

## 2.2 Método da Bisseccção

```
DADOS a0 , b0 : f(a0 ).f(b0 )<0
  PARA n=0,1,2,... ATÉ ONDE FOR CONVENIENTE
    SEJÁ m=(an +bn )/2
    SE f(an ).f(m )<0 SEJAM an+1 = an ; bn+1 = m
    CASO CONTRÁRIO SEJAM an+1 = m; bn+1 = bn

se ( f(a) <= 0 E f(m) >= 0 ) OU ( f(a) > 0 E f(m) <0) então
raiz está no intervalo [ a, m ]
caso contrário
raiz está no intervalo ] m , b ]
```

## 2.3 Método da Corda

Algoritmo da corda

```
DADOS a0 , b0 : f(a0 ).f(b0 )<0
  PARA n=0,1,2,... ATÉ ONDE FOR CONVENIENTE
    SEJÁ w =(an*f(bn) - bn*f(an))/(f(bn)-f(an))
    SE f(an ).f(w )<0 SEJAM an+1 = an ; bn+1 = w
    CASO CONTRÁRIO SEJAM an+1 = w; bn+1 = bn
```

## 2.4 Método da tangente *método da tangente ou método de Newton.*

$$x_{k+1} = x_k - \frac{f(x_k)}{f'(x_k)}$$

## 2.5 Método de iteração de Picard-Peano

$$x = g(x) \quad |g'(x)| < 1 \quad x_{k+1} = g(x_k)$$

## 3.1 Eliminação Gaussiana

Condensar a Matriz e resolver sistema

```

DADOS W(n,n+1)= A(n,n);b(n)
INICIALIZE-SE p DE MODO QUE p(i) = i    (i = 1, 2, ..., n)
  PARA k = 1, 2, ..., n-1 {
    ACHAR O MENOR i >= k TAL QUE W(i,k) != 0
    SE NÃO EXISTIR, A NÃO É INVERTÍVEL; PARAR
    CASO CONTRÁRIO, TROCAR p(k) COM p(i) E AS LINHAS k E I DE W
    PARA i = k+1, ..., n {
      SEJAM m = W(k,k) , W(i,k) = W(i,k)/m
      PARA j = k+1, ..., n+1 {
        SEJA W(i,j) = W(i,j) - m. W(k,j)
      }
    }
  }

SE W(n,n)= 0 , A NÃO É INVERTÍVEL; PARAR
SEJA x(n) = b(n)
PARA k = n-1, ..., 1 {
  SEJA s= 0
  PARA j = k+1, ..., n {
    SEJA s = s + W(k,j).x(j)
  }
  SEJA x(k) = (b(k) - s)/W(k,k)
}

```

Exemplo: 33.6 Estabilidade externa

Seja o sistema

$$\begin{cases} 7x + 8y + 9z = 24 \\ 8x + 9y + 10z = 27 \\ 9x + 10y + 8z = 27 \end{cases}$$

e resolvamo-lo em **Maxima** pelo método de eliminação gaussiana, usando a colecção de funções para álgebra linear<sup>d</sup>:

```
(%i1) load(linearalgebra);
```

mediante os comandos  $\text{echelon}(M)^b$  e  $\text{rowop}(M,i,j,t)^c$ :

```
(%i2) A:matrix(
[7,8,9],
[8,9,10],
[9,10,8]
);
```

```
(%o2) 
$$\begin{pmatrix} 7 & 8 & 9 \\ 8 & 9 & 10 \\ 9 & 10 & 8 \end{pmatrix}$$

```

```
(%i3) B:matrix(
[24],
[27],
[27]
);
```

```
(%o3) 
$$\begin{pmatrix} 24 \\ 27 \\ 27 \end{pmatrix}$$

```

```
(%i4) AB:addcol(A,B);
```

$$(\%o4) \begin{pmatrix} 7 & 8 & 9 & 24 \\ 8 & 9 & 10 & 27 \\ 9 & 10 & 8 & 27 \end{pmatrix}$$

```
(%i5) AB:echelon(AB);
```

$$(\%o5) \begin{pmatrix} 1 & \frac{8}{7} & \frac{9}{7} & \frac{24}{7} \\ 0 & 1 & 2 & 3 \\ 0 & 0 & 1 & 1 \end{pmatrix}$$

```
(%i6) AB:rowop(AB,2,3,2);
```

$$(\%o6) \begin{pmatrix} 1 & \frac{8}{7} & \frac{9}{7} & \frac{24}{7} \\ 0 & 1 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 1 & 1 \end{pmatrix}$$

```
(%i7) AB:rowop(AB,1,3,9/7);
```

$$(\%o7) \begin{pmatrix} 1 & \frac{8}{7} & 0 & \frac{15}{7} \\ 0 & 1 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 1 & 1 \end{pmatrix}$$

```
(%i8) AB:rowop(AB,1,2,8/7);
```

$$(\%o8) \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 1 & 1 \end{pmatrix}$$

A solução é, portanto,

$$\begin{cases} x = 1 \\ y = 1 \\ z = 1 \end{cases}$$

e a estabilidade externa pode ser estimada mediante:

$$A.\delta x = \delta b - \delta A.x$$

em que  $\delta a$  é o erro absoluto dos coeficientes da equação e  $\delta b$  o dos segundos membros. Calculando mais uma vez em **Maxima**

```
(%i9) DA:zeromatrix(3,3)+da;
```

$$(\%o9) \begin{pmatrix} da & da & da \\ da & da & da \\ da & da & da \end{pmatrix}$$

```
(%i10) DB:zeromatrix(3,1)+db;
```

$$(\%o10) \begin{pmatrix} db \\ db \\ db \end{pmatrix}$$

```
(%i11) X:col(AB,4);
```

$$(\%o11) \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

```
(%i12) BP:DB-DA.X;
```

$$(\%o12) \begin{pmatrix} db - 3 da \\ db - 3 da \\ db - 3 da \end{pmatrix}$$

```
(%i13) AP:addcol(A,BP);
```

### Exemplo: 33.6 Estabilidade externa (cont.)

$$(\%o13) \quad \begin{pmatrix} 7 & 8 & 9 & db-3da \\ 8 & 9 & 10 & db-3da \\ 9 & 10 & 8 & db-3da \end{pmatrix}$$

(%i14) AP:echelon(AP);

$$(\%o14) \quad \begin{pmatrix} 1 & \frac{8}{7} & \frac{9}{7} & \frac{db-3da}{7} \\ 0 & 1 & 2 & db-3da \\ 0 & 0 & 1 & 0 \end{pmatrix}$$

(%i15) AP:rowop(AP,2,3,2);

$$(\%o15) \quad \begin{pmatrix} 1 & \frac{8}{7} & \frac{9}{7} & \frac{db-3da}{7} \\ 0 & 1 & 0 & db-3da \\ 0 & 0 & 1 & 0 \end{pmatrix}$$

(%i16) AP:rowop(AP,1,3,9/7);

$$(\%o16) \quad \begin{pmatrix} 1 & \frac{8}{7} & 0 & \frac{db-3da}{7} \\ 0 & 1 & 0 & db-3da \\ 0 & 0 & 1 & 0 \end{pmatrix}$$

(%i17) AP:rowop(AP,1,2,8/7);

$$(\%o17) \quad \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 3da-db \\ 0 & 1 & 0 & db-3da \\ 0 & 0 & 1 & 0 \end{pmatrix}$$

teremos, portanto,

$$\begin{cases} \delta x = 3\delta A - \delta b \\ \delta y = -3\delta A + \delta b \\ \delta z = 0 \end{cases}$$

teremos, portanto,

$$\begin{cases} \delta x = 3\delta A - \delta b \\ \delta y = -3\delta A + \delta b \\ \delta z = 0 \end{cases}$$

o que mostra o facto surpreendente de (para este sistema particular!) a incógnita  $z$  ser insensível a (pequenos!) erros dos dados. Se supusermos que  $\delta A = \delta b = 0.5$  teremos

$$\begin{cases} \delta x = 1 \\ \delta y = -1 \\ \delta z = 0 \end{cases}$$

<sup>a</sup>ver ficheiro SISTEMAS-estabilidade

<sup>b</sup>echelon(M) devolve uma matriz triangular superior de diagonal unitária obtida por eliminação gaussiana a partir da matriz M

<sup>c</sup>rowop(M,i,j,t) opera sobre a linha  $i$  da matriz M por  $R_i \leftarrow R_i - t * R_j$

## 3.6.1 Método de Gauss-Jacobi

$$x_i^{(k)} = \frac{1}{a_{ii}} \left[ - \sum_{\substack{j=1 \\ j \neq i}}^n a_{ij} x_j^{(k-1)} + b_i \right], \quad (1 \leq i \leq n)$$

$$X1(n+1) = (D1-B1*X2n - C1*X3n)/A1$$

...

### 3.6.2 Método de Gauss-Seidel

$$x_i^{(k)} = \frac{1}{a_{ii}} \left[ - \sum_{j=1, j < i}^n a_{ij} x_j^{(k)} - \sum_{j=1, j > i}^n a_{ij} x_j^{(k-1)} + b_i \right], \quad (1 \leq i \leq n)$$

Método idêntico ao Gauss-Jacobi porém já se utiliza os valores já calculado atrás.

$$X1(n+1) = (D1 - B1 * X2n - C1 * X3n) / A1$$

$$X2(n+1) = (D2 - A2 * X1(n+1) - C2 * X3n) / B2$$

$$X3(n+1) = (D3 - A3 * X1(n+1) - B3 * X2(n+1)) / C3$$

## 4.2 Regra dos Trapézios

$$\int_{x_0}^{x_n} y \cdot dx = \frac{h}{2} \times \left[ y_0 + y_n + 2 \times \sum_{i=1, i \neq 2}^{n-1} y_i \right]$$

Sendo y a função.  $y_i = F(a + i \cdot h)$

Ter em atenção que é duas vezes  $y_n$

### Coeficiente de convergência:

$$\frac{S' - S}{S'' - S'}$$

Tem de ser aproximadamente igual a  $2^{\text{ordem do método}}$

Erro cometido:

$$\epsilon'' \approx \frac{S'' - S'}{2^k}$$

$k \rightarrow 2^{\text{(ordem do método)} - 1}$

### 4.3 Regra de Simpson

$$\int_{x_0}^{x_{2n}} y \cdot dx = \frac{h}{3} \cdot \left[ y_0 + y_{2n} + 4 \times \sum_{i=1}^{2n-1} y_i + 2 \times \sum_{i=2}^{2n-2} y_i \right]$$

O número de intervalos tem de ser sempre par (  $N = (b - a) / h$  )

$$Y_{2n} = 2 \cdot y_{2n}$$

Termos pares (  $i$  par ) :  $2 \cdot f(a + i \cdot h)$

Termos ímpares (  $i$  ímpar ) :  $4 \cdot f(a + i \cdot h)$

### 4.6 Cubatura

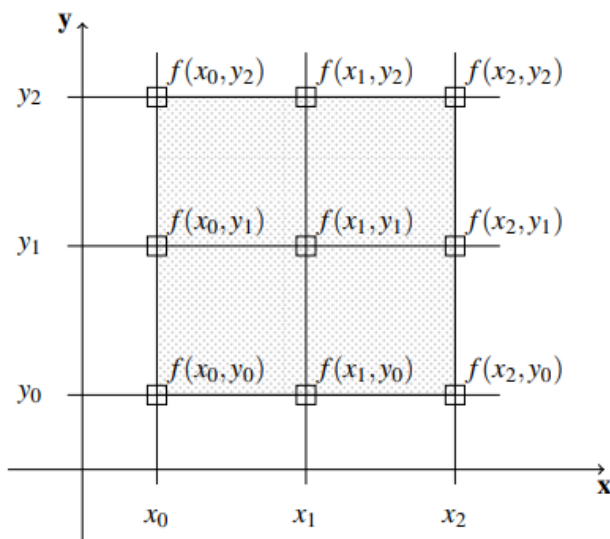


Figura 4.1: Pontos usados na Regra de Simpson

com

$$h_x = \frac{A - a}{2} \quad h_y = \frac{B - b}{2}$$

A fórmula de Simpson da cubatura é, portanto, da forma:

$$\iint f(x, y) \cdot dx \cdot dy = \frac{h_x \cdot h_y}{9} \cdot [\Sigma_0 + 4\Sigma_1 + 16\Sigma_2]$$

em que:

$\Sigma_0$  = soma dos valores de  $f$  nos vértices da malha

$\Sigma_1$  = soma dos valores de  $f$  nos pontos médios dos lados da malha

$\Sigma_2$  = valor de  $f$  no centro da malha

Cubatura pela forma dos trapézios:

com

$$h_x = \frac{A-a}{2} \quad h_y = \frac{B-b}{2}$$

A fórmula de ~~trapézios~~ da cubatura é, portanto, da forma:

$$\iint f(x,y) .dx.dy = \frac{h_x.h_y}{4} . [\Sigma_0 + 2\Sigma_1 + \Sigma_2]$$

em que:

$\Sigma_0$  = soma dos valores de  $f$  nos vértices da malha

$\Sigma_1$  = soma dos valores de  $f$  nos pontos médios dos lados da malha

$\Sigma_2$  = valor de  $f$  no centro da malha

## 5.2 Método de Euler

1. Calcular o incremento de  $y$  usando  $y'_n$  que é a inclinação da curva no ponto  $(x_n, y_n)$ , e  $\Delta x_n$ , o incremento de  $x$  no intervalo  $n$ :

$$\Delta y_n = f(x_n, y_n) \Delta x_n$$

2. Calcular o ponto seguinte:

$$\begin{cases} y_{n+1} \leftarrow y_n + \Delta y_n \\ x_{n+1} \leftarrow x_n + \Delta x_n \end{cases}$$

e repetir esses passos até cobrir por completo o intervalo que nos interessa.

Onde  $\Delta x_n = h$

$$\frac{S' - S}{S'' - S'} \approx 2$$

$$S'' - S' \approx \epsilon''$$

## 5.3 Um melhoramento do Método de Euler

Calcular declive

$$y'_n = f(x_n, y_n)$$

Calculando em seguida um *ponto previsto*:

$$p_{n+1} = y_n + 2y'_n \times \Delta x_n$$

Calcular a derivada nesse ponto previsto

$$p'_{n+1} = f(x_{n+1}, p_{n+1})$$

calculando em seguida o *incremento corrigido* de  $y$  em  $x_{n+1}$

$$\Delta y_n = \frac{p'_{n+1} + y'_n}{2} \times \Delta x_n$$

aplicando no fim as expressões recorrentes para obter o novo ponto:

$$\begin{cases} y_{n+1} \leftarrow y_n + \Delta y_n \\ x_{n+1} \leftarrow x_n + \Delta x_n \end{cases}$$

### 5.4.1 Método de Runge-Kuta de Segunda Ordem

1. começa-se por calcular  $y'$  no início do intervalo:  $y'_n = f(x_n, y_n)$

2. a partir daí constrói-se uma estima de  $y'$  no meio do intervalo

$$y'_a = f\left(x_n + \frac{\Delta x_n}{2}, y_n + \frac{h}{2} \cdot y'_n\right)$$

3. Calcular o incremento de  $y$  usando  $y'_a$ , e  $\Delta x_n$ , o incremento de  $x$  no intervalo  $n$ :

$$\Delta y_{n+1} = y'_a \Delta x_n$$

4. Calcular o ponto seguinte:

$$\begin{cases} y_{n+1} \leftarrow y_n + \Delta y_n \\ x_{n+1} \leftarrow x_n + \Delta x_n \end{cases}$$

e repetir esses passos até cobrir por completo o intervalo que nos interessa.

$$\frac{S' - S}{S'' - S'} \approx 4 \quad S'' - S' \approx 3.\epsilon''$$

### 5.4.2 Método de Runge-Kuta de Quarta Ordem

1. começa-se por, usando  $y'_n$  no início do passo de integração, calcular uma primeira estima  $\delta_1$  para o incremento de  $\Delta y_n$ ;

$$\delta_1 = \Delta x_n \cdot f(x_n, y_n)$$

2. a partir desta estima, calcula-se uma primeira estima de  $y'$  no meio do passo e, a partir deste valor, uma segunda estima  $\delta_2$  para o incremento de  $\Delta y_n$  :

$$\delta_2 = \Delta x_n \cdot f\left(x_n + \frac{\Delta x_n}{2}, y_n + \frac{\delta_1}{2}\right)$$

3. calcula-se uma segunda estima de  $y'_n$  no meio do passo, usando a anterior, e a partir deste valor, uma terceira estima  $\delta_3$  para o incremento de  $\Delta y_n$  :

$$\delta_3 = \Delta x_n \cdot f\left(x_n + \frac{\Delta x_n h}{2}, y_n + \frac{\delta_2}{2}\right)$$

4. finalmente, obtém-se uma última estima de  $y'_n$  no fim do passo, usando a anterior, e a partir deste valor, uma quarta estima  $\delta_4$  para o incremento de  $\Delta y_n$  :

$$\delta_4 = \Delta x_n \cdot f(x_n + \Delta x_n, y_n + \delta_3)$$

5. calcula-se a média ponderada das diversas estimas  $\delta_i$  estabelecendo os pesos de modo a garantir um erro proporcional a  $(\Delta x_n)^4$

$$\Delta y_n = \frac{\delta_1}{6} + \frac{\delta_2}{3} + \frac{\delta_3}{3} + \frac{\delta_4}{6}$$

6. e usa-se essa média para calcular o valor  $y_{n+1}$  em  $x_{n+1}$

7. Calcular o ponto seguinte:

$$\begin{cases} y_{n+1} \leftarrow y_n + \Delta y_n \\ x_{n+1} \leftarrow x_n + \Delta x_n \end{cases}$$

e repetir esses passos até cobrir por completo o intervalo que nos interessa.



## 5.6 Sistemas de Equações e Equações de Ordem Superior

### Exemplo: 55.8 Sistema de equações diferenciais

Vamos integrar o sistema de equações diferenciais

$$\begin{cases} z' = x + y + z \\ y' = 2x - y - z \end{cases}$$

usando o *método de Euler*, com as expressões recorrentes

$$\begin{cases} z_{n+1} \leftarrow z_n + (x_n + y_n + z_n) \cdot \Delta x_n \\ y_{n+1} \leftarrow y_n + (2x_n - y_n - z_n) \cdot \Delta x_n \\ x_{n+1} \leftarrow x_n + \Delta x_n \end{cases}$$

começando em  $(x_0, y_0, z_0) = (0, 1, 1)$ , com passo constante  $\Delta x = h = 1$

As três primeiras iterações são:

### Exemplo: 55.9 Sistema de duas equações de segunda ordem

Reduzamos o sistema de duas equações de segunda ordem

$$\begin{cases} y'' = f(x, y, y', z, z') \\ z'' = g(x, y, y', z, z') \end{cases}$$

a um sistema de quatro equações de primeira ordem:

$$\begin{cases} u' = f(x, y, u, z, v) \\ y' = u \\ v' = g(x, y, u, z, v) \\ z' = v \end{cases}$$

### Exemplo: 55.10 Equação diferencial de segunda ordem

Vamos integrar a equação diferencial de segunda ordem

$$y'' = 2x - y - 0.5y'$$

começando por a transformar num sistema de equações diferenciais de primeira ordem, fazendo  $y' = z$ :

$$\begin{cases} z' = 2x - y - 0.5z \\ y' = z \end{cases}$$

### Regra Áurea

O método da *secção áurea* utiliza esta condição. Com efeito, começando com o intervalo  $[x_1, x_2]$  em que se sabe estar o mínimo, escolhemos

$$\begin{array}{lll} x_3 & \text{de modo a ser} & x_3 - x_1 = A \cdot (x_2 - x_1) \\ x_4 & \text{de modo que} & x_4 - x_1 = B \cdot (x_2 - x_1) \end{array}$$

Assim:

- se for  $f(x_3) < f(x_4)$  o mínimo está em  $[x_1, x_4]$  e o próximo passo implica  $x_2 \leftarrow x_4$  e  $x_4 \leftarrow x_3$ ; será, portanto  $x_3 - x_1 = B \cdot (x_4 - x_1)$
- se for  $f(x_3) > f(x_4)$  o mínimo está em  $x_3, x_2$  e o próximo passo implica  $x_1 \leftarrow x_3$  e  $x_3 \leftarrow x_4$ ; será, portanto  $x_4 - x_3 = B \cdot (x_2 - x_3)$

Estas quatro equações exigem, como condição de compatibilidade, que seja  $A - A \cdot B^2 = B - A$ , isto é,  $A = B^2$ , de modo que resulta  $B^2 - B^4 = B - B^2$ , ou seja,

$$\begin{aligned} B &= \frac{\sqrt{5} - 1}{2} &= 0,61803398874989484820458683436564 \\ A &= B^2 &= 0,38196601125010515179541316563436 \end{aligned}$$

### 6.3.3 Pesquisa multidimensional

$$\mathbf{x}^{(i+1)} = \mathbf{x}^{(i)} - t \cdot \frac{df^{(0)}}{d\mathbf{x}}$$

E pode acontecer o mesmo para y

Onde  $t = h$

### 6.3.4 Método da quádrlica

$$\mathbf{x}_{(n+1)} = \mathbf{x}_n - h$$

$$\text{Onde } \mathbf{h} = \mathbf{x} - \mathbf{x}_n = -\mathbf{H}^{-1}(\mathbf{x}_n) \cdot \nabla f(\mathbf{x}_n)$$

Se o ponto origina valores crescentes da função (ou seja, afastamos do mínimo) devemos mudar o ponto de partida (decrementamos x e y)

### 6.3.5 Método de Levenberg-Marquardt

$$\mathbf{x}_{(n+1)} = \mathbf{x}_n - h \quad \text{Onde } \mathbf{h} = \mathbf{h}_{quad} + \lambda \cdot \mathbf{h}_{grad}$$

- começa-se com um valor elevado de  $\lambda$  (em relação à norma de  $\mathbf{h}_{quad}$ ), isto é, começa-se virtualmente segundo o gradiente e continua-se decrementando o valor de  $\lambda$  enquanto os novos pontos calculados conduzirem a valores decrescentes da função objectivo; assim, o método aproxima-se progressivamente do da quádrlica quando é bem sucedido;
- porém, cada vez que o novo ponto seja mal sucedido (isto é, corresponda a um incremento da função objectivo), o ponto é ignorado, o valor de  $\lambda$  é incrementado e faz-se nova tentativa.