

NÚMERO DE CONDIÇÃO DE SISTEMAS
NÃO LINEARES

ANA CERVIGNI GUERRA

Orientador:
Prof. Dr. José Mário Martinez

Dissertação apresentada no Instituto de Matemática, Estatística e Ciência da Computação, como requisito parcial para obtenção do título de Mestre em Matemática Aplicada.

Outubro - 1980

UNICAMP
BIBLIOTECA CENTRAL

Ao Beny e à Maitê.

AGRADECIMENTOS

- Ao Martinez, pela paciência, dedicação e seriedade com que conduz seus trabalhos.
- A todos meus amigos que de alguma forma me ajudaram neste trabalho.
- Aos meus pais, que mesmo ausentes, me fazem lembrar suas palavras de incentivo.
- Ao CNPq pela ajuda financeira.

ÍNDICE

INTRODUÇÃO.....	i
<u>CAPÍTULO I</u>	
NÚMERO DE CONDIÇÃO DE SISTEMAS LINEARES.....	01
1.1) Conceito de Número de Condição.....	01
1.2) Uma Interpretação Geométrica do Número de Condição.....	04
1.3) O Efeito do Erro de Arredondamento.....	05
1.4) Conclusão.....	08
<u>CAPÍTULO II</u>	
APROXIMAÇÕES CONSISTENTES	09
<u>CAPÍTULO III</u>	
ANÁLISE DA CONVERGÊNCIA DE MÉTODOS DE "TIPO NEWTON" PARA EQUAÇÕES NÃO LINEARES.....	14
<u>CAPÍTULO VI</u>	
O EFEITO DO ERRO DE ARREDONDAMENTO.....	22
<u>CAPÍTULO V</u>	
PROGRAMA DISCUTIDO.....	29
5.1) Diagramas das Subroutines.....	30
Programa Principal.....	30
Subroutine Jacobi.....	30
Subroutine Fun.....	30
Subroutine Beta.....	31
Subroutine Cond.....	32
Subroutine Esse.....	33
Subroutine Cxeps.....	33
Subroutine Bus.....	34
Subroutine Deigen.....	35
Subroutine Siste.....	35
Subroutine Nelme.....	35
<u>CAPÍTULO VI</u>	
EXPERIÊNCIAS NUMÉRICAS.....	36
CONCLUSÕES.....	49
APÊNDICE.....	50
REFERÊNCIAS.....	88

INTRODUÇÃO

O objetivo desta tese é analisar sob o ponto de vista numérico se as condições propostas por Bus [1976] para sistemas não lineares são explicativas da performance real do método de Newton.

O número de solubilidade definido por Bus, tenta explicar o comportamento de métodos de "tipo Newton" em sistemas não lineares. Portanto, assemelha-se ao número de condição de sistemas lineares já que este, como mostramos no Capítulo I, também explica performances de métodos para resolver problemas (no caso o método LU).

No Capítulo II introduz-se o conceito de aproximação do Jacobiano. Este conceito é essencial à compreensão da teoria pois Jacobiano analítico exato nunca existe na prática computacional. Tal conceito gera a noção de métodos de "tipo Newton".

No Capítulo III foram obtidas as condições para convergência desses métodos e no Capítulo IV generalizamos a teoria com a consideração do erro de arredondamento. Por fim, neste capítulo define-se o número de solubilidade de Bus.

Baseados nesta teoria escrevemos um programa Fortran para calcular o número de solubilidade de Bus usando precisão dupla para simular aritmética exata. Esse programa é discutido no Capítulo V.

Usando esse programa, calculamos o número de Bus para um conjunto de problemas não lineares com diferentes pontos iniciais. Ao mesmo tempo, resolvemos tais sistemas com o método de

Newton, e comparamos esses resultados com os calculados n^omeros de solubilidade de Bus. Tais experiências e as conclusões das mesmas são apresentadas no Capítulo VI.

CAPÍTULO INÚMERO DE CONDIÇÃO DE SISTEMAS LINEARES1.1) CONCEITO DE NÚMERO DE CONDIÇÃO

Para desenvolver um trabalho sobre número de condição de sistemas não lineares, que é o tema desta tese, é preciso maiores informações sobre o que é número de condição no caso do sistema ser linear e também quais as informações que esse número pode nos trazer.

O número de condição é um dado muitas vezes difícil de se obter, mas que tem papel significante quando temos vários sistemas para resolver e a diferença entre seus elementos é pequena. Neste caso, através do número de condição podemos saber se a solução varia muito ou não dependendo da oscilação dos elementos.

Considere o sistema $Ax=b$ onde A é uma matriz não singular de ordem n e que este sistema tem solução única do tipo $x=A^{-1}b$. Se a matriz A permanecer a mesma mas o vetor b sofrer uma variação δb a solução x também terá uma mudança δx que deve satisfazer a equação

$$A(x+\delta x) = b + \delta b$$

desse modo temos:

$$\delta x = A^{-1} \delta b ,$$

aplicando norma

$$\|b\| \leq \|A\| \|x\| \text{ e}$$

$$\|\delta x\| \leq \|A^{-1}\| \|\delta b\|$$

multiplicando as duas temos:

$$\|b\| \|\delta x\| \leq \|A\| \|x\| \|A^{-1}\| \|\delta b\|$$

$$\frac{\|\delta x\|}{\|x\|} \leq \|A\| \|A^{-1}\| \frac{\|\delta b\|}{\|b\|}$$

$$\frac{\|\delta x\|}{\|x\|} \leq K \frac{\|\delta b\|}{\|b\|} \quad (1)$$

$\frac{\|\delta b\|}{\|b\|}$ pode ser interpretado como a mudança relativa em b.

$\frac{\|\delta x\|}{\|x\|}$ indica a mudança relativa no vetor x.

Se ocorrer do vetor b ser o mesmo e a matriz A sofrer uma perturbação δA de tal modo que $(A+\delta A)^{-1}$ exista, então

$$x = A^{-1}b$$

$$(x+\delta x) = (A+\delta A)^{-1}b$$

$$\delta x = [(A+\delta A)^{-1} - A^{-1}] b$$

Seja

$$B = A + \delta A$$

então

$$\delta x = [B^{-1} - A^{-1}] b \Rightarrow$$

$$\delta x = [A^{-1} A B^{-1} - A^{-1} B B^{-1}] b \Rightarrow$$

$$\delta x = [A^{-1} (A-B) B^{-1}] b \Rightarrow$$

$$\delta x = \left[-A^{-1} \delta A (A + \delta A)^{-1} \right] b \Rightarrow$$

$$\delta x = -A^{-1} \delta A \left[(A + \delta A)^{-1} b \right] \Rightarrow$$

$$\delta x = -A^{-1} \delta A (x + \delta x) ;$$

aplicando norma:

$$\|\delta x\| \leq \|A^{-1}\| \|\delta A\| \|x + \delta x\|$$

$$\frac{\|\delta x\|}{\|x + \delta x\|} \leq \|A^{-1}\| \|\delta A\|$$

$$\frac{\|\delta x\|}{\|x + \delta x\|} \leq \|A\| \|A^{-1}\| \frac{\|\delta A\|}{\|A\|}$$

$$\frac{\|\delta x\|}{\|x + \delta x\|} \leq K \frac{\|\delta A\|}{\|A\|} \quad (2)$$

O número K das expressões anteriores é chamado número de condição, que depende da norma usada. Para norma Euclideana temos:

$$K = \|A\| \|A^{-1}\| = \frac{\lambda_1}{\lambda_2}$$

onde λ_1 e λ_2 são respectivamente os módulos do maior e menor valor singular de A .

Quando o número de condição é próximo da unidade dizemos que o sistema é bem condicionado, isto é, uma pequena mudança na matriz A ou no vetor b irá causar uma pequena variação na so-

lução.

Devemos observar que o número K , das expressões anteriores, dá um limite superior da sensibilidade da solução com relação a uma mudança nos dados do sistema inicial. Dessa forma, mesmo que K seja grande ($>> 1$) a solução ainda pode variar pouco se houver uma pequena mudança nos dados iniciais. Isto ocorre com a matriz

$$\begin{bmatrix} 10^6 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$$

cujo número de condição é $K = 10^6$ e se $b = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix}$ pelo método de Gauss $x_1 = 10^{-6}$ e $x_2 = 1$.

Se a matriz mudar para

$$\begin{bmatrix} 10^6 & 1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \quad x_1 = 0 \quad \text{e} \quad x_2 = 1.$$

Se a mudança for

$$\begin{bmatrix} 10^6 & 0 \\ 1 & 1 \end{bmatrix} \quad x_1 = 10^{-6} \quad x_2 = 0.999$$

1.2) UMA INTERPRETAÇÃO GEOMÉTRICA DO NÚMERO DE CONDIÇÃO

LEMA 1: Seja A uma matriz real $n \times n$ $A = (a_1, \dots, a_n)$ e seja $\alpha_1 = \pi/2$ e α_j , $j = 2, \dots, n$ o ângulo entre a_j e $[a_1 \dots a_{j-1}]$. Então

$$|\det A| = \prod_{i=1}^n \|a_i\|_2 |\sin \alpha_i|$$

LEMA 2: Seja A uma matriz $m \times n$ de posto completo com $m \geq n$; $A = (a_1 \dots a_n)$; e define-se $\alpha_j = \alpha_j(A)$ como no lema 1 para $j = 1 \dots n$. Define-se também $P(A) = \prod_{i=1}^n |\sin \alpha_i|$. Então $P(A)$ é invariante a menos de permutações entre as colunas de A.

LEMA 3: Seja A como no lema 2 e seja $\beta_i = \beta_i(A)$, $i = 1 \dots n$, o ângulo entre a_i e $[a_1 \dots a_{i-1}, a_{i+1} \dots a_n]$. Então $|\sin \beta_i| \geq P(A)$.

LEMA 4: Seja A como no lema 2 e define-se $A^+ = (A^T A)^{-1} A^T = (b_1 \dots b_n)^T$. Então $\|b_i\|_2 \leq 1 / (P(A) \|a_i\|_2)$ para todo $i = 1 \dots n$.

TEOREMA 1: Seja $\|\cdot\|$ uma norma em $\mathbb{R}^{m \times n}$. Então existe $K > 0$, $K = K(m, n)$ tal que para todo A como nas hipóteses do lema 4

$$\|A^+\| \leq K \max \left\{ \frac{1}{\|a_i\|_2}, i = 1 \dots n \right\} \frac{1}{P(A)}$$

Se $K(A)$ é o número de condição da matriz A $n \times n$, não singular, então do Teorema 1, segue que

$$K(A) \leq K \max \left\{ \|a_i\|_2, i = 1 \dots n \right\} \max \left\{ \frac{1}{\|a_i\|_2}, i = 1 \dots n \right\} \frac{1}{P(A)}$$

Esta desigualdade mostra-nos que quando o número de condição cresce, ou a matriz é mal escalada ou suas colunas são quase dependentes. [5]

1.3) O EFEITO DO ERRO DE ARREDONDAMENTO

Na prática quando resolvemos um sistema, qualquer que

seja o método cometemos um tipo de erro chamado erro de arredondamento, agora vamos ver que tipo de influência terá este erro na solução do problema.

Um sistema do tipo $Ax = b$ pode ser resolvido pelo método da Eliminação de Gauss com pivotamento e a solução encontrada x satisfaz uma equação perturbada do tipo $(A+\delta A)x = b$ onde δA é uma matriz cujos elementos são próximos de zero.

Lembremos que o método da Eliminação de Gauss é baseado na decomposição da matriz A em um produto de duas matrizes triangulares L e U . A decomposição consiste em computar uma sequência de matrizes $A^1, A^2 \dots A^k \dots A^n$ a partir da matriz original A , onde A^k é zero abaixo da diagonal nas primeiras $k-1$ colunas.

A matriz A^{k+1} é obtida de A^k subtraindo um múltiplo da k -ésima linha de cada linha abaixo dela, o resto de A^k não muda. Então, seja A^k com elementos a_{ij}^k , o múltiplo escolhido usando aritmética de ponto flutuante, será:

$$m_{ik} = f \ell \left(a_{ik}^k / a_{kk}^k \right) \quad i \geq k+1$$

e

$$a_{ij}^k = \begin{cases} 0 & \text{para } i \geq k+1, j = k. \\ f \ell \left(a_{ij}^k - m_{ik} a_{kj}^k \right) & \text{para } i \geq k+1, j \geq k+1. \\ a_{ij}^k & \text{para outros.} \end{cases}$$

finalmente depois de n passos obtemos a matriz triangular superior que chamamos de U . A matriz L é formada pelos multiplicadores m_{ik} desta maneira

$$L = \begin{bmatrix} 1 & & & & 0 \\ m_{21} & 1 & & & \\ m_{31} & m_{32} & 1 & & \\ \dots & & & & \\ m_{n1} & m_{n2} & m_{n3} & \dots & 1 \end{bmatrix}$$

As matrizes calculadas L e U, através desse processo satisfazem a equação

$$L \cdot U = A + E,$$

onde E é uma matriz cujos elementos são próximos de zero, que aparecem devido ao erro de arredondamento. Naturalmente, esses erros têm efeito na solução do sistema $Ax = b$. Esse sistema inicial é equivalente aos dois sistemas triangulares e sabemos que as soluções computadas dos sistemas triangulares obedecem a:

$$(L + \delta L)y = b \quad \text{e} \quad (U + \delta U)x = y$$

Portanto a solução computada x é a solução exata de

$$(L + \delta L) \cdot (U + \delta U)x = b$$

Usando a relação $A + E = L \cdot U$, temos:

$$(A + E + \delta L \cdot U + L \cdot \delta U + \delta L \cdot \delta U)x = b$$

ou

$$(A + \delta A)x = b$$

onde

$$\delta A = E + L\delta L + \delta L \cdot U + \delta L \cdot \delta U.$$

1.4) CONCLUSÃO

Vimos que a solução x , obtida pelo método de Gauss com pivotamento, é a solução exata do sistema perturbado $(A+\delta A)x = b$. O erro relativo entre essa solução e a solução verdadeira do sistema original tem como majorante uma quantidade proporcional ao número de condição.

Desse modo número de condição é a grandeza que limita o crescimento do erro na solução de um sistema resolvido pelo método de Gauss.

CAPÍTULO IIAPROXIMAÇÕES CONSISTENTES

Os métodos mais conhecidos para resolver sistemas de equações são os métodos de Newton, Quase-Newton e Secante.

Na prática, quando se trata de resolver um sistema, às vezes é difícil calcular a matriz Jacobiana e se ela for calculada no computador com precisão finita nunca será obtida exatamente. Por isso precisamos analisar situações onde, na fórmula clássica de Newton, o jacobiano é substituído por uma aproximação.

Um exemplo de aproximação para a matriz Jacobiana é usar a fórmula das diferenças finitas, outra aproximação é avaliar as expressões analíticas das derivadas parciais com precisão finita no computador.

Se a aproximação da matriz Jacobiana não for uma boa aproximação, ocorrerão erros que terão muita influência na ordem de convergência do método, por isso devemos escolher esta aproximação com muito cuidado.

Para o sistema $F(x) = 0$ o método de Newton discreto se define por:

$$x_{k+1} = x_k - J(x_k, h_k)^{-1} F(x_k) \quad (2.1)$$

onde $J(x_k, h_k)$ é uma aproximação por diferenças finitas de $J(x_k)$.

Os métodos do tipo Quase-Newton e Secante têm a forma

$$x_{k+1} = x_k - M_k(x_k, h_k)^{-1} F(x_k) \quad (2.2)$$

onde $M(x, h)$ é uma outra aproximação de $J(x)$.

Vejamos agora uma definição que tenta exprimir o fato de que uma matriz é uma boa aproximação do Jacobiano.

DEFINIÇÃO 2.1: Seja $F : D \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$ uma função diferenciável em $D_0 \subset D$ e o operador $M : D_M \times D_h \subset \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^m \rightarrow L(\mathbb{R}^n)$. Então M é uma *aproximação consistente* de $J(x) = F'(x)$ em $D_0 \subset D_M$ se $0 \in \mathbb{R}^m$ é um ponto limite de D_h e

$$\lim_{\substack{h \rightarrow 0; \\ h \in D_h}} M(x, h) = F'(x) \quad \text{para } x \in D_0$$

Se houver constantes c e $r > 0$ tais que

$$\|F'(x) - M(x, h)\| < c \|h\|, \quad \forall x \in D_0 \quad (2.3)$$

$$h \in D_h \cap S(0, r)$$

então M se diz uma *aproximação fortemente consistente* de F' em D_0 .

Quando $M(x, h)$ é uma aproximação consistente, o método definido em (2.2) converge com uma ordem alta, como expressa o seguinte teorema.

TEOREMA 1: Seja $F : D \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$ diferenciável em uma vizinhança aberta $S_0 \subset D$ de um ponto $z \in D$ para o qual $F(z) = 0$ e que F' é contínua em z e $F'(z)$ é não singular. Seja $J : D_J \times D_h \subset \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^m \rightarrow L(\mathbb{R}^n)$ uma aproximação consistente de F' em S_0 . Então existe $\delta > 0$ e $r > 0$ tal que a função

$$G(x, h) = x - J(x, h)^{-1} F(x) \quad (2.4)$$

está definida para todo $x \in S = S(z, \delta)$, $h \in D_h = D_h \cap S(0, r)$ e satisfaaz

$$\|z - G(x, h)\| \leq W(x, h) \|x - z\| \quad (2.5)$$

$\forall x \in S, \quad h \in D'h$

onde

$$W(x, h) \rightarrow 0 \quad x \rightarrow z \quad \text{e} \quad h \rightarrow 0 \quad (2.6)$$

$h \in D'h$

Entretanto, se J é uma aproximação fortemente consistente de F' em S_0 e se

$$\|F'(x) - F'(z)\| \leq \gamma \|x - z\| \quad \forall x \in S_0 \quad (2.7)$$

então existem constantes α_1 e α_2 tais que

$$\|z - G(x, h)\| \leq \alpha_1 \|x - z\|^2 + \alpha_2 \|h\| \|x - z\| \quad (2.8)$$

$\forall x \in S, \quad h \in D'h$

PROVA: Seja $\beta = \|F'(z)^{-1}\|$ e seja $\epsilon \in (0, \frac{1}{2} \beta^{-1})$.

Sendo J uma aproximação consistente em S_0 , existe um $r > 0$ tal que $D'h$ é não vazio e

$$\|F'(x) - J(x, h)\| \leq \frac{1}{2} \epsilon \quad \forall x \in S_0, \quad h \in D'h$$

Entretanto pela continuidade de F' em Z existe $\delta > 0$ tal que $S = S(z, \delta) \subset S_0$ e

$$\|F'(x) - F'(z)\| \leq \frac{1}{2} \epsilon, \quad \forall x \in S$$

então

$$\|F'(z) - J(x, h)\| \leq \epsilon, \quad \forall x \in S, \quad h \in D'h$$

e, pelo lema da perturbação (Pág. 45 [2]) segue-se que $J(x, h)^{-1}$ existe e satisfaz

$$\|J(x, h)^{-1}\| \leq N = \frac{\beta}{1-\beta\varepsilon} \quad \forall x \in S, \quad h \in D'h$$

Assim, G é bem definido em $S \times D'h$ e

$$\begin{aligned} \|G(x, h) - z\| &= \|J(x, h)^{-1} [J(x, h)(x-z) - Fx]\| \\ &\leq N [\|J(x, h) - F'(x)\| + \|F'(x) - F'(z)\|] \|x-z\| + \\ &\quad N \|Fx - Fz - F'(z)(x-z)\| \end{aligned}$$

Por (2.5), temos:

$$w(x, h) = N [\|J(x, h) - F'(x)\| + \|F'(x) - F'(z)\| + q(x)] \quad (2.9)$$

onde

$$q(x) = \frac{\|Fx - Fz - F'(z)(x-z)\|}{\|x-z\|} \quad \text{para } x \neq z$$

$$q(z) = 0$$

Para concluir que (2.6) é verdade, devemos observar que a continuidade de F' em z implica que $q(x) \rightarrow 0$ e $F'(x) - F'(z) \rightarrow 0$ se $x \rightarrow z$ enquanto a convergência uniforme da definição 1 implica que $J(x, h) - F'(x) \rightarrow 0$ se $h \rightarrow 0$ e $x \rightarrow z$.

Agora, se $F : D \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$ é G -diferenciável num conjunto convexo $D_0 \subset D$ então para qualquer $x, y, z \in D_0$.

$$\|Fy - Fz - F'(x)(y-z)\| \leq \sup_{0 \leq t \leq 1} \|F'(z+t(y-z)) - F'(x)\| \|y-z\|$$

(ver [2], pág. 70).

Logo, por isto último, e assumindo (2.6)

$$\|q(x)\| \leq \gamma \|x-z\|, \quad \forall x \in S \quad (2.10)$$

e (2.8) segue-se imediatamente de (2.5) e (2.9) com $\alpha_1 = 2 \gamma N$ e $\alpha_2 = Nc$ onde c é a constante de (2.3).

Uma aplicação deste teorema mostra que a ordem de convergência da sequência (2.1) é ordem superlinear quando $\lim_{k \rightarrow \infty} h^k = 0$.

O conceito de aproximação consistente será usado no próximo capítulo.

CAPÍTULO III

ANÁLISE DA CONVERGÊNCIA DE MÉTODOS DE "TIPO NEWTON", PARA EQUAÇÕES NÃO LINEARES

O objetivo deste capítulo é encontrar condições para que a sequência de pontos obtidos por métodos do "tipo Newton" converja para uma solução do sistema.

Seja o sistema de equações

$$F(x) = 0 \quad (3.1)$$

onde $F : \bar{D} \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$ uma função continua numa região \bar{D} . Um método iterativo que resolve esse sistema é o método de Newton, mas podemos considerar também os métodos do tipo Newton onde usamos a fórmula definida em (2.2). Para esses métodos deve existir um operador M chamado aproximação consistente e que foi visto no capítulo anterior.

Estudando a convergência dos métodos de "tipo Newton", vamos compará-los com o método de Newton definido em (2.1) e (2.2).

Seja F definida como em (3.1), numa região convexa $D \subset \bar{D}$, F duas vezes diferenciável, $J(x)$ não singular em D , $x_0 \in D$ um ponto inicial e $z \in D$ a solução de F . Definimos novamente o método de Newton

$$\vartheta(x) = x - [J(x)]^{-1} F(x) \quad (3.2)$$

e um método de tipo Newton como:

$$\psi(x) = x - [M(x, h)]^{-1} F(x) \quad (3.3)$$

Então usando o teorema do valor médio obtemos a seguinte expressão para o erro em $\varphi(x)$ como aproximação da solução z .

$$\begin{aligned}\|\varphi(x) - z\| &= \|x - J(x)^{-1}F(x) - z\| = \|(x - z) - J(x)^{-1}F(x)\| = \\ &= \|J(x)^{-1}[J(x)(x-z) - F(x)]\| \leq S(x, z) \|x-z\|^2.\end{aligned}$$

logo

$$\|\varphi(x) - z\| \leq S(x, z) \|x-z\|^2 \quad (3.4)$$

Esta fórmula merece uma explicação detalhada.

Se tomarmos o método de Newton e fizermos seu desenvolvimento em Taylor na vizinhança de x^k , então de:

$$x^{k+1} = x^k - [F'(x^k)]^{-1} F(x^k) \quad \text{onde } F' = J = \left(\frac{\partial f_i}{\partial x_j} \right)$$

obtemos:

$$F(x^{k+1}) = F(x^k) + F'(x^k) [-F'(x^k)^{-1} F(x^k)] + T(x^{k+1})$$

logo:

$$F(x^{k+1}) = 0 + T(x^{k+1})$$

Analisando o termo $T(x^{k+1})$, termo complementar de 2^a ordem temos:

$$\text{Se } F = (f_1, \dots, f_n)^T$$

$$f_j(x^{k+1}) = f_j(x^k) + f'_j(x^k)(x^{k+1} - x^k) + \frac{1}{2}(x^{k+1} - x^k)^T \nabla^2 f_j(\xi)(x^{k+1} - x^k)$$

Mas

$$f_j(x^k) + f'_j(x^k)(x^{k+1} - x^k) = 0,$$

$\nabla^2 f_j(\xi)$ = hessiano de f_j e

$\xi \in [x^k, x^{k+1}]$ (segmento em R^n)

$\nabla^2 f_j(\xi)$ é uma matriz simétrica, logo pode-se escrever como:

$$\nabla^2 f_j(\xi) = Q D Q^T = Q(\xi) D(\xi) Q(\xi)^T$$

onde $Q(\xi)$ é ortogonal ($Q Q^T = Q^T Q = I$) e D é a matriz diagonal dos autovalores de $\nabla^2 f_j(\xi)$.

Logo

$$\begin{aligned} T_j &= \frac{1}{2} (x^{k+1} - x^k)^T Q(\xi) D(\xi) Q(\xi)^T (x^{k+1} - x^k) \\ &= \frac{1}{2} y(\xi)^T D(\xi) y(\xi) \end{aligned}$$

onde

$$\|y(\xi)\| = \|x^{k+1} - x^k\| ,$$

$$y(\xi) = Q^T(\xi) (x^{k+1} - x^k)$$

escrevendo

$$y(\xi) = \begin{pmatrix} y_1(\xi) \\ \vdots \\ y_n(\xi) \end{pmatrix}$$

$$T_j = \frac{1}{2} \lambda_1(\xi) y_1(\xi)^2 + \dots + \lambda_n(\xi) y_n(\xi)^2 .$$

com $\lambda_k(\xi)$ = autovalor j de $\nabla^2 f_j(\xi)$

$$\begin{aligned} \Rightarrow \|T_j\| &\leq \frac{1}{2} M_j \|y(\xi)\|^2 = \frac{1}{2} M_j \|y(\xi)\|^2 = \\ &= \frac{1}{2} M_j \|x^{k+1} - x^k\|^2 \end{aligned}$$

e M_j é o maior dos módulos dos autovalores de $\nabla^2 f_j(\xi)$ ou seja

$$M_j = \|\nabla^2 f_j(\xi)\|_2 \quad (\text{norma matricial})$$

Então

$$T(x^{k+1}) = \begin{bmatrix} \frac{1}{2} (x^{k+1} - x^k)^T \nabla^2 f_1(\xi_1) (x^{k+1} - x^k) \\ \vdots \\ \frac{1}{2} (x^{k+1} - x^k)^T \nabla^2 f_n(\xi_n) (x^{k+1} - x^k) \end{bmatrix}$$

$$\text{e } \|T(x^{k+1})\|_2 =$$

$$\sqrt{\sum_{i=1}^n \left[\frac{1}{2} (x^{k+1} - x^k)^T \nabla^2 f_j(\xi_j) (x^{k+1} - x^k) \right]^2} \leq$$

$$\sqrt{\sum_{i=1}^n \frac{1}{4} M_j^2 \|x^{k+1} - x^k\|^4} \leq \sqrt{\frac{n}{4} M^2 \|x^{k+1} - x^k\|^4} \leq$$

$$\leq \sqrt{\frac{n}{4}} M \|x^{k+1} - x^k\|^2$$

onde $M = \max \{ \|\nabla^2 f_1(\xi_1)\|_2, \dots, \|\nabla^2 f_n(\xi_n)\|_2 \}$

Se z é a solução de $F(x) = 0$ e

$$\|x^{k+1} - z\| \leq \|x^k - z\|$$

então

$$\text{a) } \|x^{k+1} - x^k\| \leq \|x^{k+1} - z\| + \|x^k - z\| \leq 2 \|x^k - z\|$$

Mas tínhamos obtido que:

$$b) \|F(x^{k+1})\| = \|T(x^{k+1})\| \leq \sqrt{\frac{n}{4} M} \|x^{k+1} - x^k\|^2$$

Logo substituindo (a) em (b)

$$\|F(x^{k+1})\| = \|T(x^{k+1})\| \leq \sqrt{n} M \|x^k - z\|^2$$

Agora, se $F'(z)$ é inversível

$$\|F(x^{k+1})\| \geq cte \cdot \|x^{k+1} - z\|$$

logo

$$\|x^{k+1} - z\| \leq s(x^k, z) \|x^k - z\|^2$$

ou, com a notação anterior,

$$\|\varphi(x) - z\| \leq s(x, z) \|x - z\|^2$$

$\forall x$ suficientemente próximo de z .

Com isso mostramos que o método de Newton tem convergência quadrática.

Usando o lema da perturbação temos: (secção 10 [1]).

$$\begin{aligned} \varphi(x) - \psi(x) &= \left[-J(x)^{-1} F(x) + M(x, h)^{-1} F(x) \right] = \\ &= \left[-I + J(x) M(x, h)^{-1} \right] J(x)^{-1} F(x) = \\ &= \left[I - \sum_{n=0}^{\infty} (I - J(x)^{-1} M(x, h))^n \right] J(x)^{-1} F(x) \end{aligned}$$

Logo,

$$\|\varphi(x) - \psi(x)\| \leq C(x, h) \|J(x)^{-1} F(x)\| \quad (3.5)$$

onde

$$\bar{C}(x, h) = 2\bar{c} \|h\| \|J(x)^{-1}\| \quad (3.6)$$

\bar{c} é o fator de consistência de M e

$$\|h\| \leq 1 / (2\bar{c} \|J(x)^{-1}\|)$$

entretanto

$$\|J(x)^{-1} F(x)\| = \|x - \emptyset(x)\| \leq \|x - z\| + \|\emptyset(x) - z\| \quad (3.7)$$

$$\|\psi(x) - \emptyset(x)\| \geq \|\psi(x) - z\| - \|\emptyset(x) - z\|$$

combinando (3.4), (3.5) e (3.7),

$$\|\emptyset(x) - \psi(x)\| \leq \bar{C}(x, h) \|x - z\| + C(x, h) \|\emptyset(x) - z\| ,$$

logo, por (3.4)

$$\|\emptyset(x) - \psi(x)\| \leq \bar{C}(x, h) \|x - z\| + \bar{C}(x, h) S(x, z) \|x - z\|^2$$

mas,

$$\begin{aligned} \|\emptyset(x) - \psi(x)\| &\leq \|\emptyset(x) - z\| + \|\psi(x) - z\| \leq \bar{C}(x, h) \|x - z\| + \\ &+ \bar{C}(x, h) S(x, z) \|x - z\|^2 . \end{aligned}$$

Logo,

$$\|\psi(x) - z\| \leq \bar{C}(x, h) \|x - z\| + \bar{C}(x, h) S(x, z) \|x - z\|^2 + \|\emptyset(x) - z\|$$

ou seja,

$$\|\psi(x) - z\| \leq \bar{C}(x, h) \|x - z\| + \bar{C}(x, h) S(x, z) \|x - z\|^2 + S(x, z) \|x - z\|^2$$

e finalmente

$$\|\psi(x) - z\| \leq \bar{C}(x, h) \|x - z\| + [\bar{C}(x, h) + 1] S(x, z) \|x - z\|^2 \quad (3.8)$$

Observamos, de (3.8) que se $\bar{C}(x, h) = 0 \|h\|$ então pode-se esperar uma convergência quadrática.

Os resultados anteriores justificam a seguinte definição:

DEFINIÇÃO 3.1: Seja o sistema não linear definido em (3.1) e seja $x_0 \in D$ uma aproximação da solução z de (3.1). Então diz-se que o sistema é solúvel por um método de "tipo Newton" se as seguintes condições forem satisfeitas:

- a) $J(x)$ e $H(x)$ existem em D e $J(x_0)$ é não singular.
- b) Se $\bar{C}(x, h)$ é definido como em (3.6), então h_0 satisfaz $\bar{C}(x_0, h_0) < 1$ e $r_0 = \bar{C}(x_0, h_0) \|\psi(x_0) - x_0\| + \|\psi(x_0) - z\| < \|x_0 - z\|$
- c) $U_0 = \{y \in \mathbb{R}^n / \|y - z\| \leq r_0\} \subset D$ e $J(x)$ é não singular em U_0 .
- d) $\bar{K} = \sup_{\substack{x \in U_0 \\ k=1,2,\dots}} \bar{C}(x, h_k) < 1$
- e) $\bar{\sigma}(F, z, x_0, M) = \bar{K} + (\bar{K}+1) S r_0 < 1 \quad (3.9)$
onde $S = \sup_{\substack{x \in U_0}} S(x, z)$

Se todas essas condições forem satisfeitas $\bar{\sigma}(F, z, x_0, M)$ é chamado de *número de solubilidade* do método que resolve o sistema não linear $F(x) = 0$ com x_0 ponto inicial e z uma solução.

Se uma dessas condições não for satisfeita o número de solubilidade será definido como infinito.

Vejamos agora o seguinte teorema.

TEOREMA 3.1: Se um sistema não linear definido como em (3.1) com uma aproximação inicial x_0 e solução z é solúvel por um método do tipo Newton, então a sequência de pontos gerados por este método converge para z . Se entretanto o método é tal que $\|h_k\| = 0 \|x_k - z\|$ para $k \rightarrow \infty$ então a convergência é quadrática.

$$\begin{aligned}\text{Prova: } \|\psi(x_0) - z\| &\leq \|\psi(x_0) - \phi(x_0)\| + \|\phi(x_0) - z\| \\ &\leq \bar{C}(x_0, h_0) \|\phi(x_0) - x_0\| + \|\phi(x_0) - z\|\end{aligned}$$

mas pela combinação (b) anterior

$$C(x_0, h_0) \|\phi(x_0) - x_0\| + \|\phi(x_0) - z\| < \|x_0 - z\|$$

então

$$\|\psi(x_0) - z\| \leq \|x_0 - z\|$$

por (c), (d) e (e) podemos usar (3.8), desse modo com a condição (3.9) temos o resultado.

Na prática a condição (3.9) é muito forte. Ela nos dá condições de falar sobre o grau de dificuldade para se resolver um sistema com um determinado método. Veremos isso nas experiências numéricas.

CAPÍTULO IV

O EFEITO DO ERRO DE ARREDONDAMENTO

Neste capítulo será estudado o efeito do erro de arredondamento na convergência de métodos de "tipo Newton". Se considerarmos a teoria dada no capítulo anterior para sistemas calculados no computador, teremos os métodos de "tipo Newton numéricos".

Daqui para frente usaremos a seguinte notação:

ϵ - a precisão do computador.

$f\ell_\epsilon(.)$ - a expressão entre parênteses calculada com aritmética de ponto flutuante em precisão ϵ .

Usando o computador, o próprio método de Newton apresenta problemas de erro de arredondamento pois por mais exato que seja calculado o Jacobiano, só se pode garantir que

$$\|M_k - J(x_k)\| \leq \delta \|J(x_k)\| \quad (4.1)$$

sendo

$$M_k = f\ell_\epsilon(J(x_k))$$

e $\delta \geq \epsilon$ é um valor que depende de ϵ e do modo como M_k é calculado.

Faremos uma ampliação da teoria dada anteriormente, começando com um conceito mais geral de aproximação consistente.

DEFINIÇÃO 4.1: Seja F , diferenciável em $D \subset \bar{D} \subset \mathbb{R}^n$ e seja um operador M como na definição (2.1), para um número real $r > 0$ e um inteiro $m \geq 0$. Então $M(x, h)$ é chamada aproximação numericamente consistente de $J(x)$ em $D_0 \subset D$, se existe uma constante c_1 e a função $c_0(\varepsilon, h)$ a qual é contínua em ε para $h \neq 0$ fixo e $\varepsilon \geq 0$, tal que as seguintes condições sejam satisfeitas:

$$\|J(x) - f\ell_\varepsilon(M(x, h))\| \leq c_0(\varepsilon, h) + c_1 \|h\|$$

para todo $x \in D_0$, $h \in U_r^m \setminus \{0\}$ (4.2)

$$\lim_{\varepsilon \rightarrow 0} c_0(\varepsilon, h) = 0 \quad \text{para } h \neq 0 \quad \text{span style="float: right;">(4.3)}$$

e

$$c(\varepsilon, h) = c_0(\varepsilon, h) + c_1 \|h\| \quad \text{span style="float: right;">(4.4)}$$

é chamada de fator de consistência.

DEFINIÇÃO 4.2: Chamamos um método de "tipo Newton Numérico" para resolver (3.1) se existe um operador M como na def. 2.1 tal que

$$M_k = f\ell_\varepsilon(M(x_k, h_k))$$

e $M(x, h)$ é a aproximação numericamente consistente de $J(x)$ em D_0 .

Vamos usar a notação $\bar{\psi}(x)$ para o vetor o qual faz exatamente a equação

$$f\ell_\varepsilon(M(x, h))(\bar{\psi}(x) - x) = F(x) \quad \text{span style="float: right;">(4.5)}$$

do mesmo modo que em (3.5) temos:

$$\|\vartheta(x) - \bar{\psi}(x)\| \leq C(x, h, \varepsilon) \| [J(x)]^{-1} F(x) \| \quad (4.6)$$

onde

$$C(x, h, \varepsilon) = 2c(\varepsilon, h) \|J(x)^{-1}\| < 1 \quad (4.7)$$

e $c(\varepsilon, h)$ é dado por (4.4).

Seja $f\ell_\varepsilon(\bar{\psi}(x))$ uma aproximação numérica de $\bar{\psi}(x)$. Então

$$f\ell_\varepsilon(\bar{\psi}(x)) = f\ell_\varepsilon(f\ell_\varepsilon(\bar{\psi}(x) - x) + x) \quad (4.8)$$

onde $f\ell_\varepsilon(\bar{\psi}(x) - x)$ é a solução numérica de (4.5) e $F(x)$ é substituída por $f\ell_\varepsilon(F(x))$.

Suponha que vamos resolver o sistema linear $Ax = b$ pelo método de Gauss no computador com precisão ε , mas o vetor b não é fornecido exatamente. Então seja a perturbação de b dada por $\|\delta b\|$. Assim o erro na solução numérica \bar{x} como aproximação da solução exata x^* é dada por:

$$\frac{\|\bar{x} - x^*\|}{\|x^*\|} = K(A) \left[\frac{\varepsilon g(n)}{1 - K(A) \varepsilon g(n)} + \frac{\|\delta b\|}{\|b\|} \right] \quad (4.9)$$

onde $K(A) = \|A\| \|A^{-1}\|$ e $g(n)$ uma função dependendo da ordem n , da norma usada e da estratégia do pivotamento. Ainda deve-se assumir que

$$K(A) \cdot \varepsilon \cdot g(n) < 1.$$

Usando o lema da perturbação (secção 10 [1]) podemos dizer que

$$K(f\ell_{\varepsilon}(M(x, h))) \leq 3K(J(x))$$

aplicando isso em $f\ell_{\varepsilon}(\bar{\psi}(x) - x)$ obtemos

$$\|f\ell_{\varepsilon}(\bar{\psi}(x) - x) - (\bar{\psi}(x) - x)\| \leq \alpha(x, \varepsilon, n) \|\bar{\psi}(x) - x\| \quad (4.10)$$

onde

$$\alpha(x, \varepsilon, n) = 3K(J(x)) \left[\frac{\varepsilon q(n)}{1 - \varepsilon K(J(x)) q(n)} + \delta \right] \quad (4.11)$$

e δ satisfaç

$$\|f\ell_{\varepsilon}(F(x)) - F(x)\| \leq \delta \|F(x)\| \quad (4.12)$$

Assumimos que $3K(J(x)) q(n) < 1$.

Combinando (4.8) e (4.10)

$$\begin{aligned} \|f\ell_{\varepsilon}(\bar{\psi}(x)) - \bar{\psi}(x)\| &= \|f\ell_{\varepsilon}(f\ell_{\varepsilon}(\bar{\psi}(x) - x) + x) - \bar{\psi}(x)\| \\ \|f\ell_{\varepsilon}(\bar{\psi}(x)) - \bar{\psi}(x)\| &= \|(1+\varepsilon) [f\ell_{\varepsilon}(\bar{\psi}(x) - x) + x] - \bar{\psi}(x)\| \\ \|f\ell_{\varepsilon}(\bar{\psi}(x)) - \bar{\psi}(x)\| &= \|f\ell_{\varepsilon}(\bar{\psi}(x) - x) + x + \varepsilon f\ell_{\varepsilon}(\bar{\psi}(x) - x) + \varepsilon x - \bar{\psi}(x)\| \\ \|f\ell_{\varepsilon}(\bar{\psi}(x)) - \bar{\psi}(x)\| &= \|f\ell_{\varepsilon}(\bar{\psi}(x) - x) + \varepsilon f\ell_{\varepsilon}(\bar{\psi}(x) - x) + \varepsilon x - (\bar{\psi}(x) - x)\| \\ \|f\ell_{\varepsilon}(\bar{\psi}(x)) - \bar{\psi}(x)\| &= \|(1+\varepsilon) f\ell_{\varepsilon}(\bar{\psi}(x) - x) + \varepsilon x - (\bar{\psi}(x) - x)\| \\ \|f\ell_{\varepsilon}(\bar{\psi}(x)) - \bar{\psi}(x)\| &\leq \|(1+\varepsilon) [f\ell_{\varepsilon}(\bar{\psi}(x) - x) - (\bar{\psi}(x) - x)]\| + \varepsilon \|\bar{\psi}(x) - x\| + \varepsilon \|x\| \end{aligned}$$

Por (4.10) temos:

$$\|f\ell_{\varepsilon}(\bar{\psi}(x)) - \bar{\psi}(x)\| \leq \varepsilon \|x\| + [(1+\varepsilon) \alpha(x, \varepsilon, n) + \varepsilon] \|\bar{\psi}(x) - x\|$$

$$(chamando (1+\varepsilon) \alpha(x, \varepsilon, n) + \varepsilon = \beta(x, \varepsilon, n)) \quad (4.13)$$

$$\|f \ell_{\varepsilon}(\bar{\psi}(x)) - \bar{\psi}(x)\| \leq \varepsilon \|x\| + \beta(x, \varepsilon, n) \|\bar{\psi}(x) - x\| \quad (4.14)$$

Finalmente, combinando (3.4), (4.6) e (4.13) obtemos:

$$\|f \ell_{\varepsilon} \bar{\psi}(x) - z\| \leq \|f \ell_{\varepsilon}(\bar{\psi}(x)) - \bar{\psi}(x)\| + \|\bar{\psi}(x) - z\|$$

Por (4.13) e considerando $\beta = \beta(x, \varepsilon, n)$, $C = C(x, h, \varepsilon)$ e $S = S(x, z)$:

$$\|f \ell_{\varepsilon} \bar{\psi}(x) - z\| \leq \varepsilon \|x\| + \beta \|\bar{\psi}(x) - x\| + \|\bar{\psi}(x) - z\| ;$$

$$\|f \ell_{\varepsilon} \bar{\psi}(x) - z\| \leq \varepsilon \|x\| + \beta \|\bar{\psi}(x) - z\| + \beta \|x - z\| + \|\bar{\psi}(x) - z\| ;$$

$$\|f \ell_{\varepsilon} \bar{\psi}(x) - z\| \leq \varepsilon \|x\| + (1+\beta) \|\bar{\psi}(x) - z\| + \beta \|x - z\| \quad (4.15)$$

com

$$\|\bar{\psi}(x) - z\| \leq \|\bar{\psi}(x) - \emptyset(x)\| + \|\emptyset(x) - z\|$$

Então

$$\|f \ell_{\varepsilon} \bar{\psi}(x) - z\| \leq \varepsilon \|x\| + (1+\beta) \|\bar{\psi}(x) - \emptyset(x)\| + (1+\beta) \|\emptyset(x) - z\| + \beta \|x - z\| .$$

Por (3.4),

$$\|f \ell_{\varepsilon} \bar{\psi}(x) - z\| \leq \varepsilon \|x\| + (1+\beta) \|\bar{\psi}(x) - \emptyset(x)\| + (1+\beta) S \|x - z\|^2 + \beta \|x - z\| ;$$

$$\|f \ell_{\varepsilon} \bar{\psi}(x) - z\| \leq \varepsilon \|x\| + (1+\beta) C \|x - z\| + (1+\beta) C \|\emptyset(x) - z\| + (1+\beta) S \|x - z\|^2 + \beta \|x - z\| ;$$

$$\|f \ell_{\varepsilon} \bar{\psi}(x) - z\| \leq \varepsilon \|x\| \left[(1+\beta) C + \beta \right] \|x - z\| + \left[(1+\beta) CS + (1+\beta) S \right] \|x - z\|^2 ,$$

ou seja

$$\boxed{\|f \ell_{\varepsilon} \bar{\psi}(x) - z\| \leq \varepsilon \|x\| + L(x, \varepsilon, h, n) \|x - z\| + Q(x, \varepsilon, h, n, z) \|x - z\|^2} \quad (4.16)$$

onde

$$L(x, \varepsilon, h, n) = \beta(x, \varepsilon, n) + (1+\beta(x, \varepsilon, n)) C(x, h, \varepsilon) \quad (4.17)$$

$$Q(x, \varepsilon, h, n, z) = (1+\beta(x, \varepsilon, n)) (1+C(x, h, \varepsilon)) S(x, z) \quad (4.18)$$

A equação (4.15) mostra que não devemos esperar que a solução do sistema não linear tenha precisão relativa melhor que a do computador. Mas se existe convergência, ela depende das quantidades:

$S(x, z)$, fator de convergência do método de Newton.

$C(x, h, \varepsilon)$, é a medida do erro em $f\ell_\varepsilon(M(x, h))$ como uma aproximação numérica de $J(x)$.

$\beta(x, \varepsilon, n)$, reflete o número de condição do subproblema linear.

Isto tudo justifica a seguinte definição:

DEFINIÇÃO 4.3: Seja o sistema não linear definido em (3.1) e $x_0 \in D$ uma aproximação da solução Z de (3.1). Então este problema é solúvel por um método de "tipo Newton numérico", se as seguintes condições forem satisfeitas:

a) $J(x)$ e $H(x)$ existem em D e

$$K(J(x_0)) \leq 1 / (3\varepsilon g(n))$$

onde $g(n)$ depende do método usado para resolver o sistema linear.

b) h_0 satisfaz $C(x_0, h_0, \varepsilon) < 1$ e se

$$r_0 = \varepsilon \|x_0\| + \|\varnothing(x_0) - Z\| + \left[\beta(x_0, \varepsilon, n) + (1+\beta(x_0, \varepsilon, n)) C(x_0, h_0, \varepsilon) \right] \cdot \|\varnothing(x_0) - x_0\|,$$

então

$$r_0 < \|x_0 - z\| .$$

c) $U_0 = \{y \in \mathbb{R}^n / \|y - z\| \leq r_0\} \subset D$

e

$$\sup_{x \in U_0} K(J(x)) < 1 / (3\epsilon g(n)) .$$

d) $K = \sup_{\substack{x \in U_0 \\ k=1,2,\dots}} C(x, h_k, \epsilon)$, então h_k satisfaz $k < 1$.

e) $\sigma(F, Z, x_0, M, \epsilon) = B + (1+B) K + (1+B)(1+k) S r_0 \quad (4.19)$

$$\sigma(F, Z, x_0, M, \epsilon) < 1 , \text{ onde}$$

$$S = \sup_{x \in U_0} S(x, Z) \quad B = \sup_{x \in U_0} \beta(x, \epsilon, n)$$

Assim, se forem satisfeitas estas condições, σ será o número de solubilidade para resolver o sistema não linear $F(x) = 0$ com x_0 como ponto inicial e Z solução, através de um método de "tipo Newton".

Caso não seja satisfeita uma dessas condições, o número σ será definido como infinito.

TEOREMA 4.4: Se um sistema não linear definido como em (3.1) com aproximação inicial x_0 e solução Z é solúvel por um método de "tipo Newton", a sequência de pontos gerada por este método converge ao ponto x^* com

$$\|x^* - z\| \leq \epsilon \|x^*\| .$$

CAPÍTULO VPROGRAMA DISCUTIDO

No capítulo anterior vimos as condições para que um sistema seja solúvel por um método de "tipo Newton". Estas condições serão aplicadas em alguns sistemas para que possamos comprová-las ou não.

Com este objetivo foi realizado um programa no computador, usando aritmética de precisão dupla para simular a aritmética exata. Com a execução desse programa obtemos o número σ , também chamado de Bus que nos dará informação sobre o grau de dificuldade na resolução do sistema.

As condições que devem ser testadas são:

a) $K(J(x_0)) \leq 1 / (3\epsilon g(n))$

b) $C(x_0, h_0, \epsilon) < 1$ $C(x_0, h_0, \epsilon)$ dado por (4.6)

$$r_0 = \epsilon \|x_0\| + \|\varphi(x_0) - z\| + [\beta(x_0, \epsilon, n) + (1 + \beta(x_0, \epsilon, n)) C(x_0, h_0, \epsilon)] \\ \| \varphi(x_0) - x_0 \|$$

$$r_0 < \|x_0 - z\|$$

c) $\sup K(J(x)) < 1 / (3\epsilon g(n))$

d) $K = \sup_k C(x, h_k, \epsilon) < 1.$

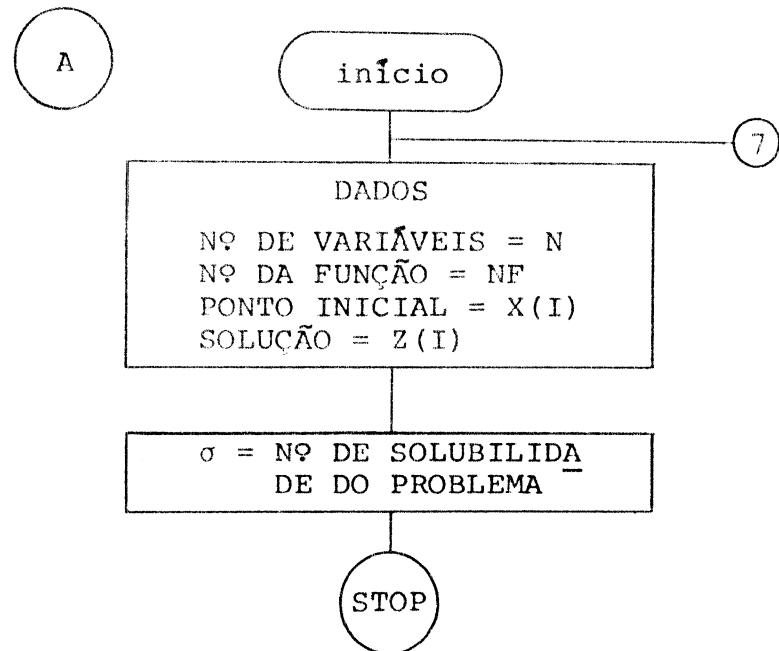
e) $\sigma(F, Z, x_0, M, \epsilon) = B + (1+B)K + (1+B)(1+K)Sr_0$

onde $S = \sup S(x, Z)$ $B = \sup \beta(x, \epsilon, n)$

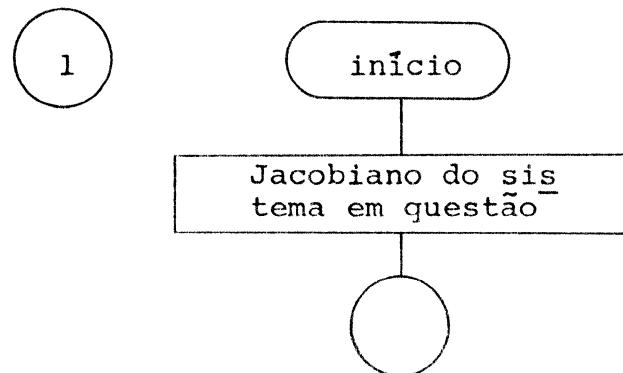
O programa está dividido em várias subroutines cujos diagramas estão a seguir.

5.1) DIAGRAMAS DAS SUBROUTINAS

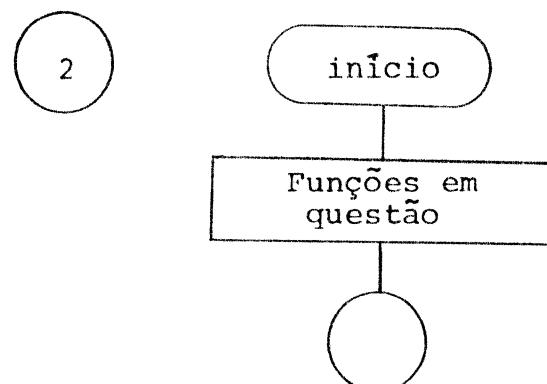
Programa Principal

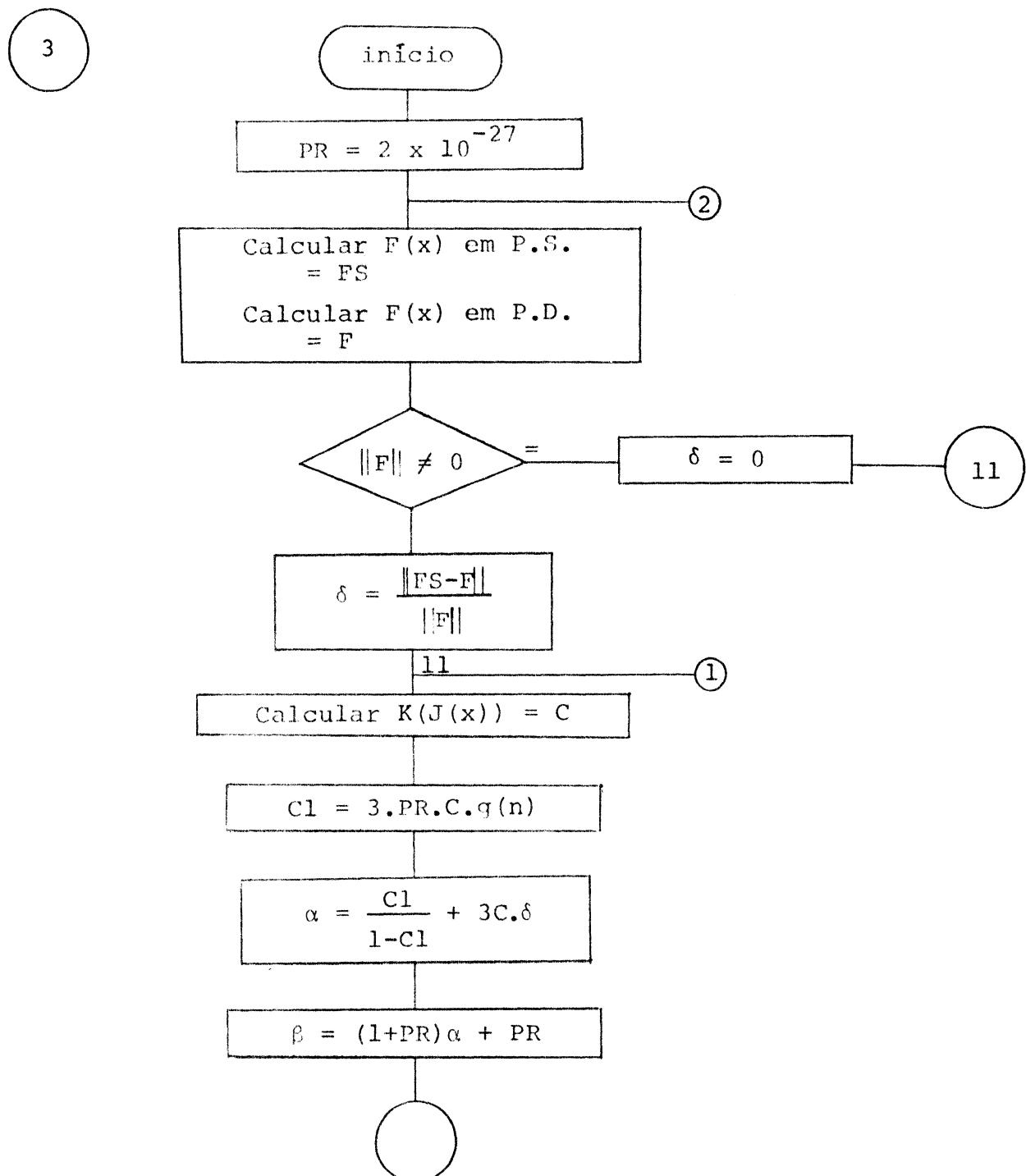


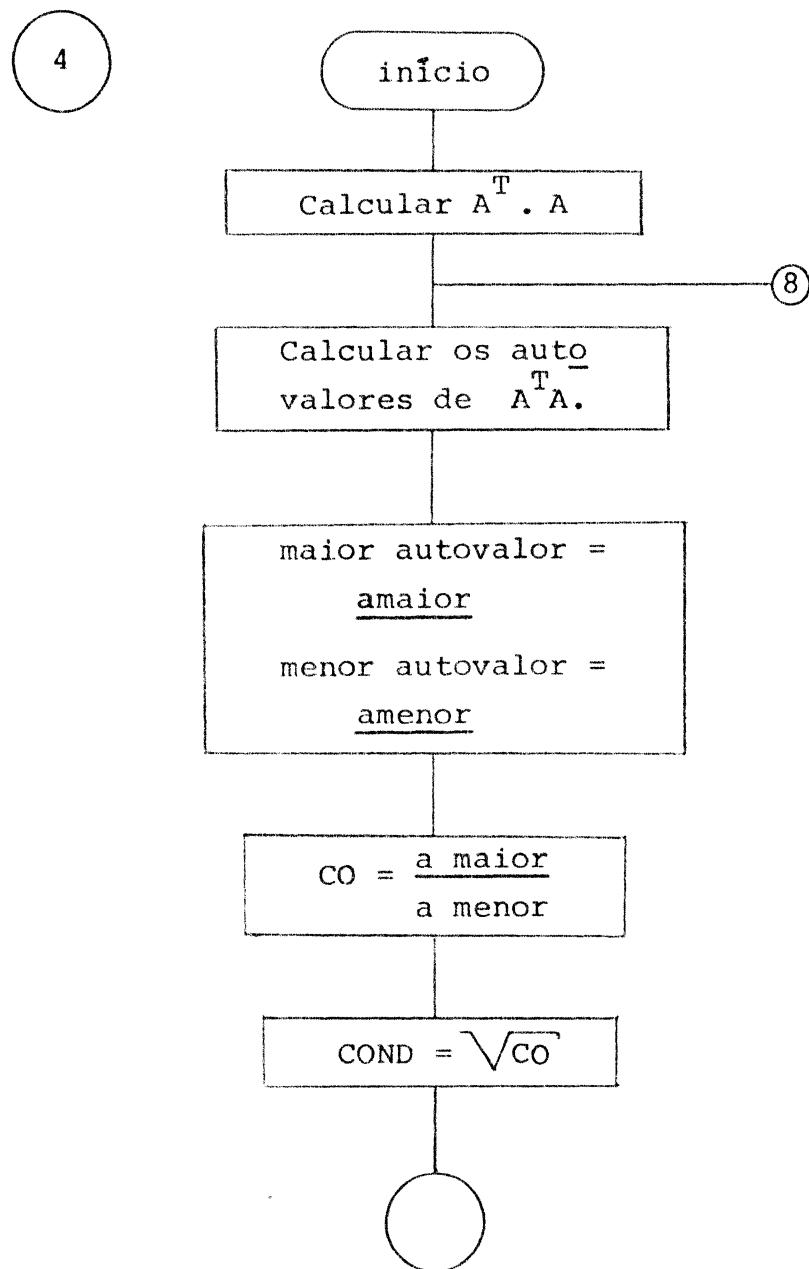
Subroutine Jacobi

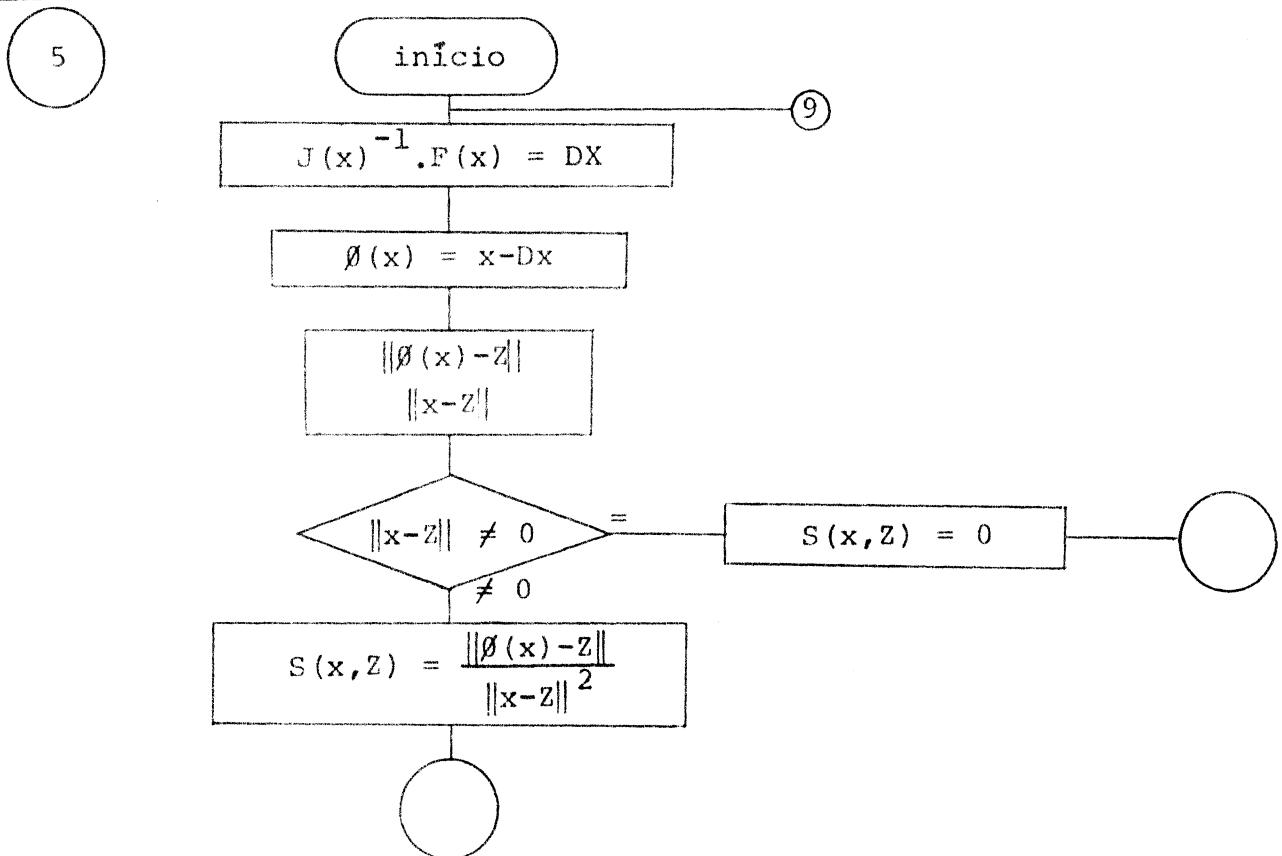
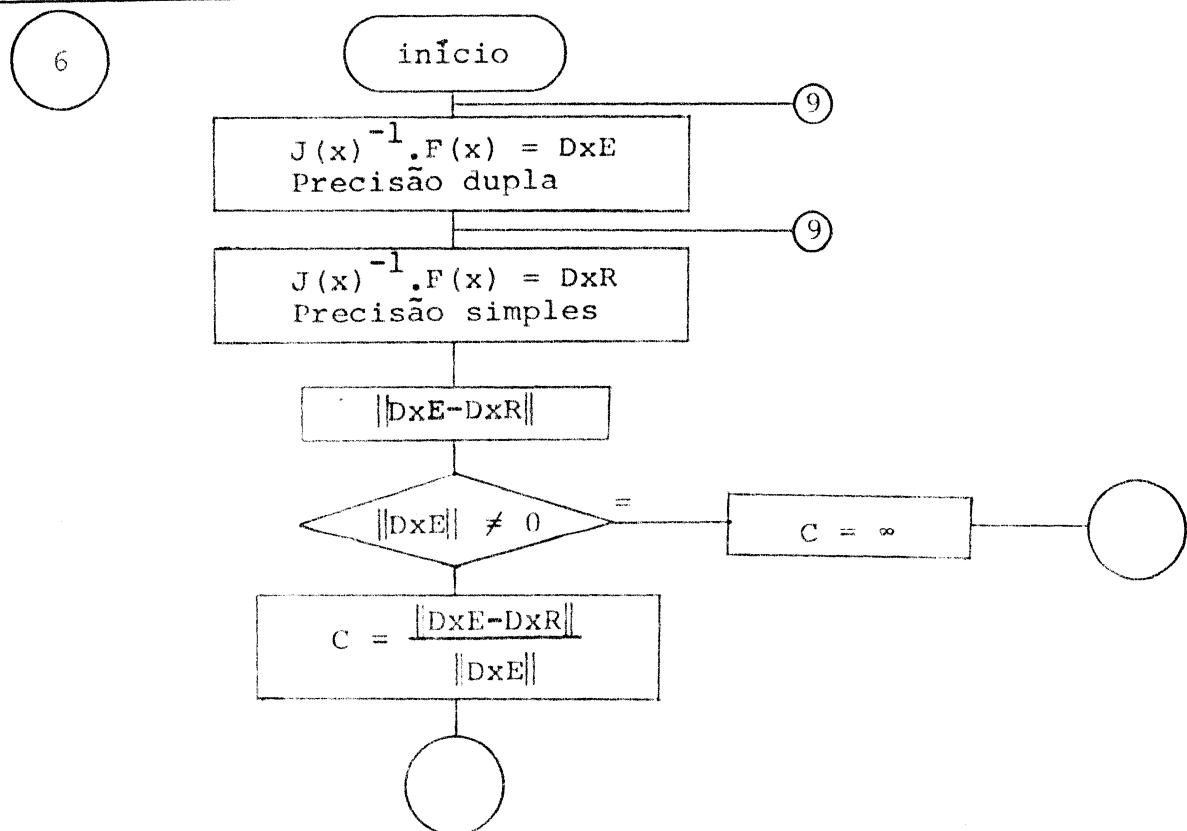


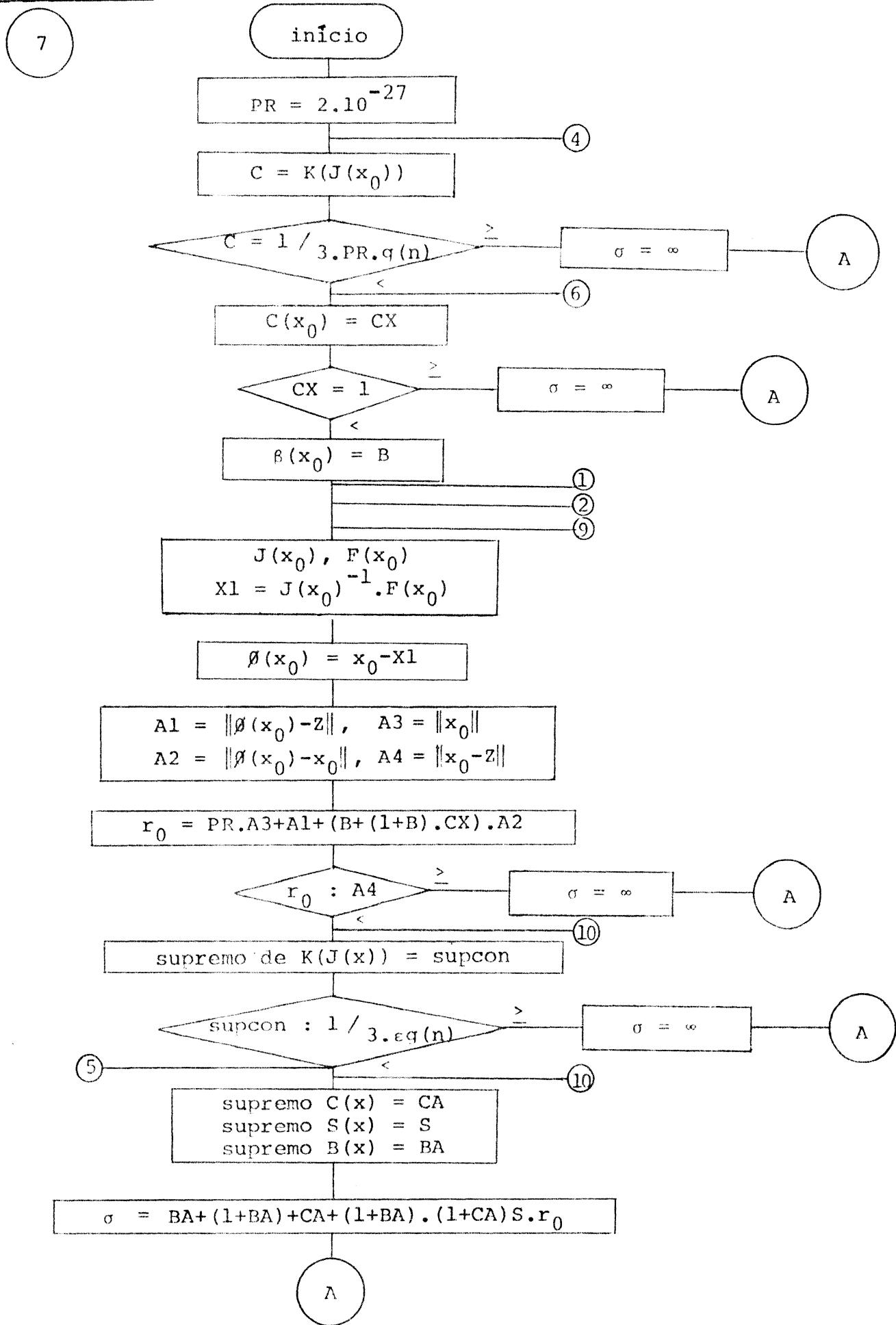
Subroutine Fun



Subroutine Beta

Subroutine Cond

Subroutine EsseSubroutine Cxeps

Subroutine Bus

8

Subroutine Deigen

Calcula autovalores com precisão dupla de matrizes reais e simétricas.

9

Subroutine Siste

Tirado do Livro - Computer Solution of Linear Algebraic Systems - Forsythe-Moler pág. 68-69.

10

Subroutine Nelme

Minimiza funções de N variáveis, sem restrições pelo método de "Nelder-Mead" que não usa derivadas.

Tirado do Laboratório de Matemática Aplicada - IMECC -
- UNICAMP.

CAPÍTULO VI

6.1) EXPERIÊNCIAS NUMÉRICAS

Usando as subroutines do capítulo anterior obtivemos o número σ . Para que pudéssemos avaliar a medida em que esse número explica o comportamento de um método numérico, os mesmos sistemas foram resolvidos pelo método de Newton, para os mesmos pontos iniciais e anotamos o número de iterações para convergência.

OBSERVAÇÃO: O número σ pode ser infinito de maneiras diferentes.

- a) Quando não obedece as condições de Bus então define-se $\sigma = \infty$.
- b) Quando obedecendo as condições de Bus ele é calculado com valor infinito. Exemplo $\sigma = 0.1112968 \times 10^{38}$.

Com esses dados construimos as tabelas:

1 -

$$F_1(x) = 10(x_2 - x_1^2)$$

$$F_2(x) = 1 - x_1.$$

solução = (1,1) $J(x)$ é sempre não singular

Ponto inicial	σ	Nº de iterações Newton
-5 11	∞	2
-4 11	∞	2
-3 11	∞	2
-2 11	0.9153333×10^1	2
-1 11	0.4020742×10^1	2
0 11	0.1001617×10^1	2
1 11	0.1791397×10^{-3}	1
2 11	0.1007956×10^1	2
-3 11	∞	2
-1 7	0.4019991×10	2
1 7	0.1791397×10^{-3}	1
2 7	0.1005532×10	2
3 7	0.4031844×10	2
4 7	∞	2
0.9 0.9	0.1791397×10^{-3}	2
1.1 1.2	0.1791397×10^{-3}	2

2 -

$$\begin{aligned}F_1(x) &= x_1^2 - x_2 - 1 \\F_2(x) &= (x_1 - 2)^2 + (x_2 - 0.5)^2 - 1.\end{aligned}$$

soluções: A = (1.546, 1.391)
B = (1.067, 0.139)

J(x) singular se $x_1 \cdot x_2 = 1$

Ponto inicial	σ	Nº de iterações	
3.2 6.0	∞	6	A
3.2 1.1	∞	5	A
1.3 0.2	0.8564867×10^{-5}	3	B
0.8 0.2	0.8564867×10^{-5}	3	B
1.7 1.3	0.1006262×10^{-4}	3	A
1.4 1.2	0.1006262×10^{-4}	3	A
0.3 3.7	∞	10	A
2.0 3.0	0.3606562×10^6	5	A
0.8 0.3	0.1303395	3	B
1 -1	0.6585745	4	B
0.73 0.23	0.1724944	4	B
-1.38 1.29	∞	9	B
1.6 1.33	0.1066262×10^{-4}	2	A
0.98 0.12	0.8564867×10^{-5}	2	B
1.13 0.14	0.8564867×10^{-5}	2	B
1.23 0.28	0.8564867×10^{-5}	3	B
0.1 2.0	∞	23	B
1 0.99	∞	13	B

3 -

$$F_1(x) = x_1^2 - 2x_2 + 1$$

$$F_2(x) = x_1 + 2x_2 - 3$$

solução: A = (1, 1)
 B = (-1.402, 1.4831)

J(x) singular se $x_1 + x_2 = -1/4$

Ponto inicial		σ	Nº de iterações	
-3.1	3.2	0.3691643x10 ³⁴	4	B
1.8	2.8	0.9503452	4	A
0.3	4.0	∞	6	A
1.0	1.5	0.6219589x10 ⁻¹	3	A
-1.8	1.8	0.1056818x10 ⁻⁴	3	B
2.2	-3.1	∞	10	A
1.02	0.98	0.7160059x10 ⁻⁵	2	A
1.13	0.68	0.7160059x10 ⁻⁵	3	A
1.25	0.36	0.4268993	4	A
1.29	0.98	0.7160059x10 ⁻⁵	3	A
0.96	1.3	0.7160059x10 ⁻⁵	3	A
0.68	1.5	0.1104562	4	A
0.4	0.2	∞	5	A
-1.4	1.3	0.1056818x10 ⁻⁴	3	B
-1.36	1.52	0.1056818x10 ⁻⁴	2	B
-0.86	0.89	0.3189728x10 ³⁴	4	B
-1.26	0.98	0.9861792x10 ³³	4	B
-1.48	1.68	0.1056818x10 ⁻⁴	3	B

4 -

$$F_1(x) = 10^4 x_1 x_2 - 1$$

$$F_2(x) = e^{-x_1} + e^{-x_2} - 1.0001$$

solução: (0.109815, 9.106227).

Ponto inicial	σ	Nº de iterações
0.1098×10^{-4}	9.1	∞
0	9.0	∞
1×10^{-5}	3.0	∞
0	8.0	∞
1×10^{-5}	8.0	∞
0	-1	∞
0	-2	∞
0	-1.5	∞
1×10^{-5}	9	0.6116326×10^8
1.12×10^{-5}	9	0.3553555×10^{12}
1.021×10^{-5}	9.31	0.6432029×10^8
0.5×10^{-5}	8.9	∞
0.8×10^{-5}	9.1	∞
0.986×10^{-5}	9.2	0.4899897×10^{-1}

5 -

$$F_1(x) = 2(x_1 - 1) - 400x_1(x_2 - x_1^2)$$

$$F_2(x) = 200(x_2 - x_1^2)$$

solução: (1, 1)

$J(x)$ singular se $x_1^2 = x_2 = 1/200$

Ponto inicial	σ	Nº de iterações
1.1 1.0		4
2.5 3.1		5
3.2 -1.8		4
-0.3 8		4
1.1 -2.1		3
2.5 -3		4
6 -6		5
-3 2	todos os pontos	5
-3.6 5.1	deram $\sigma = \infty$.	5
2.3 3.1		5
-8.2 3.1		5
2.3 3.3		5
1.01 0.99		3
1.0 1		0
-1.2 1.0		5
-1 1		2 .

6 -

$$F_1(x) = x_1 - 1$$

$$F_2(x) = x_1 \cdot x_2 - 1$$

solução: (1 , 1)

 $J(x)$ singular se $x_1 = 0$

Ponto inicial		σ	Nº de iterações
1.4	2.2	0.1558685	2
-1.1	-3.2	∞	2
2.3	1.6	0.1541738	2
2.3	1.8	0.2055617	2
6.1	5.0	∞	2
4.2	-3.4	∞	2
0.98	0.84	0.9370357×10^{-5}	2
1.01	0.98	0.9370357×10^{-5}	2
1.08	0.83	0.9370357×10^{-5}	2
1.13	0.96	0.9370357×10^{-5}	2
0.95	1.32	0.9370357×10^{-5}	2
0.84	1.08	0.9370357×10^{-5}	2
0.94	1.07	0.9370357×10^{-5}	2
0.46	1.38	0.2027968	2

7 -

$$F_1(x) = -13 + x_1 ((-x_2 + 5)x_2 - 2)x_2$$

$$F_2(x) = -29 + x_1 ((x_2 + 1)x_2 - 14)x_2$$

solução: (5, 4)

Ponto inicial	σ	Nº de iterações
3.0 5.0	∞	4
-4.0 7.0	∞	5
4.0 3.0	∞	5
2.0 1.0	∞	38
6.0 5.0	∞	4
8.0 6.0	∞	5
5.23 4.32	∞	3
4.98 3.86	∞	3
5.0 4.0	∞	0
15.0 -2	0.1112968×10^{38}	36
-5.0 0	0.1455062×10^{38}	21
-5.0 3	0.1457622×10^{38}	5
0 2.24	∞	15

8 -

$$F_1(x) = x_1$$

$$F_2(x) = 10x_1 / (x_1 + 0.1) + 2 \cdot x_2^2.$$

solução: (0, 0)

$J(x)$ singular se $x_1 = 0$ ou $x_2 = 0$

Ponto inicial	σ	Nº de iterações
0.01 -0.001	∞	1
0.032 -0.0021	∞	1
-0.002 -0.008	∞	1
0.3 -0.2	∞	1
1.0 -1.0	∞	1
0.902 0.3	∞	1
-3 1	∞	1
0 1	∞	0
-1 1	∞	1
-0.9 0.24	∞	1

9 -

$$\begin{aligned}F_1(x) &= 3x_1 + x_2 + 2x_3^2 - 3 \\F_2(x) &= -3x_1 + 5x_2^2 + 2x_1x_3 - 1 \\F_3(x) &= 25x_2x_1 + 20x_3 + 12\end{aligned}$$

solução: $A = (0.2960523, \quad 0.6874306, \quad -0.8492385)$ $B = (1.1, \quad -0.8, \quad 0.5)$

Ponto inicial			σ	Nº de iterações	
0	0	0	∞	6	A
1.2	-0.75	0.5	0.1362366×10^{-3}	2	B
0.28	0.67	-0.74	0.747409×10^{-4}	3	A
1.1	2.1	3.1	∞	5	A
1.0	0.5	-1	0.2832019×10^6	4	A
0.82	0.51	-0.84	0.7474094×10^{-4}	3	A
2.0	3.0	1.0	∞	11	A
0.1	0.2	0.3	0.8949503×10^7	5	A
1.295	0.686	-0.848	∞	2	A
1.15	-0.79	0.48	0.1362366×10^{-3}	2	B
0.3	0.7	-0.9	0.7474094×10^{-4}	2	A
1.3	-0.9	0.6	0.1362366×10^{-3}	3	B

10 -

$$\begin{aligned}
 F_1(x) &= 2x_1 + 3x_2 - x_3x_4 \\
 F_2(x) &= x_1 - 2x_2 + x_3^2x_4 + 3 \\
 F_3(x) &= 8x_1^2 + 6x_2 - x_3x_2 + 8x_4 \\
 F_4(x) &= x_1x_2 - x_3x_4 + 2x_1
 \end{aligned}$$

solução: A = (1, 0, -2, -1)

B = (3, 0.342, -0.756, -9.2)

Ponto inicial				σ	Nº de iterações	
1	0.1	-2	-1	0.9230821×10^{-2}	1	A
1.2	0.8	-2	-0.9		100	-
1.3	0.9	-2.1	-1.2	∞	6	B
0.9	0.1	-2.2	-0.9		100	-
1.0	0	-1.8	-0.3	∞	6	A
1.3	0.9	-2	-0.8	∞	7	B
2.0	1.0	3.0	1.0		65	-
0.1	0.8	0.3	0.6	∞	40	A .

11 -

$$F_i = \sum_{\substack{j=1 \\ j \neq i}}^6 \cot(\beta_i x_j) \quad i = 1 \dots 6$$

$$\beta_1 = 0.02249 \quad \beta_4 = 0.02000$$

$$\beta_2 = 0.02166 \quad \beta_5 = 0.01918$$

$$\beta_3 = 0.02083 \quad \beta_6 = 0.01835$$

solução: (121.850, 114.161, 93.6488, 62.3186, 41.3219,
30.5027).

Ponto inicial	σ	Nº de iterações
$x_i = 75$	∞	5
$121, 114, 93 \}$ $62, 41, 30 \}$	0.316643×10^6	2

12 -

$$F_i(x) = (3-kx_i)x_i + 1 - x_{i-1} - 2x_i + 1$$

$$k = 0.1 \quad i = 1, 2, \dots, 10$$

solução: -0.6854835

-0.5516827

-0.5086049

-0.4947104

-0.4902261

-0.4887785

-0.4883113

-0.4881604

-0.481117

-0.480960

Ponto inicial	σ	Nº de iterações
$x_i = -1$	0.1001086×10^6	10
$-0.6, -0.5, -0.5$ $-0.4, -0.4, -0.4$ $-0.4, -0.4, -0.4$ -0.4	0.8733329×10^{-3}	8

CONCLUSÕES

Através da teoria desenvolvida temos que, um sistema é fácil de ser resolvido por um método de "tipo Newton", se o número σ , dado por (4.18) tem ordem de grandeza em torno da unidade. Caso contrário o sistema é difícil de se resolver.

Neste trabalho apresentam-se algumas experiências numéricas que nos permitem dizer que do mesmo modo que em sistemas lineares, quando o número σ é pequeno o sistema é facilmente solúvel, porém a recíproca não é verdadeira.

Para alguns casos essa classificação é muito grosseira, pois σ é um majorante e como foi dito no Capítulo I, para sistemas lineares, se o número de condição é pequeno (~ 1) posso afirmar com certeza que a convergência é rápida. Mas em muitos casos onde $\sigma = \infty$ a convergência ainda pode ser obtida com rapidez. É o caso dos problemas 7, 8 e 11.

Além disso devemos observar que no caso da solução pertencer à região onde o Jacobiano é singular podemos afirmar a priori que σ faz uma classificação grosseira. É o caso do problema 8.

PROGRAMA PRINCIPAL, SUBROUTINES:

JACOBI, FUN, SISTE, DECOMP, SING, SOLVE, NELME, BUS, COND, BETA,
CXEPS, ESSE, DEIGEN.

```

IMPLICIT REAL *8(A-H,O-Z)
DIMENSION X(20),Z(20),X1(20)
COMMON/NFLN/NE
100  TYPE 15
15   FORMAT(//,1, BATA "1" SE QUER CONTINUAR BRINCARDO")
      ACCEPT 16,LT
16   FORMAT(1I6)
      IF(LT.NE.1)STOP
      TYPE 41
41   FORMAT(1X,'NUMERO DE VARIAVELIS:',S)
      ACCEPT 16,N
      TYPE 21
21   FORMAT(1,1X,'NUMERO DA FUNCAO:',S)
      ACCEPT 12,NE
22   FORMAT(1I2)
      TYPE 46
46   FORMAT(1X,'PONTO INICIAL')
      DD 42,I=1,N
      TYPE 100,I
100  FORMAT(1X,'X(I),I=1,',I)=',S)
      ACCEPT 20,X(1)
20   FORMAT(0)
42   CONTINUE
      WRITE(3,51)
51   FORMAT(1X, //,1, ' SISTEMA DE EQUACOES A SER ESTUDADO')
      GO TO (1,2,3,4,5,6,7,8,9,10,11,12,13,14)NE
1    WRITE(3,31)
3    FORMAT(1X,'F1(X)=10*(X(2)-X(1)**2)',/,1X,'F2(X)=1-X(1)')
      GO TO 40
2    WRITE(3,31)
31   FORMAT(1X,'F1(X)=X1**2-X2-1',/,1X,'F2(X)=(X1-2)**2+(X2-1)**2-1')
      GO TO 40
3    WRITE(3,31)
32   FORMAT(1X,'F1(X)=X1**2-2*X2+1',/,1X,'F2(X)=X1+2*X2**2-3')
      GO TO 40
4    WRITE(3,31)
33   FORMAT(1X,'F1(X)=10000.*X1*X2-1',/,1X,'F2(X)=EXP**-X1-EXP**-X2-1.001')
      GO TO 40
5    WRITE(3,31)

```

```

34      FORMAT(1X, 'E1(X)=2*(X1+1)+4.0, E2(X)=(X2-X1**2)**1.0, 1X, 'F2(0
*X)=2.0, (X2-X1**2)**1)
      GO TO 40
6       WRITE(3, 35)
35      FORMAT(1X, 'E1(X)=X1+1', 1X, 'F2(X)=X1*X2+1')
      GO TO 40
7       WRITE(3, 36)
36      FORMAT(1X, 'E1(X)=-1.0+X1+((-X2+5)*X2+2)*X2**2', 1X, 'F2(X)=-2
*4+X1+((X2+1)*X2+1*X2)**1)
      GO TO 40
8       WRITE(3, 37)
37      FORMAT(1X, 'E1(X)=X1**1', 1X, 'F2(X)=1.0*X1/(X1+1.0)+2*X2**2)**1)
      GO TO 40
9       WRITE(3, 38)
38      FORMAT(1X, 'E1=X1+X2+2*X3*X2**3', 1X, 'F2=-3*X1+5*X2**2+2*X1*X3-
*1', 1X, 'F3=2561*X2+20*X3+1*X4')
      GO TO 40
10      WRITE(3, 39)
39      FORMAT(1X, 'E1=(X1+X2+X3+5)', 1X, 'F2=2*X1+3*X2+4*X3+11', 1X, 'F3=
*X1+X2+X3')
      GO TO 40
40      WRITE(3, 40)
40      FORMAT(1X, 'E1=2*X1+3*X2+X3*X4', 1X, 'F2=X1-2*X2+X3**2*X4+3',
*1X, 'F3=8*X1**2+6*X2+X3*X4+3*X4', 1X, 'F4=X1*(2-X3*X4+2*X1)')
      GO TO 40
41      WRITE(3, 41)
41      FORMAT(1X, ' SISTEMA DE 10 VARIAVELIS')
      GO TO 40
42      WRITE(3, 42)
42      FORMAT(1X, ' SISTEMA DE 6 VARIAVELIS')
43      TYPE 25
44      FORMAT(1X, 'SOLUCAO')
      DO 44 I=1,8
      TYPE 23,I
45      FORMAT(1X, '0(1,12,0)=1,0')
      ACCEPT 24,2(1)
46      FORMAT(0)
47      CONTINUE
      WRITE(3, 13)(X(I), I=1,8)
48      FORMAT(1X, 'VALORES INICIAIS', 1X, 0(16,7))
      WRITE(3, 17)(X(I), I=1,8)
49      FORMAT(1X, 'SOLUCAO', 1X, 0(16,7))
      CALL SUB(3, X, 0(16,7))
      WRITE(3, 18)0(16,7)
50      FORMAT(1X, 'SOLUCAO DA EQUACAO', 1X, 0(16,7))
      GOTD 140
      END

```

```

SUBROUTINE JACBS1 (X,X0,A)
IMPLICIT REAL*8 (A=0,0=0)
DIMENSION A(2,2),X(2),X0(2),B(10),DCDFC(10)
COMMON/FCN/FCN,4E
GO TO (1,2,3,4,5,6,7,8,9,10,11,12,13,14) IF
1   A(1,1)=+2.0*x(1)
     A(1,2)=1.0*x
     A(2,1)=x*x(x(1)-2.)
     A(2,2)=x*x(x(2)-0.5)
     RETURN
2   A(1,1)=1.*x(1)
     A(1,2)=+1.
     A(2,1)=x*x(x(1)+2.)
     A(2,2)=x*x(x(2)+0.5)
     RETURN
3   A(1,1)=2.*x(1)
     A(1,2)=+2.
     A(2,1)=1.
     A(2,2)=4.*x(2)
     RETURN
4   A(1,1)=10000.*x(2)
     A(1,2)=10000.*x(1)
     A(2,1)=+EXP*-X(1)
     A(2,2)=+EXP*-X(2)
     RETURN
5   RETURN
      A(1,1)=+4.0*x*x(x(2)+12.0)*x*x(x(1)**2.)
      A(1,2)=+4.0*x*x(x(1))
      A(2,1)=+3.0*x*x(x(1))
      A(2,2)=+6.0*x*x
      RETURN
6   A(1,1)=1.
     A(1,2)=0.
     A(2,1)=X(2)
     A(2,2)=X(1)
     RETURN
7   A(1,1)=1.
     A(1,2)=+3.*X(2)**2+10.*X(2)+2.
     A(2,1)=1.
     A(2,2)=3.*X(2)**2+2.*X(2)+14.
     RETURN
8   A(1,1)=1.
     A(1,2)=0.
     A(2,1)=2.0*X(2)**2+1/((X(1)+0.1)**2+4.*X(2)**2*(X(1)+0.1))
     *+4*X(2)**2)
     A(2,2)=+4.0*X(1)*X(2)/((X(1)+0.1)**2+4*X(2)**2*(X(1)+0.1))+4*X(2)**4)
     RETURN

```

```

9      A(1,1)=3.
      A(1,2)=1.
      A(1,3)=-X(3)
      A(2,1)=X(3)+X(1)
      A(2,2)=1+X(2)
      A(2,3)=2*X(1)
      A(3,1)=2*X(2)
      A(3,2)=2*X(1)
      A(3,3)=2**.
      END SUBROUTINE

1      A(1,1)=1.
      A(1,2)=1.
      A(1,3)=1.
      A(2,1)=2.
      A(2,2)=2.
      A(2,3)=1.
      A(3,1)=1.
      A(3,2)=1.
      A(3,3)=-1.
      RETURN

11     A(1,1)=2.
      A(1,2)=3.
      A(1,3)=-X(4)
      A(1,4)=-X(3)
      A(2,1)=1.
      A(2,2)=-2.
      A(2,3)=2*X(3)+X(4)
      A(2,4)=X(3)+2
      A(3,1)=16.*X(1)
      A(3,2)=5.-X(3)
      A(3,3)=-X(2)
      A(3,4)=8.
      A(4,1)=X(2)+2.
      A(4,2)=X(1)
      A(4,3)=-X(4)
      A(4,4)=-X(3)
      RETURN

12     A(I,J)=3.-0.2*X(I)
      DO 101 I=2,4
      DO 101 J=1,4
      IF(I.EQ.1)GO TO 201
      IF(J.EQ.1)GO TO 301
      K(I,J)=0.
      GO TO 101
101    A(I,J)=3.-0.2*X(I)
      GO TO 101
301    A(I,J)=-1.

```

```

A(1,2)=2.
101 CONTINUE
RETURN
105 BETA(1)=0.02243
BETA(2)=0.02165
BETA(3)=0.02083
BETA(4)=0.02000
BETA(5)=0.01918
BETA(6)=0.01835
DO 100 I=1,6
DO 100 J=1,6
Z=BETA(I)*X(J)
IF(I.EQ.J)GO TO 200
DCOT(L)=-1.0/(DSIN(Z))**2
A(I,J)=BETA(I)*DCOT(L)
GO TO 100
200 A(I,J)=0.
100 CONTINUE
RETURN
END

```

```

SUBROUTINE FUN(X,L,F)
IMPLICIT REAL*8 (A-G,O-Z)
DIMENSION X(20),V(10,10),S(20),BETA(10),COT(10),F(20)
COMMON/NFUN/NF
GO TO (1,2,3,4,5,6,7,8,9,10,11,12,13)NF
1 F(1)=10.00*(X(2)-X(1)**2)
F(2)=1.00-X(1)
RETURN
9 F(1)=3.*X(1)+X(2)+2.*X(3)**2-3.
F(2)=-3.*X(1)+5.*X(2)**2+2.*X(1)*X(3)-1.
F(3)=25.*X(1)*X(2)+20.*X(3)+12.
RETURN
2 F(1)=X(1)**2-X(2)-1.
F(2)=(X(1)-2.0)**2+(X(2)-0.5)**2-1.
RETURN
3 F(1)=X(1)**2-2.*X(2)+1.
F(2)=X(1)+2.*X(2)**2-3.

4 RETURN
F(1)=10000.*X(1)*X(2)-1.
F(2)=EXP**-X(1)-EXP**-X(2)-1.0001
RETURN
5 F(1)=2.*((X(1)-1.0)-400.*X(1)*(X(2)-X(1)**2))
F(2)=200.*((X(2)-X(1)**2)
RETURN
6 F(1)=X(1)-1.
F(2)=X(1)*X(2)-1
RETURN

```

```

7      F(1)=-15.+X(1)+((-X(2)+5.)*X(2)+7.)*X(2)
F(2)=-25.+X(1)+((A(2)+1)*X(2)+14.)*X(2))
RETURN
8      F(1)=X(1)
F(2)=10.*X(1)/(((X(1)+6.1)+2.)*X(2)**2)
RETURN
1      F(1)=X(1)+X(2)+X(3)-6.
F(2)=2*X(1)+3*X(2)+X(3)-11.
F(3)=X(1)+X(2)-X(3)
RETURN
11     F(1)=2.*X(1)+3.*X(2)-X(3)*X(4)
F(2)=X(1)+2*X(2)+X(3)**2+X(4)+3.
F(3)=6.*X(1)**2+6.*X(2)-X(3)*X(2)+8.*X(4)
F(4)=X(1)*X(2)-X(3)*X(4)+2.*X(1)
RETURN
12     F(1)=(3.-0.1*X(1))*X(1)+1.-2.*X(2)
DO 101 I=2,N
F(1)=(3.-0.1*X(1))*X(1)+1.-X(1-I)
101  CONTINUE
RETURN
13     BETAL(1)=0.02243
BETAL(2)=0.02165
BETAL(3)=0.02033
BETAL(4)=0.02000
BETAL(5)=0.01913
BETAL(6)=0.01835
DO 100 I=1,N
F(I)=0.
100  DO 100 J=1,I
Z=BETAL(J)*X(J)
IF(I.EQ.J)GO TO 100
COT(L)=DCOS(Z)/DSIN(Z)
F(I)=F(I)+COT(L)
100  CONTINUE
RETURN
END

SUBROUTINE SISTEM(N,A,B,DX)
IMPLICIT REAL*8 (A=0,B=0)
COMMON/NFUN/NF
DIMENSION A(20,20),BL(20,20),B(20),DX(20)
CALL DECOMP(N,A,BL)
CALL SOLVE (N,BL,b,DX)
RETURN
END

SUBROUTINE DECOMP (N,A,BL)
IMPLICIT REAL*8 (A=0,B=0)
DIMENSION A(20,20),BL(20,20),SCALFS(20),TPS(20)
COMMON/LFUN/NF
COMMON/LPS/
NAME
DO 5 I=1,N
TPS(I)=1
ROWNR=I+1
DO 2 J=1,N

```

```

UL(I,J)=A(I,J)
1 IF(ROWNRM>DABS(UL(I,J)))1,2,2
2 ROWNRM=DABS(UL(I,J))
CONTINUE
3 IF(COLUMNR)3,4,3
4 SCALES(1)=1.0/ROWNRM
GO TO 5
5 CALL SING(1)
SCALES(1)=0.0
CONTINUE
NM1=N-1
DO 17 K=1,NM1
BIG=0.0
DO 11 I=K,N
IP=IPS(I)
SIZE=DABS(UL(IP,K))*SCALES(IP)
IF(SIZE-BIG)11,11,10
10 BIG=SIZE
IDXPIV=I
CONTINUE
13 IF(BIG)13,12,13
12 CALL SING(2)
GO TO 17
14 IF(IDXPIV-K)14,15,14
15 J=IPS(K)
IPS(K)=IPS(IDXPIV)
IPS(IDXPIV)=J
KP=IPS(K)
PIVOT=UL(IP,K)
KP1=K+1
DO 16 I=KP1,N
IP=IPS(I)
EM=-UL(IP,K)/PIVOT
UL(IP,K)=-EM
DO 16 J=KP1,N
UL(IP,J)=UL(IP,J)+EM*UL(KP,J)
CONTINUE
17 CONTINUE
KP=IPS(N)

18 IF(UL(KP,N))19,18,19
19 CALL SING(2)
RETURN
END

SUBROUTINE SING (IWHY)
FORMAT(' MATRIX WITH ZERO ROW IN DECOMPOSE')
FORMAT(' SINGULAR MATRIX IN DECOMPOSE ZERO DIVIDE IN SOLVE')
FORMAT(' NO CONVERGENCE IN IMPROV MATRIX IS NERALY SINGULA
*R')

```

```

NOUT=3
GO TO (1,2,3), LBY
1  WRITE(NOUT,11)
   GO TO 10
2  WRITE(NOUT,12)
   GO TO 13
3  WRITE(NOUT,13)
11  RETURN
END

SUBROUTINE SOLVE(AB,BU,DX)
IMPLICIT REAL *8(A-H,O-Z)
DIMENSION AB(20,20),BU(20),DX(20),IPS(20)
COMMON/NUNZNE/
COMMON 1PS
N=NN
NP1=N+1
IP=IPS(1)
X(1)=B(IP)
DO 2 I=2,N
   IP=IPS(I)
   IM1=I-1
   SUM=0.0
   DO 1 J=1,IM1
      SUM=SUM+AB(IP,J)*X(J)
1    X(I)=B(IP)-SUM
2    IP=IPS(N)
   X(N)=X(N)/AB(IP,N)
DO 4 IBACK=2,N
   I=NP1-IBACK
   IP=IPS(I)
   IP1=I+1
   SUM=0.0
   DO 3 J=IP1,N
      SUM=SUM+AB(IP,I)*X(J)
3    X(I)=(X(I)-SUM)/AB(IP,I)
4    RETURN
END

SUBROUTINE REDUC(C,A,P0V,STEP,F,EPS,KON,TMAX
*,P,IER)
IMPLICIT REAL *8(A-H,O-Z)
COMMON/NUNZNE/
DIMENSION X(N),STEP(N),P(N,1),XL(50),XR(50)
*,AR(50),X0(50),XE(50),XBL(50),XC(50),EFE(51)
F=1.0D30
N1=N+1

```

```

ALFA=1.
BETA=0.5
GAMA=2.
KON=0
C      ARMAR O SIMPLEX INICIAL
DO 1 I=1,N
1      P(I,N1)=X(I)
DO 2 J=1,N
DO 3 I=1,N
3      P(I,J)=X(I)
2      P(J,J)=P(J,J)+STEP(J)
C      AVALIAR A FUNCAO NOS VERTICES DO SIMPLEX INICIAL
DO 4 I=1,N1
KON=KON+1
IF(KON.GE.ITMAX)GOTO36
EFE(I)=FUN(P(1,I))
IF(EFE(I).GT.F)GOTO4
F=EFE(I)
DO 37 KI=1,N
37    X(KI)=P(KI,1)
4      CONTINUE
C      CALCULAR XL E XH
100   FMENOR=1.E30
FMAIOR=-1.E30
DO 5 I=1,N1
IF(EFE(I).GT.FMENOR)GO TO 6
IL=I
FXL=EFE(I)
FMENOR=FXL
DO 7 J=1,N
7      XL(J)=P(J,IL)
IF(EFE(I).LT.FMAIOR)GO TO 5
IH=I
FXH=EFE(I)
FMAIOR=FXH
DO 8 J=1,N
8      XH(J)=P(J,Ia)
5      CONTINUE
C      TESTAR CRITERIO DE PARADA
A1=0.
DO 9 J=1,N
DO 9 I=1,N
9      A1=DMAX1(A1,DABS(P(I,J)-P(I,N1)))
IF(A1.GT.EPS)GO TO 10
IER=0
RETURN
10     IF(KON.LT.ITMAX)GO TO 12
IER=1
RETURN
C      CALCULAR O CENTROIDE
11     DO 15 I=1,N
15     Xc(I)=0.
DO 14 J=1,N1

```

```

      IF(J.EQ.IH)GO TO 14
      DO 16 I=1,N
15   X6(I)=XB(I)+P(I,J)
      CONTINUE
      DO 17 I=1,N
17   XB(I)=X6(I)/DEGAT(I)
C     CALCULAR XB

DO 18 I=1,N
18   XR(I)=XB(I)+ALFA*(XB(I)-XU(I))
      FXR=FUN(XR)
      IF(FXR.GT.E)GOTO 39
      F=FXR
      DO 38 K1=1,N
38   X(K1)=XR(K1)
      KON=KON+1
      IF(KON.GE.ITMAX)GOTO 36
      IF(FXR.LE.FXR)GO TO 19
C     CALCULAR XE
      DO 20 I=1,N
20   XE(I)=XB(I)+GAMA*(XB(I)-XU(I))
      FXE=FUN(XE)
      IF(FXE.GT.E)GOTO 40
      F=FXE
      DO 41 K1=1,N
41   X(K1)=XRF(K1)
      KON=KON+1
      IF(KON.GE.ITMAX)GOTO 36
      IF(FXR.LE.FXE)GO TO 21
      DO 22 I=1,N
22   P(I,IH)=XL(I)
      EFE(IH)=FXE
      GO TO 100
23   DO 23 I=1,N
23   P(I,IH)=XR(I)
      EFE(IH)=FXR
      GO TO 100
19   AM=-1.E30
      DO 24 J=1,N1
24   IF(J.EQ.IH)GO TO 24
      AM=MAX1(AM,EFE(J))
      CONTINUE
      IF(AM.LT.FXR)GO TO 25
      DO 26 I=1,N
26   P(I,IH)=XU(I)
      EFE(IH)=FXU
      GO TO 100
C     CALCULAR XHD
      IF(FXR.LE.FXU)GO TO 27
      DO 28 I=1,N

```

```

25      XHL(I)=XR(I)
      FXHL=FXR
      GO TO 29
27      DO 30 I=1,N
30      XHL(I)=XH(I)
      FXHL=FXH
C      CONTRACAO
29      DO 31 I=1,N
31      XC(I)=XB(I)+BETA*(XHL(I)-XB(I))
      FXC=FUN(XC)
      IF(FXC.GT.F)GOTO42
      F=FXC
      DO 43 KI=1,N
43      X(KI)=XC(KI)
      KON=KON+1
      IF(KON.GE.1IMAX)GOTO36
      IF(FXC.GT.FXHL)GO TO 32
      DO 33 I=1,N

```

```

33      P(I,IH)=XC(I)
      EFE(IH)=FXC
      GO TO 100
32      DO 34 J=1,N
      IF(J.EQ.IH)GO TO 34
      DO 35 I=1,N
35      P(I,J)=P(I,J)+0.5*(XL(I)-P(I,J))
      EFE(J)=FUN(P(I,J))
      IF(CFE(J).GT.F)GOTO44
      F=EF(E(J))
      DO 45 KI=1,N
45      X(KI)=P(KI,J)
      KON=KON+1
      IF(KON.GE.1IMAX)GOTO36
36      CONTINUE
      GO TO 100
      END

```

```

C      SUBROUTINE BUG(N,X0,Z,BUSHUM)
      DEFINICAO 3.4 (PAG.279)
      IMPLICIT REAL*8 (A-H,O-Z)
      COMMON/NFUN/NF
      COMMON/ERREO/R0,ZZ(20),NN
      EXTERNAL F1,F2,F3,F4
      DIMENSION XA(20),P(420),Z(20)
      DIMENSION X0(20),A(20,20),F(20),X1(20),X0LZ(20),X1LZ(20)
      *,X1DX0(20)
      DIMENSION STEP(20)
      GN=20.00*DFLOAT(N)**3

```

```

      CALL COND(N,X0,C)
      WRITE(3,15)C
1      FORMAT(1X,'VALOR DE CONDICAO DO JACOBIANO EM X0:',E16.7)
      DO16 I=1,N
      Z(I)=Z(I)
      N=N+1
      PR=2.0D**-27
      IF(C.LT.1.0D-3.0D*PR*C)GO TO 3
      BSUMN=1.032
      RETURN
3      CALL CXEPG(N,X0,CA)
      WRITE(3,26)CA
2      FORMAT(1X,'CXEPG(X0)=',E16.8)
      IF(CX.LT.1.0D)GO TO 9
      BSUMN=1.031
      RETURN
9      CALL BETAN(X0,B)
      WRITE(3,27)B
27     FORMAT(1X,'BETA(X0)=',E16.8)
C      CALCULO DO PONTO SEGUINTE(A ITERACAO NRO 1)
      CALL JACOBI(N,X0,A)
      CALL FUN(N,X0,F)
      CALL SISTEM(A,F,X1)
      DO 12 I=1,N
      X1(I)=X0(I)-X1(I)
      WRITE(3,7)X1(I)
7      FORMAT(1X,'F(X0)=',E16.7)
      X0EZ(I)=X0(I)-Z(I)
      X1EZ(I)=X1(I)-Z(I)

1      X1DX0(I)=X1(I)-X0(I)
      WRITE(3,16)
1      FORMAT(1X,'DX0(I)=',A16)
      WRITE(3,17)(X1(I),I=1,N)
17     FORMAT(1X,3H16.7)
      A1=ANORM2(X1DX0,I)
      A2=ANORM2(X1DX0,J)
      A3=ANORM2(X1DX0,K)
      A4=ANORM2(X1DX0,L)
      WRITE(3,4)A1,A2,A3,A4
4      FORMAT(1X,'//F1(X0)-Z//=',E16.7,3X,'//F1(X0)-X0//=',E16.7,/,/
      *1X,'//X0//=',E16.7,3X,'//X0-Z//=',E16.7)
      R0=PR*A3+A1+(B+(1.0D+6)*CX)*A2
      WRITE(3,23)R0
23     FORMAT(1X,'R0=',E16.7)
      IF(R0.LT.A4)GO TO 14
      BSUMN=1.032
      RETURN
14     IMAX=200
      DO 1 I=1,N

```

```

1      SIEP(1)=0.1
2      EPS=10.***4
3      DO 19 I=1,N
4      XX(I)=Z(I)
5      CALL NELME(N,XX,F4,STEP,SUPCON,EPS,KON,ITMAX,P,IER)
6      IF(SUPCON.GT.0.)WRITE(3,28)
7      FORMAT(1X,'HA ERRO EM F4')
8      SUPCON=-SUPCON
9      WRITE(3,29)SUPCON,IER
10     IF(SUPCON.LT.1/(3.D0*PR*GN))GO TO 21
11     BUSNUM=1.D33
12     RETURN
13     DO 22 I=1,N
14     XX(I)=Z(I)
15     CALL NELME(N,XX,F1,STEP,CA,EPS,KON,ITMAX,P,IER)
16     IF(CA.GT.0.)WRITE(3,29)
17     FORMAT(1X,'HA ERRO EM F1')
18     CA=-CA
19     WRITE(3,30)CA
20     FORMAT(1X,'SUPREMO DE C=' ,E16.7)
21     DO 25 I=1,N
22     XX(I)=Z(I)
23     CALL NELME(N,XX,F2,STEP,S,EPS,KON,ITMAX,P,IER)
24     IF(S.GT.0.)WRITE(3,30)
25     FORMAT(1X,'HA ERRO EM F2')
26     S=-S
27     DO 24 I=1,N
28     XX(I)=Z(I)
29     CALL NELME(N,XX,F3,STEP,BA,EPS,KON,ITMAX,P,IER)
30     IF(BA.GT.0.)WRITE(3,31)
31     FORMAT(1X,'HA ERRO EM F3')
32     BA=-BA
33     WRITE(3,34)BA
34     FORMAT(1X,'SUPREMO DE ESSE=' ,E16.7,/,1X,'SUPREMO DE BETA=' ,E16.
35     BUSNUM=BA+(1.D0+BA)*CA+(1.D0+BA)*(1.D0+CA)*S*RO
36     RETURN
37     FORMAT(1X,'SUPREMO DE NRO COND DO JACOBIANO=' ,E16.7,3X,'IER=' I4
38     END

```

FUNCTION F1(X)

```

IMPLICIT REAL *8 (A=H,D=Z)
COMMON/NEUN/NE
COMMON/ERREQ/R0,Z(20),N
DIMENSION X(20),XLZ(20)
DO 1 I=1,N
1      XLZ(I)=X(I)+Z(I)
XLZN=ANORM2(XLZ,N)
IF(XLZN.LE.0.0)GO TO 3

```

```

      F1=1.E30
      RETURN
3     CALL CKLPSTR,X,YD
      F1=-Y
      RETURN
2     END

      FUNCTION F2(X)
      IMPLICIT REAL *8 (A-H,D-Z)
      COMMON/NFUN/NF
      COMMON/ERREC/R0,Z(20),N
      DIMENSION X(20),XLZ(20)
      DO 3 I=1,N
3     XLZ(I)=X(I)-Z(I)
      XLZN=ANORM2(XLZ,N)
      IF(XLZN.LE.R0)GO TO 4
      F2=1.E30
      RETURN
4     CALL ESSE(N,X,SXZ)
      F2=-SXZ
      RETURN
2     END

      FUNCTION F3(X)
      IMPLICIT REAL *8 (A-H,D-Z)
      COMMON/NFUN/NF
      COMMON/ERREC/R0,Z(20),N
      DIMENSION X(20),XLZ(20)
      DO 4 I=1,N
4     XLZ(I)=X(I)-Z(I)
      XLZN=ANORM2(XLZ,N)
      IF(XLZN.LE.R0)GO TO 5
      F3=1.E30
      RETURN
5     CALL BETA(N,X,B)
      F3=-B
      RETURN
2     END

      FUNCTION F4(X)
      IMPLICIT REAL *8 (A-H,D-Z)
      COMMON/NFUN/NF
      COMMON/ERREC/R0,Z(20),N
      DIMENSION X(20),XLZ(20)
      DO 5 I=1,N

```

```

5      XLZ(I)=X(I)-Z(I)
      XLZN=ANORM2(XLZ,N)
      IF(XLZN.LE.R0)GO TO 8
      F4=1.
      RETURN
8      CALL COND(N,X,F4)
      F4=-F4
2      RETURN
END

SUBROUTINE COND(N,X,COND1)
IMPLICIT REAL*8 (A-H,O-Z)
COMMON/NFUN/NF
DIMENSION A(20,20),B(20,20),X(20),C(210),AUT(20)
CALL JACOBI(N,X,A)
DO 1 I=1,N
DO 1 J=1,N
B(I,J)=0.00
DO 1 K=1,N
1     B(I,J)=B(I,J)+A(K,I)*A(K,J)
K=1
DO 2 J=1,N
DO 2 I=1,J
C(K)=B(I,J)
2     K=K+1
CALL DEIGEN(C,B,N,1)
K=1
AUT(1)=C(1)
DO 3 I=2,N
K=K+1
3     AUT(I)=C(K)
DO 4 I=1,N
4     AUT(I)=DAHS(AUT(I))
AMAIOR=0.00
AMENOR=1.030
DO 5 J=1,N
5     AMAIOR=DMAX1(AMAIOR,AUT(J))
AMENOR=DMIN1(AMENOR,AUT(J))
CONTINUE
CU=AMAIOR/AMENOR
COND1=DSQRT(CU)
RETURN
END

FUNCTION ANORM2(Z,N)
IMPLICIT REAL*8 (A-G,O-Z)
COMMON/NFUN/NF
DIMENSION Z(20)
A=0.00
DO 1 I=1,N
1     A=A+Z(I)**2
ANORM2=DSQRT(A)

```

RETURN
END

SUBROUTINE BETA (N,X,B)
IMPLICIT REAL*8 (A-G,O-Z)

```

COMMON/NFUN/NF
DIMENSION X(20),F(20),FS(20),V(20)
PRE=2.0D**(-27)
C CALCULO DE DELTA (PAG 276)
CALL FUN(N,X,F)
FN=ANORM2(F,N)
IF(FN.NE.0.0D0)GO TO 10
DELTA=0.
GO TO 11
10 DO 12 I=1,N
H=F(I)
11 FS(I)=H
DO 13 I=1,N
13 V(I)=FS(I)-F(I)
V=ANORM2(V,N)
DELTA=VN/FN
C CALCULO DE ALFA (PAG 276)
CALL COND(N,X,C)
C1=3.0D*C*PRE*2D-1.0*DFLOAT(N)**3
ALFA=C1/(1.0D-C1)+3.0D*C*DELTA
C CALCULO DE BETA (PAG 276)
B=(1.0D+PRE)*ALFA+PRE
RETURN
END
```

```

SUBROUTINE CALPS(N,X,V)
C DEFINICAO 3.7 PAG 277
IMPLICIT REAL*8 (A-G,O-Z)
COMMON/NFUN/NF
DIMENSION A(20,20),SA(20,20),X(20),F(20),DXE(20),DXR(20),DIF(20)
CALL JACOBI (N,X,A)
DO 4 I=1,N
DO 4 J=1,N
H=A(I,J)
4 SA(I,J)=H
CALL FUN(L,X,F)
CALL SISTE(N,X,F,DXE)
CALL SISTE(N,X,F,DXR)
DO 9 I=1,N
9 DIF(I)=DXE(I)-DXR(I)
```

```

DIFN=ANORM2(DIF,N)
IF(DIFN.NE.0.0D0)GO TO 6
V=0.0D0
RETURN
6 DXEN=ANORM2(DXE,N)
IF(DXEN.NE.0.0D0)GO TO 8
V=1.E33
RETURN
8 V=DIFN/DXEN
RETURN
END

```

```

C SUBROUTINE ESSE(N,X,SZ)
C DEFINICAO 2.7 PAG 273
C IMPLICIT REAL*8(A-H,O-Z)
C COMMON/NFUN/NF
C COMMON /ERRS0/R0,Z(20),NN

```

```

DIMENSION X1(20)
DIMENSION A(20,20),F(20),DX(20),X(20),XLZ(20),XLZ(20)
CALL JACOBI(N,X,A)
CALL FUN(N,X,F)
CALL SISTE(N,A,F,DX)
DO 1 I=1,N
X1(I)=X(I)-DX(I)
XLZ(I)=X1(I)-Z(I)
1 XLZN=ANORM2(X1LZ,N)
XLZN=ANORM2(XLZ,N)
IF(XLZN.NE.0.0D0)GO TO 2
SXZ=0.0D0
RETURN
2 SAZ=XLZN/XLZN**2
RETURN
END

```

```

C
C -----
C
C SUBROUTINE EIGEN
C
C PURPOSE
C COMPUTE EIGENVALUES AND EIGENVECTORS OF A REAL SYMMETRIC
C MATRIX

```

USING
CALL EIGENVAL(A, R, V)

DESCRIPTION OF PARAMETERS

- A - ORIGINAL MATRIX (SYMMETRIC), DESTROYED IN COMPUTATION.
RESULTANT EIGENVALUES ARE DEVELOPED IN DIAGONAL OF MATRIX A IN INCREASING ORDER.
- R - RESULTANT MATRIX OF EIGENVECTORS (STORED COLUMNWISE,
IN SAME SEQUENCE AS EIGENVALUES)
- S - DEETER OF MATRICES A AND R
- AV - INPUT CODES
 - 0 COMPUTE EIGENVALUES AND EIGENVECTORS
 - 1 COMPUTE EIGENVALUES ONLY (R NEED NOT BE
DIMENSIONED BUT MUST STILL APPEAR IN CALLING
SEQUENCE)

REMARKS

ORIGINAL MATRIX A MUST BE REAL SYMMETRIC (STORAGE MODE=1)
MATRIX A CANNOT BE IN THE SAME LOCATION AS MATRIX R

SUBROUTINES AND FUNCTION SUBPROGRAMS REQUIRED

NONE

METHOD

DIAGONALIZATION METHOD ORIGINATED BY JACOBI AND ADAPTED
BY VON NEUMANN FOR LARGE COMPUTERS AS FOUND IN 'MATHEMATICA
METHODS FOR DIGITAL COMPUTERS', EDITED BY A. RALSTON AND
H.S. WILF, JOHN WILEY AND SONS, NEW YORK, 1962, CHAPTER 7

SUBROUTINE EIGEN(A,F,R,AV)
IMPLICIT REAL*8(A-H,U-Z)
DIMENSION A(1),R(1)

IF A DOUBLE PRECISION VERSION OF THIS ROUTINE IS DESIRED, THE
C IN COLUMN 1 SHOULD BE REMOVED FROM THE DOUBLE PRECISION
STATEMENT WHICH FOLLOWS.

DOUBLE PRECISION A,F,R,DGDR,ANEMX,THP,X,Y,SINX,SINX2,COSA,
COSX2,SINCS,RANGE

THE C MUST ALSO BE REMOVED FROM DOUBLE PRECISION STATEMENTS
APPEARING IN OTHER ROUTINES USED IN CONJUNCTION WITH THIS
ROUTINE.

THE DOUBLE PRECISION VERSION OF THIS SUBROUTINE MUST ALSO
CONTAIN DOUBLE PRECISION FORTRAN FUNCTIONS. SQRTDSTATEMENTSET
40, 68, 75, AND 78 MUST BE CHANGED TO DSQRT. ABS IN STATEMENT

```

C      62 MUST BE CHANGED TO DABS. THE CONSTANT IN STATEMENT 5 SHOULD
C      BE CHANGED TO 1.0D+12.
C
C      -----
C      GENERATE IDENTITY MATRIX
C
5  RANGE=1,D=12
  IF(MV=1) 10,25,10
10  IJ=N
    DO 20 J=1,N
      IJ=IJ+N
    DO 20 I=1,N
      IJ=IJ+I
      R(IJ)=0.0
      IF(I=J) 20,15,20
15  R(IJ)=1.0
20  CONTINUE

C      COMPUTE INITIAL AND FINAL NORMS (ANORM AND ANORMX)
C
25  ANORM=0.0
    DO 35 I=1,N
      DO 35 J=1,N
        IF(I=J) 30,35,30
30  IA=1+(J*I-J)/2
    ANORM=ANORM+A(IA)*A(IA)
25  CONTINUE
    IF(ANORM) 165,165,40
165 ANORM=1.414405987(ANORM)
    ANORMX=ANORM*RANGE/DFLOAT(0)

C      INITIALIZE INDICATORS AND COMPUTE THRESHOLD, THR
C
35  IND=0
    THR=ANORM
36  THR=THR/DFLOAT(0)
37  L=1
38  M=L+1

C      COMPUTE SIN AND COS
C
40  MU=(M+M-M)/2
    LU=(L+L-L)/2
    DU=L+MU
42  IF( DABS(A(LM))=THR) 130,65,65
45  IND=1
    LU=L+DU
    MU=M+DU
    X=0.5*(A(LU)-A(DU))
48  Y=-A(LM)/ DSQRT(A(LU)*A(LU)+X*X)

```

```

      IF(X) 70,75,75
70  Y=-X
75  SINX=Y/ DSQRT(2.0*(1.0+(1.0-SQRT(1.0-Y*Y))))*
      SINX2=SINX*COSX
78  COSX= DSQRT(1.0-SINX2)
      COSX2=COSX*COSX
      SINCS =SINX*COSX
C
C          ROTATE L AND M COLUMNS

```

```

C
      ILQ=N*(L-1)
      IMQ=N*(M-1)
      DO 125 I=1,N
      IQ=(I*I-I)/2
      IF(I=L) 80,115,80
80  IF(I=M) 85,115,90
85  IM=I+M
      GO TO 95
90  IM=I+10
95  IF(I=L) 100,105,105
100  IL=I+M
      GO TO 110
110  IL=I+M
      X=A(IL)*COSX-A(I*)*SINX
      A(I*)=A(IL)*SINX+A(I*)*COSX
      A(IL)=X
115  IF(MV=1) 120,125,120
120  ILR=ILQ+I
      IR=IMQ+1
      X=R(ILR)*COSX-R(IR)*SINX
      R(IR)=R(ILR)*SINX+R(IML)*COSX
      R(ILR)=X
125  CONTINUE
      X=2.0*A(L*)*SINCS
      Y=A(LL)*COSX2+A(LL)*SINX2-X
      X=A(LL)*SINX2+A(MM)*COSX2+X
      A(LL)=(A(LL)-A(MM))*SINCS+F(LL)*(COSX2-SINX2)
      A(LL)=Y
      A(MM)=X

```

```

C
C          TESTS FOR COMPLETION
C
C          TEST FOR M = LAST COLUMN
C
130  IF(M=M) 135,140,135
135  M=M+1
      GO TO 60
C
C          TEST FOR L = SECOND FROM LAST COLUMN

```

```

C
110 IF(L=(N+1)) 115,150,165
115 L=L+1
      GO TO 55
116 IF(IND=1) 160,155,160
118 IND=0
      GO TO 50
C
C          COMPARE THRESHOLD WITH FLOOR NORM
C
119 IF(THR=ANSN) 165,165,45
C
C          SORT EIGENVALUES AND EIGENVECTORS
C
125 IQ=N
      DO 185 I=1,N
      IO=IO+N
      LL=I+(I*I-I)/2
      JQ=N*(I-2)
      DO 185 J=1,N

      JQ=JQ+N
      MM=J+(J*I-I)/2
      IF(A(LL)=A(MM)) 170,185,165
120 X=A(LL)
      A(LL)=A(MM)
      A(MM)=X
      IF(CAV=1) 175,185,175
125 DO 180 K=1,I
      ILR=IO+K
      IMR=JQ+K
      X=R(ILR)
      R(ILR)=R(IMR)
127 R(IMR)=X
128 CONTINUE
129 RETURN
130 END

```

SUBROUTINE SISTE, SING, SOLVE, NEWTON.

```

SUBROUTINE SISTE(N,A,B,DX)
DIMENSION A(10,10),UL(10,10),B(10),DX(10)
CALL DECOMP(N,A,UL)
CALL SOLVE (N,UL,B,DX)
RETURN
END

SUBROUTINE DECOMP (NN,A,UL)
DIMENSION A(10,10),UL(10,10),SCALES(10),IPS(10)
COMMON /PS/
N=NN
DO 5 I=1,N
IPS(I)=I
ROWNRM=0.0
DO 2 J=1,N
UL(I,J)=A(I,J)
IF(ROWNRM-ABS(UL(I,J)))1,2,2
1 ROWNRM=ABS(UL(I,J))
CONTINUE
2 IF(ROWNRM)3,4,3
3 SCALES(I)=1.0/ROWNRM
GO TO 5
4 CALL SING (1)
SCALES(I)=0.0
5 CONTINUE
NM1=N-1
DO 17 K=1,NM1
BIG=0.0
DO 11 I=K,N
IP=IPS(I)
SIZE=ABS(UL(IP,K))*SCALES(IP)
IF(SIZE-BIG)11,11,10
10 BIG=SIZE
IDXPIV=I
11 CONTINUE
12 IF(BIG)13,12,13
13 CALL SING(2)
GO TO 17
14 IF(IDXPIV-K)14,15,14
15 J=IPS(K)
IPS(K)=IPS(IDXPIV)
IPS(IDXPIV)=J
16 KP=IPS(K)
PIVOT=UL(KP,K)

```

```

1      KP1=K+1
2      DO 16 I=KP1,N
3      IP=IPS(1)
4      EM=-UD(IP,K)/PIVOT
5      UD(IP,K)=EM
6      DO 16 J=KP1,N
7      UD(IP,J)=UD(IP,J)+EM*UD(KP,J)
8      CONTINUE
9      CONTINUE
10     KP=IPS(N)
11     IF(UD(KP,N))19,18,10
12     CALL SING()
13     RETURN
14     END

```

```

SUBROUTINE SING (IWEY)
1      FORMAT(' MATRIX WITH ZERO RDN IN DECOMPOSE')
1      FORMAT(' SINGULAR MATRIX IN DECOMPOSE ZERO DIVIDE IN SOLVED')
1      FORMAT(' NO CONVERGENCE IN IMPROV MATRIX IS NEARLY SINGULA
*R')
2      NOUT=3
3      GO TO 1,2,4,1,1,4
1      WRITE(NOUT,11)
4      GO TO 10
2      WRITE(NOUT,17)
4      GO TO 10
3      WRITE(NOUT,13)
1      RETURN
4      END

```

```

SUBROUTINE SOLVE(LU,B,X)
DIMENSION LU(10,10),B(10),X(10),IPS(10)
COMMON IPS
N=NN
NP1=N+1
IP=IPS(1)
X(1)=B(IP)
DO 2 I=2,N
IP=IPS(1)
IM1=I-1
SUM=0.0
DO 1 J=1,IM1
SUM=SUM+LU(IP,J)*X(J)
X(1)=B(IP)-SUM
IP=IPS(1)
X(N)=X(1)/LU(IP,N)
DO 4 IBACK=2,N
1=NP1-IBACK

```

```
IP=IPS(1)
IP1=I+1
SUM=0.0
DO3 J=IP1,n
  SUM=SUM+UL(IP,J)*X(J)
  X(I)=(X(I)-SUM)/UL(IP,I)
RETURN
END
```

```

SUBROUTINE JACOBIN(X,N)
DIMENSION X(10),A(10,10),F(10),B(10),DX(10)
KON=0
2 CALL FUNCH(X,F)
CALL JACOBI(N,X,A)
*WRITE(3,6)KON
6 FORMAT(1X,'KON=1',15)
*WRITE(3,3)
3 FORMAT(1X,'X=1',5)
*WRITE(3,4)(X(I),I=1,N)
4 FORMAT(1X,B(1:N),7)
*WRITE(3,5)
5 FORMAT(1X,'F=1',5)
*WRITE(3,4)(F(I),I=1,N)
Z=0.
DO 7 I=1,N
Z=Z+X(I)*ABS(F(I))
7 IF(Z.GT.1.E-4)GO TO 12
*WRITE(3,13)(X(I),I=1,N)
12 FORMAT(1X,'VALOR STIMADO',Z,4E16.7,/)
*WRITE(3,14)KON
14 FORMAT(1X,'NUMERO DE ITERACOES =',I3)
RETURN
15 IF(KON.LT.100)GO TO 16
*WRITE(3,11)
16 FORMAT(1X,'MAIS ITERACOES')
RETURN
17 KON=KON+1
DO 8 I=1,N
B(I)=B(I)-F(I)
DO 9 I=1,N
9 X(I)=X(I)+DX(I)
GO TO 2
END

```

PROGRAMAS PRINCIPAIS E SUAS RESPECTIVAS SUBROUTINE FUN, JACOBI.

```

DIMENSION X(10)
N=2
TYPE S
FORMAT(1, DATA *1" SE QUER CONTINUAR PRECISAMEN")
ACCEPT S,LTT
FORMAT(1,I2)
IF(LTT.NE.1) STOP
TYPE 10
FORMAT(1, POINT INICIAL, /, X(1)=*,S)
ACCEPT 20,X(1)
FORMAT(FR.0)
TYPE 30
FORMAT(1, X(2)=*,S)
ACCEPT 20,X(2)
WRITE(3,1)
1 FORMAT(1X,'SISTEMA DE EQUAÇÕES A SER RESOLVIDO')
WRITE(3,2)
2 FORMAT(1X,'F1(X)=10*(X(2)-X(1)**2)',/,1X,'F2(X)=1-X(1)')
WRITE(3,3)(X(I),I=1,N)
3 FORMAT(1X,'VALOR INICIAL',/,4E16.7)
CALL NEWTON (X,A)
GOTO4
END

```

```

SUBROUTINE JACOBI (X,A)
DIMENSION X(10),A(10,10)
A(1,1)=-20*X(1)
A(1,2)=10.00
A(2,1)=-1.00
A(2,2)=0.00
RETURN
END

```

```

SUBROUTINE FUN (J,X,F)
DIMENSION X(2),F(2)
F(1)=10.00*(X(2)-X(1)**2)
F(2)=1.00-X(1)
RETURN
END

```

```

1 DIMENSION X(10)
2 N=2
3 TYPE S
4 FORMAT(' DADO "1" SE QUER CONTINUAR BRIGANDO')
5 ACCEPT S,LT
6 FORMAT(1D)
7 READ(LT)
8 TYPE 10
9 FORMAT(F10.4,1$ICIAS',/,X(1)=',S)
10 ACCEPT 20,X(1)
11 FORMAT(G)
12 TYPE 30
13 FORMAT(' X(2)=',S)
14 ACCEPT 20,X(2)
15 WRITE(3,1)
16 FORMAT(1X,'SISTEMA DE EQUACOES A SER RESOLVIDO')
17 WRITE(3,2)
18 FORMAT(1X'X1**2-2X2+1',/,1X,'X1+2X2**2=3')
19 WRITE(3,3)(X(I),I=1,N)
20 FORMAT(1X,'VALOR INICIAL',/,4E16.7)
21 CALL NEUTON(X,2)
22 GOTO4
23 END

```

```

SUBROUTINE JACOBI (A,X,N)
DIMENSION X(1:N),A(1:N,1:N)
A(1,1)=2.*X(1)
A(1,2)=-2.
A(2,1)=1.
A(2,2)=1.+X(2)
RETURN
END

```

```

SUBROUTINE F(X1,X2,X3)
DIMENSION X(2),F(2)
F(1)=X(1)**2+X(2)+1.
F(2)=X(1)+X(2)**2-3.
RETURN
END

```

```

DIMENSION X(10)
N=2
4  TYPE 5
5  FORMAT(' DATA "1" SE QUER CONTINUAR PRECANDO')
   ACCEPT n,LT
6  FORMAT(1I0)
   IF(LT.NE.1)STOP
   TYPE 10
13 FORMAT(' PONTO INICIAL',/,' X(1)=',S)
   ACCEPT 20,X(1)
2  FORMAT(G)
   TYPE 30
3  FORMAT(' X(2)=',S)
   ACCEPT 20,X(2)
   WRITE(3,1)
1  FORMAT(1X,'SISTEMA DE EQUACOES A SER RESOLVIDO')
   WRITE(3,2)
2  FORMAT(1X,'X1**2-X2= 1',/,1X,'(X1-2)**2+(X2-0.5)**2=1')
   WRITE(3,3)(X(I),I=1,N)
3  FORMAT(1X,'VALOR INICIAL',/,4E16.7)
   CALL NEWTON(X,4)
   GOTO4
END

```

```

SUBROUTINE JACBI(X,A)
DIMENSION X(10),A(10,10)
A(1,1)=2.*X(1)
A(1,2)=-1.
A(2,1)=2.*(X(1)-2.)
A(2,2)=2.*(X(2)-0.5)
RETURN
END

```

```

SUBROUTINE FUN(X,F)
DIMENSION X(2),F(2)
F(1)=X(1)**2-X(2)-1.
F(2)=(X(1)-2.)**2+(X(2)-0.5)**2-1.
RETURN
END

```

```

DIMENSION X(10)
N=2
4   TYPE S
5   FORMAT(' DATA "1" SE QUER CONTINUAR BRENCANDO')
ACCEPT LTT
FORMAT(I10)
IF(LTT.NE.1)STOP
TYPE 10
FORMAT(' PONTO INICIAL',/ X(1)=',S)
ACCEPT 20,X(1)
FORMAT(G)
TYPE 30
FORMAT(' X(2)=',S)
ACCEPT 20,X(2)
WRITE(3,1)
FORMAT(1X,'SISTEMA DE EQUACOES A SER RESOLVIDO')
WRITE(3,2)
FORMAT(1X,'10000.*X1*X2-1',/,1X,'EXP(-X1)+EXP(-X2)-1.0001')
WRITE(3,3)(A(I),I=1,N)
FORMAT(1X,'VALOR INICIAL',/,4E16.7)
CALL NEWTON (A,1)
GOTO4
END

```

```

SUBROUTINE JACOBI (N,X,A)
DIMENSION X(10),A(10,10)
A(1,1)=10000.*X(2)
A(1,2)=10000.*X(1)
A(2,1)=-EXP(-X(1))
A(2,2)=-EXP(-X(2))
RETURN
END

```

```

SUBROUTINE FUN(A,X,F)
DIMENSION X(2),F(2)
F(1)=10000.*X(1)*X(2)-1.
F(2)=EXP(-X(1))+EXP(-X(2))-1.0001
RETURN
END

```

```

1 DIMENSION X(10)
2 N=2
3 TYPE 5
4 FORMAT(' DATA "1" SE QUER CONTINUAR BRI-CAMPO')
5 ACCEPT 6,LT1
6 FORMAT(1I0)
7 IF(LT1.NE.1)STOP
8 TYPE 10
9 FORMAT(' PONTO INICIAL',/,' X(1)=',S)
10 ACCEPT 20,X(1)
11 FORMAT(G)
12 TYPE 30
13 FORMAT(' X(2)=',S)
14 ACCEPT 20,X(2)
15 WRITE(3,1)
16 FORMAT(1X,'SISTEMA DE EQUACOES A SER RESOLVIDO')
17 WRITE(3,2)
18 FORMAT(1X,' 2(X1+1)-400X1(X2-X1**2)**2,1X,1200(X2-X1**2)**2')
19 WRITE(3,3)(X(I),I=1,N)
20 FORMAT(1X,'VALOR INICIAL',/,4E16.7)
21 CALL NEWTON(X,1)
22 GOTO4
23 END

```

```

SUBROUTINE JACOBI(X,A)
DIMENSION X(10),A(10,10)
A(1,1)=2.+400.*X(2)+120.*X(1)**2
A(1,2)=-400.*X(1)
A(2,1)=-400.*X(1)
A(2,2)=200.
RETURN
END

```

```

SUBROUTINE FOU(X,F)
DIMENSION X(2),F(2)
F(1)=2.*X(1)+1.-400.*X(1)*(X(2)-X(1)**2)
F(2)=200.*X(2)-X(1)**2
RETURN
END

```

```

DIMENSION X(1,2)
N=2
TYPE S
FORMAT('DATA "A" FOR SOLVING QUADRATIC EQUATION')
ACCEPT A(1,1)
FORMAT(X(1,1))
TYPE T
FORMAT('INITIAL X1=X(1)=',S)
ACCEPT X(1,1)
FORMAT(S)
TYPE B
FORMAT('X(2)=',S)
ACCEPT X(2)
WRITE(3,1)
FORMAT(IX,'STEPS OF EVALUATION ARE RESOLVED')
WRITE(3,2)
FORMAT(IX,'X1=1',/,'X2,',X1*X2-1)
WRITE(3,3)(X(I),I=1,N)
FORMAT(IX,'VALOR INICIAL',/,4E16.7)
CALL RETURN(A,B)
GOTO 4
END

```

```

SUBROUTINE JACOBI(C,X)
DIMENSION X(1,2),A(1,2,10)
A(1,1)=1
A(1,2)=0
A(2,1)=X(1,2)
A(2,2)=X(1,1)
RETURN()
END

```

```

SUBROUTINE FUNC(X,F)
DIMENSION X(2),F(2)
F(1)=X(1)-1
F(2)=X(1)*X(2)-1
RETURN()
END

```

```

1 DIMENSION X(10)
2 N=2
3 TYPE 5
4 FORMAT(' DATA "1" SE ALGUE CONTINUAR BREVEMENTE')
5 ACCEPT D,LT
6 FORMAT(1I10)
7 IF(LT.LT.1) STOP
8 TYPE 10
9 FORMAT(' PUNTO INICIAL',/,' X(1)=',S)
10 ACCEPT 20,X(1)
11 FORMAT(G)
12 TYPE 30
13 FORMAT(' X(2)=',S)
14 ACCEPT 20,X(2)
15 WRITE(3,1)
16 FORMAT(1X,'SISTEMA DE ECUACIONES A SER RESOLVIDO')
17 WRITE(3,2)
18 WRITE(3,7)
19 FORMAT(1X,' -13+X(1)+((-X(2)+5)*X(2)-2)*X(2)',/)
20 FORMAT(1X,' -29+X(1)+((X(2)+1)*X(2)-14*X(2))')
21 WRITE(3,3)(X(I),I=1,6)
22 FORMAT(1X,'VALOR INICIAL',/,4F16.7)
23 CALL REUTDN(X,1)
24 GOTOB4
25 END

```

```

SUBROUTINE JACBD(X,A,F)
DIMENSION X(10),A(10,10)
A(1,1)=1.
A(1,2)=-3*X(2)**2+15.*X(2)-2.
A(2,1)=1.
A(2,2)=3.*X(2)**2+2.*X(2)-14.
RETURN
END

```

```

SUBROUTINE FBD(X,F)
DIMENSION X(2),F(2)
F(1)=-13.+X(1)+((-X(2)+5.)*X(2)-2.)*X(2)
F(2)=-29.+X(1)+((X(2)+1.)*X(2)-14)*X(2)
RETURN
END

```

```

1 DIMENSION X(10)
2 N=10
3 TYPE S
4 FORMAT(F DATA "1" S, 10E0 CONTINUA BRINCANDO")
5 ACCEPT 0,LTT
6 FORMAT(F10)
7 IF(LTT.NE.1)STOP
8 TYPE 10
9 FORMAT(FX,F PONTO INICIAL)
10 DO 42 I=1,N
11 TYPE 43,I
12 FORMAT(1X,'X('I2,')='F,5)
13 ACCEPT 20,X(I)
14 FORMAT(G)
15 CONTINUE
16 WRITE(3,3)(X(I),I=1,N)
17 FORMAT(FX,'VALOR INICIAL DO SISTEMA DE 10 VARIAVEIS',//,10E16.7)
18 CALL NEWTON(FX,I)
19 GOTO 4
20 END

```

```

SUBROUTINE JACOUT(I,J,A)
1 DIMENSION A(10,10),X(10)
2 A(1,1)=3.-0.2*X(1)
3 DO 1 I=2,N
4 DO 1 J=1,N
5 IF(I.EQ.J)GO TO 2
6 IF(J.EQ.I-1)GO TO 3
7 A(I,J)=0.
8 GO TO 1
9 A(I,J)=3.-0.2*X(I)
10 GO TO 1
11 A(I,J)=-1.
12 CONTINUE
13 A(1,2)=2.
14 RETURN
15 END

```

```

SUBROUTINE FUN(F,X,P)
1 DIMENSION X(20),F(20)
2 F(1)=(3.-0.1*X(1))*X(1)+1.-2.*X(2)
3 DO 1 I=2,N
4 F(I)=(3.-0.1*X(I))*X(I)+1.-X(I-1)
5 CONTINUE
6 RETURN
7 END

```

```

1 DIMENSION X(10)
2 N=2
3 TYPE S
4 FORMAT(' DATA "1" SE QUER CONTINUAR BRI'CANDO')
5 ACCEPT b,LT
6 FORMAT(I10)
7 IF(LT.NE.1)STOP
8 TYPE 10
9 FORMAT(' PONTO INICIAL',//,1X,' X(1)=',S)
10 ACCEPT 20,X(1)
11 FORMAT(G)
12 TYPE 30
13 FORMAT(' X(2)=',S)
14 ACCEPT 20,X(2)
15 WRITE(3,1)
16 FORMAT(1X,'SISTEMA DE EQUACOES A SER RESOLVIDO')
17 WRITE(3,2)
18 FORMAT(1X,'F1(X)=X1',//,1X,'F2(X)=10.*X(1)/((X(1)+0.1+2.*X(2)**2)')
19 WRITE(3,3)(X(I),I=1,N)
20 FORMAT(1X,'VALOR INICIAL',//,4E16.7)
21 CALL NEWTON (X,N)
22 GOTO4
23 END

```

```

SUBROUTINE JACOBI (N,X,A)
DIMENSION X(10),A(10,10)
A(1,1)=1.
A(1,2)=0.
A(2,1)=20.*X(2)**2+1./((X(1)+0.1)**2+4.*X(2)**2*(X(1)+0.1)+4.*X
**4)
A(2,2)=40.*X(1)*X(2)/((X(1)+0.1)**2+4.*X(2)**2*(X(1)+0.1)+4.*X
**4)
RETURN
END

```

```

SUBROUTINE FUN(N,X,F)
DIMENSION X(2),F(2)
F(1)=X(1)
F(2)=10*X(1)/(((1)+0.1+2.*X(2)**2)
RETURN
END

```

```

DIMENSION X(10)
N=3
4   TYPE 5
5   FORMAT(' DATA "1" SE QUER CONTINUAR SRT(CANOO)')
ACCEPT 6,LTT
6   FORMAT(100)
IF(LTT.NE.1)STOP
TYPE 10
10  FORMAT(' PDATA INICIAL',/,' X(1)=',S)
ACCEPT 20,X(1)
FORMAT(50)
TYPE 30
30  FORMAT(' X(2)=',S)
ACCEPT 20,X(2)
TYPE 31
31  FORMAT(1X,'X(3)=',S)
ACCEPT 20,X(3)
WRITE(3,1)
1   FORMAT(1X,'SISTEMA DE ECUACIONES A RESOLVER')
WRITE(3,2)
2   FORMAT(1X,'F1=3X1+X2+2X3-3',/,' F2=-3X1+5X2+2X3+1',
      /,' F3=25X2X1+2X3+12')
WRITE(3,3)(X(I),I=1,3)
3   FORMAT(1X,'VALOR INICIAL',/,.4E16.7)
CALL NEATEN(X,4)
GOTO4
END

```

```

SUBROUTINE JBCOST (L,X,A)
DIMENSION X(10),A(10,10)
A(1,1)=3.
A(1,2)=1.
A(1,3)=4.*X(3)
A(2,1)=-3.+2*X(3)
A(2,2)=10.*X(2)
A(2,3)=2.*X(1)
A(3,1)=25.*X(2)
A(3,2)=25.*X(1)
A(3,3)=20.
RETURN
END

```

```

SUBROUTINE FDL(X,F)
DIMENSION X(2),F(2)
F(1)=3.*X(1)+X(2)+2.*X(3)+2-3.
F(2)=-3.*X(1)+5.*X(2)+2+2.*X(1)+X(3)-1.
F(3)=25.*X(2)*X(1)+20.*X(3)+12.
RETURN
END

```

```

DIMENSION X(10)
N=4
4   TYPE 5
5   FORMAT(' DATA "1" SE QUER CONTINUAR BRT(CANHOTO)')
ACCEPT 6,LTT
6   FORMAT(11D)
IF(LTT.NE.1)STOP
TYPE 10
10  FORMAT(' PONTO INICIAL',/,' X(1)=',S)
ACCEPT 20,X(1)
FORMAT(0)
TYPE 30
30  FORMAT(' X(2)=',S)
ACCEPT 20,X(2)
TYPE 31
31  FORMAT(1X,'X(3)=',S,3X,'X(4)=',S)
ACCEPT 20,X(3),X(4)
WRITE(3,1)
1   FORMAT(1X,'SISTEMA DE EQUACOES A SER RESOLVIDO')
WRITE(3,2)
2   FORMAT(1X,'F1=2X1+3X2-X3X4',/,1X,'F2=X1-2X2+X3**2X4
*+3',/,1X,'F3=6X1**2+6X2-X3X2+8X4',/,1X,'F4=X1X2-X3X4+2X1')
WRITE(3,3)(X(I),I=1,N)
3   FORMAT(1X,'VALOR INICIAL',/,4E16.7)
CALL NEUTON (X,0)
GOTO4
END

```

```

SUBROUTINE JACOBI (A,X,A)
DIMENSION X(10),A(10,10)
A(1,1)=2.
A(1,2)=3.
A(1,3)=X(4)
A(1,4)=X(3)
A(2,1)=1.
A(2,2)=-2.
A(2,3)=2.*X(3)*X(4)
A(2,4)=X(3)**2
A(3,1)=16.*X(1)
A(3,2)=6.*X(3)
A(3,3)=-X(2)
A(3,4)=0.
A(4,1)=X(2)+2.
A(4,2)=X(1)
A(4,3)=X(4)
A(4,4)=X(3)
RETURN
END

```

```

SUBROUTINE F01(X, A, B)
DIMENSION X(2), F(2)
F(1)=2.*X(1)+3.*X(2)-A(3)*X(1)
F(2)=A(1)-2.*A(2)+A(3)**2*X(1)+B.
F(3)=8.*X(1)*X(2)+6.*X(2)-A(3)*X(2)+B.*A(4)
F(4)=A(1)*X(2)-A(3)*X(4)+2*X(1)
RETURN
END

```

```

1 DIMENSION X(10)
2 N=0
3 TYPE 5
4 FORMAT(' DATA "1" SE QUER CONTINUAR BRINCAR(0) ')
5 ACCEPT 6,LTT
6 FORMAT(1I0)
7 IF(LTT.NE.1)STOP
8 TYPE 10
9 FORMAT(' PONTO INICIAL',/,' X(1)=',S)
10 ACCEPT 20,X(1)
11 FORMAT(3I)
12 TYPE 30
13 FORMAT(' X(0)=',S)
14 ACCEPT 20,X(0)
15 TYPE 31
16 FORMAT(1X,'X(0)=',S)
17 ACCEPT 20,X(0)
18 TYPE 32
19 FORMAT(1X,'X(1)=',S)
20 ACCEPT 20,X(1)
21 TYPE 33
22 FORMAT(1X,'X(2)=',S)
23 ACCEPT 20,X(2)
24 TYPE 34
25 FORMAT(1X,'X(3)=',S)
26 ACCEPT 20,X(3)
27 WRITE(3,3)(X(I),I=1,N)
28 FORMAT(1X,'VALOR INICIAL DO SISTEMA DE N VARIAVELIS',/,
29 CALL NEAT(3,0,4)
30 GOTO 4
31 END

```

```

SUBROUTINE JACOBI(C, X, A)
DIMENSION X(10), A(10,10), BETA(10), DCOT(10)
BETA(1)=0.0244
BETA(2)=0.02105
BETA(3)=0.0203
BETA(4)=0.0200
BETA(5)=0.01918
BETA(6)=0.01835
DO 1 I=1,6
DO 1 J=1,6
Z=BETA(I)*X(J)
IF(I.EQ.J)GO TO 2
DCOT(L)=-1./SIN(Z)**2
A(I,J)=BETA(I)*DCOT(L)
GO TO 1
2 A(I,J)=0.
1 CONTINUE
RETURN
END

```

```

SUBROUTINE FUGCA(E)
DIMENSION X(20), BETA(20), COT(20), F(20)

```

```

BETA(1)=0.0244
BETA(2)=0.02105
BETA(3)=0.0203
BETA(4)=0.0200
BETA(5)=0.01918
BETA(6)=0.01835
DO 1 I=1,6
F(I)=0.
DO 1 J=1,6
Z=BETA(I)*X(J)
IF(I.EQ.J)GO TO 1
COT(L)=COT(L)/SIN(Z)
F(I)=F(I)+COT(L)
1 CONTINUE
RETURN
END

```

REFERÉNCIAS

- [1] RALL, L.B.: "Computational Solution of Nonlinear Operator Equations". New York, Wiley 1969.
- [2] ORTEGA, J.M.; RHEINBOLDT, W.C.: "Iterative Solution of Nonlinear Equations in Several Variables". New York Academic Press, 1970.
- [3] WILKINSON, J.H.: "The Algebraic Eigenvalue Problem". Oxford: Clarendon Press, 1965.
- [4] A.K. CLINE; C.B. MOLER; G.W. STEWART and J.H. WILKINSON: "An Estimate for the Condition Number of A Matrix". Siam Journal on Numerical Analysis. Abril 1979, número 2, volume 16.
- [5] J.M. MARTINEZ: "A Bound of the Moore-Penrose Pseudoinverse of A Matrix". Commentationes Mathematicae Universitatis Carolinae 20, 2, 1979.
- [6] BUS, J.C.P.: "An Analysis of Convergence of Newton-like Methods for Solving Systems of Nonlinear Equations". Mathematisch Centrum, report N W20/75 Amsterdam 1975.
- [7] FORSYTHE, G.; MOLER, C.B.: "Computer Solution of Linear Algebraic Systems". Prentice-Hall, Inc.. Englewood Cliffs, N.J. 1967.