

        IF((FDERIA + FDERIW) .GT. 0.) GO TO 235

C      EN CASO CONTRARIO:
C      SE CALCULA LA COTA U POR EL METODO DE GILL Y MURRAY

50     CONTINUE
        IF((ICASO.GT.2).AND.(ICASO.LT.7)) GO TO 207
        D1=W-X
        IF(X.LT.W) D2=A-X
        IF(X.GT.W) D2=B-X

C      SE COMPARAN LAS DISTANCIAS DIRIGIDAS

        IF(ABS(D1) .GE. ABS(D2)) GO TO 208

C      EN CASO CONTRARIO SIGNIFICA QUE:
C      ABS(D1) < ABS(D2)

        BETA=SQRT(-D1/D2)
        U=X+(1./2. *BETA) * D2
        GO TO 210
208     BETA=5./11. * (0.1-(D2/D1))
        U=X+(BETA*D2)
        GO TO 210
207     CONTINUE

C      OTRA FORMA DE ELEGIR U EN CASO DE QUE A,B COINCIDA CON X,W

        U=(X+W)/2.

C      SE CALCULA ALPHA EL MINIMO DE LA FUNCION INTERPOLADA

210     ETA=-3.*((FW-FX)/(W-X))+FDERIW+FDERIX
        GAMM=(W-X)*(SQRT(ETA**2-(FDERIX+FDERIW)))
        GAMMA=SIGN(1.,GAMM)
        S=(W-X)*(FDERIX-GAMMA-ETA)
        Q=(FDERIW-FDERIX-2.*GAMMA)
        ALPHA=X-S/Q

C      CRITERIO PARA SABER SI SE ACEPTA ALPHA U SE ACEPTA U

        IF((U.LT.X) .AND.( U.LT.ALPHA) .AND.(ALPHA.LT.B)) GO TO 220

```

IF((U.GT.X) .AND. (A.LT.ALPHA) .AND. (ALPHA.LT.U)) GO TO 220

C EN CASO CONTRARIO HACEMOS

M=U

GO TO 222

220 M=ALPHA

C CRITERIO PARA SALVAR EL PUNTO X CUANDO ESTE COINCIDE CON  
C A O CON B.

222 IF(ABS(X-M).GT.TOL) GO TO 240

IF(X.EQ.A) SIG=1.

IF(X.EQ.B) SIG=-1.

M=X+TOL\*SIG

GO TO 240

C COMO LA FUNCION NO ES UNIMODAL N SE CALCULA  
C COMO EL PUNTO MEDIO.

235 IFOR=1

238 M=(A+B)/2.

C SE EVALUA LA FUNCION EN M

240 FM=F(M)

WRITE(7,2020)K,A,B,X,W,FX,FW,FDERIX,FDERIW,ALPHA,ICASO

C SE EVALUA LA DERIVADA EN M

FDERIM=FDERI(M)

C SE DETERMINA EL CASO PARA ASI PODER ACTUALIZAR EL INTERVALO

IF((FM.LE.FX) .AND. (FDERIM \* FDERIX) .GT. 0.) GO TO 1230

IF((FM.LE.FX) .AND. (FDERIM \* FDERIX) .LT. 0.) GO TO 1240

IF((FM.GE.FX) .AND. (FDERIM \* FDERIX) .LT. 0.) GO TO 1250

IF((FM.GE.FX) .AND. (FDERIM \* FDERIX) .GT. 0.) GO TO 1260

C EN CASO CONTRARIO

GO TO 2100

C SE DETERMINO UN INTERVALO DE SEGURIDAD

1230 IF(X.LT.M) GO TO 1235

C EN CASO CONTRARIO X>M

C CASO 2

ICASO=2

APRI=A

BPRI=M

XPRI=M

WPRI=X

FAPRI=FA



FBPRI=FM  
FXPRI=FM  
FWPRI=FX  
GO TO 1900

C SE DETERMINO UN INTERVALO DE SEGURIDAD

C CASO 1

1235 ICASO=1  
APRI=M  
BPRI=B  
XPRI=M  
WPRI=X  
FAPRI=FM  
FBPRI=FB  
FXPRI=FM  
FWPRI=FX  
GO TO 1900

C EN ESTE CASO Y LOS TRES QUE SIGUEN SOLO SE CALCULO ALPHA  
C EL MINIMO DE LA FUNCION INTERPOLADA , PUESTO QUE YA SE TIENE  
C UN INTERVALO DE SEGURIDAD.

1240 IF(X.LT.P) GO TO 1245

C EN CASO CONTRARIO X > M

C CASO 4

ICASO=4  
APRI=M  
BPRI=X  
XPRI=M  
WPRI=X  
FAPRI=FM  
FBPRI=FX  
FXPRI=FM  
FWPRI=FX  
GO TO 1900

C CASO 3

1245 ICASO=3  
APRI=X  
BPRI=M  
XPRI=M  
WPRI=X  
FAPRI=FX  
FBPRI=FM  
FXPRI=FM  
FWPRI=FX  
GO TO 1900

1250 IF(X.GT.M) GO TO 1255

C EN CASO CONTRARIO X < M

C CASO 6  
ICASU=6  
APRI=X  
BPRI=M  
XPRI=X  
WPRI=M  
FAPRI=FX  
FBPRI=FM  
FXPRI=FX  
FWPRI=FM  
GO TO 1900

C CASO 5  
1255 ICASU=5  
APRI=M  
BPRI=X  
XPRI=X  
WPRI=M  
FAPRI=FM  
FBPRI=FX  
FXPRI=FX  
FWPRI=FM  
GO TO 1900

C EN ESTE CASO Y EL SIGUIENTE COMO LA FUNCION NO ES UNIMODAL  
C EL PUNTO M SE CALCULA COMO EL PUNTO MEDIO  $(A+B)/2$ .

1260 IF(X.LT.M) GO TO 1265

C EN CASO CONTRARIO  $X > M$

C CASO 7  
ICASU=7  
IFOR=1  
APRI=M  
BPRI=X  
XPRI=X  
WPRI=M  
FAPRI=FM  
FBPRI=FX  
FXPRI=FX  
FWPRI=FM  
GO TO 1900

C CASO 8  
1265 ICASU=8  
IFOR=1  
APRI=X  
BPRI=M  
XPRI=X  
WPRI=M  
FAPRI=FX  
FBPRI=FM

FXPRI=FX  
FWPRI=FM

C SE ACTUALIZAN LAS DERIVADAS EN X Y W

1900 IF(ICASO,LT,5) GO TO 1910  
IF((ICASO,GE,5) .AND. (ICASO,LE,8)) GO TO 1920

C EN CASO CONTRARIO

GO TO 2100  
1910 FDERIW=FDERIX  
FDERIX=FDERIM  
GO TO 2000  
1920 FDERIX=FLEX  
FDERIW=FLEXM

C RENOMBRAMIENTO PARA A,B,X,W,FA,FB,FX,FW .

2000 A=APRI  
B=BPRI  
X=XPRI  
W=WPRI  
FA=FAPRI  
FB=FBPRI  
FX=FXPRI  
FW=FWPRI

C CHECA CRITERIO DE CONVERGENCIA

TOL=EPS\*ABS(X)+TAO  
AMAX=AMAX1(X-A,B-X)  
TOL1=2.\*TOL  
IF(AMAX .LE. TOL1) GO TO 2090

C AUN NO CONVERGE

IF(ICASO,LT,7) IFOR=0  
IF(K .EQ. ITMAX) GO TO 2010  
K=K+1  
IF(IFOR,EG,1) GO TO 238  
GO TO 50

C ESCRITURAS

2008 FORMAT(/,135('\*')),/,3X,'K',8X,'A',10X,'B',10X,'X',12X,'W',  
19X,'F(X)',10X,'F(W)',8X,'FDX',7X,'FDW',9X,'ALFA',7X,'ICASO',  
18X,/,135('\*')),/)

2010 WRITE(7,2017)

2017 FORMAT(/,135('\*')),//,55X,'\*\*\*NO HUBO EXITO\*\*\*',//,50X,  
1'\*\*\*EL NUMERO DE ITERACIONES MAXIMAS FUE AGOTADO\*\*\*')  
GO TO 2100

2020 FORMAT(1X,14,9(1X,E11.3),3X,12,/) )

2090 K=K+1

WRITE(7,2020)K,A,B,X,W,FX,FW,FDERIX,FDERIW,ALPHA,ICASO

WRITE(7,2095)A,B,NEVALF

2095 FORMAT(/,135('\*')),///,55X,'\*\*\*EXITO\*\*\*',//,50X,

1'EL INTERVALO DE SEGURIDAD ES :',,,55X,  
1'A=',E,2X,,B=',E,,,45X,,NUMERO DE  
1 EVALUACIONES DE LA FUNCION : ',13)  
RETURN  
END

2100

```
C
C      F M I N
C      -----
C      SUBROUTINE FMIN(C1,MAX,AX,BX,F,TOL,FMIN)
C      REAL AX,BX,F,TOL
```

```
C      PROPOSITO:
```

```
C ESTE CODIGO ENCUENTRA UNA APROXIMACION AL MINIMO DE
C UNA FUNCION DEFINIDA EN EL INTERVALO (AX,BX)
```

```
C ENTRADA:
```

```
C AX EXTREMO IZQUIERDO DEL INTERVALO ORIGINAL
C BX EXTREMO DERECHO DEL INTERVALO ORIGINAL
C F FUNCION SUBPROGRAMA QUE EVALUA F EN X
C TOL LONGITUD DESEADA DEL INTERVALO DE INCERTIDUMBRE FINAL
```

```
C SALIDA:
```

```
C FMIN APROXIMACION AL MINIMO DE LA FUNCION
```

```
C EL METODO ES UNA COMBINACION DE BUSQUEDA SECCION AUREA Y
C INTERPOLACION PARABOLICA SUCESIVA. LA CONVERGENCIA
C NUNCA ES MAS LENTA QUE LA CONVERGENCIA DEL METODO DE FIBONACCI
C SI F TIENE SEGUNDA DERIVADA CONTINUA LA CUAL ES POSITIVA EN EL
C MINIMO (Y NO EN AX O BX) ENTONCES LA CONVERGENCIA ES SUPER-LINEAL
C DEL ORDEN DE 1.324...
```

```
C LA FUNCION NUNCA ES EVALUADA EN DOS PUNTOS MAS CERCANOS QUE
C  $\text{EPS} \cdot \text{ABS}(\text{FMIN}) + (\text{TOL}/3)$  DONDE EPS ES APROXIMADAMENTE LA RAIZ
C CUADRADA DE LA PRECISION RELATIVA DE LA MAQUINA. SI F ES UNIMODAL
C Y LOS VALORES CALCULADOS DE F SON SIEMPRE UNIMODALES CUANDO
C SON SEPARADOS POR  $\text{EPS} \cdot \text{ABS}(X) + (\text{TOL}/3)$  AL MENOS, ENTONCES
C FMIN APROXIMA LA ABCISA DE EL MINIMO GLOBAL DE F EN EL INTER-
C VALO (AX,BX) CON UN ERROR MENOR QUE  $3 \cdot \text{EPS} \cdot \text{ABS}(\text{FMIN}) + \text{TOL}$ . SI F NO
C ES UNIMODAL ENTONCES PUEDE APROXIMAR UN MINIMO LOCAL, PERO
C QUIZA NO UN MINIMO GLOBAL A LA MISMA PRECISION
C ESTE SUBPROGRAMA FUNCION ES UNA VERSION LIGERAMENTE
C MODIFICADA DE EL PROCEDIMIENTO ALGOL 60 DADO POR RICHARD BRENT
C EN ALGORITMOS PARA MINIMIZACION SIN DERIVADAS, PRENTICE HALL
C (1973)
```

```
C      -----
C      REAL A,B,C,D,E, EPS, XM,P,Q,R,TOL1,TOL2,U,V,W
C      REAL FU,FV,FW,FX,X
C      COMMON/NFRCB/KL,NEVALF
```

```
C C ES LA INVERSA AL CUADRADO DE LA RAZON DE GOLDEN
```

```
C      C=0.5*(3.-SQRT(5.0))
```

```
C EPS ES APROXIMADAMENTE LA RAIZ CUADRADA DE LA PRECISION
C DE LA MAQUINA
```

```
C      K=0
C      EPS=1.0
C      EPS=EPS/2.0
```

```
TOL1=1.0*EPS
IF(TOL1.GT.1.0)GO TO 10
EPS=SQRT(EPS)
```

```
C INICIALIZACION
```

```
C
```

```
A=AX
B=BX
V=A+C*(B-A)
W=V
X=V
E=0.0
FX=F(X)
FV=FX
FW=FX
WRITE(7,120)K,A,B,X,W,V,FX,FV
```

```
C
```

```
C EMPIEZA EL CICLO PRINCIPAL
```

```
C
```

```
20 XM=0.5*(A+B)
TOL1=EPS*ABS(X)+TOL/3.0
TOL2=2.0*TOL1
```

```
C
```

```
C CHECA EL CRITERIO DE CONVERGENCIA PARA PARAR EL ALGORITMO
```

```
C
```

```
XXM=X-XM
IF(ABS(XXM).LE.(TOL2-0.5*(B-A)))GO TO 140
```

```
C ES NECESARIA SECCION DE LRO
```

```
IF(ABS(E).LE.TOL1)GO TO 40
```

```
C
```

```
C AJUSTE PARABOLICO
```

```
C
```

```
R=(X-W)*(FX-FV)
Q=(X-V)*(FX-FW)
P=(X-V)*Q-(X-W)*R
Q=2.0*(Q-R)
IF(Q.GT.0.0)P=-P
Q=ABS(Q)
R=E
E=D
```

```
C
```

```
C SE ACEPTA LA PARABOLA
```

```
C
```

```
30 IF(ABS(P).GE.ABS(0.5*Q*R))GO TO 40
IF(P.LE.Q*(A-X))GO TO 40
IF(P.GE.Q*(B-X))GO TO 40
```

```
C
```

```
C PASO DE INTERPOLACION PARABOLICA
```

```
C
```

```
D=P/Q
U=X+D
```

```
C
```

```
C F NO DEBE SER EVALUADA TAN CERCA A AX O BX
```

```
C
```

```
IF((U-A).LT.TOL2)D=SIGN(TOL1,XM-X)
IF((B-U).LT.TOL2)D=SIGN(TOL1,XM-X)
```

GO TO 50

C  
C PASO DE SECCION CPO

C  
40 IF(X.GE.XM)E=A-X  
IF(X.LT.XM)E=B-X  
D=C+X

C  
C F NO DEBE SER EVALUADA MUY CERCANA A X

C  
50 IF(ABS(D).GE.TOL1)U=X+D  
IF(ABS(D).LT.TOL1)U=X+SIGN(TOL1,D)

FU=F(U)

K=K+1

C  
C ACTUALIZA A,B,V,W, Y X

C  
IF(FU.GT.FX)GO TO 60  
IF(U.GE.X)A=X  
IF(U.LT.X)B=X  
V=W  
FV=FW  
W=X  
FW=FX  
X=U  
FX=FU  
GO TO 125

60 IF(U.LT.X)A=U  
IF(U.GE.X)B=U  
IF(FU.LE.FW)GO TO 70  
IF(W.EQ.X)GO TO 70  
IF(FU.LE.FV)GO TO 80  
IF(V.EQ.X)GO TO 80  
IF(V.EQ.W)GO TO 80  
GO TO 125

70 V=W  
FV=FW  
W=U  
FW=FU  
GO TO 125

80 V=U  
FV=FU

C  
C ESCRITURAS

120 FORMAT(/,135('\*')),//,1X,'ITER',8X,'A',14X,'B',15X,'X',15X,'W',  
115X,'V',14X,'F(X)',14X,'F(W)',15X,'F(V)',//,135('\*')),//,1X,13,  
18(1X,E))

125 WRITE(7,130)K,A,B,X,W,V,FX,FW,FV

130 FORMAT(1X,13,8(1X,E))  
IF(K.EQ.ITMAX)GO TO 160  
GO TO 20

C  
C FIN DEL CICLO.PRINCIPAL

C  
140 FMIN=X  
WRITE(7,150)A,B  
150 FORMAT(/,135(' '),//,45X,('\*\*\*EL METODO TUVO EXITO\*\*\*'),//,  
140X,'A =',G,2X,'B =',G)  
GO TO 610  
160 WRITE(7,170)  
170 FORMAT(/,135(' '),//,45X,('\*\*\*HUBO EXCESO DE ITERACIONES\*\*\*'),//)  
610 RETURN  
END



BIBLIOGRAFIA

- [F] Forsythe E. George & Michael A. Malcolm & Cleve B. Moler  
"Computer Methods for Mathematical Computations"  
Ed. Prentice - Hall 1977
- [G] Gill E. Philip & Murray Walter  
"Safeguarded Steplength algorithms for Optimization  
using Descent Methods"  
Division of Numerical Analysis and Computing  
National Physical Laboratory  
Teddington Middlesex  
August 1974
- [K] Kowalik J. & M. R. Osborne  
"Methods for Unconstrained Optimization Problems"
- [W] Wilde J. Douglas  
"Optimum Seeking Methods"  
Ed. Prentice - Hall 1964