

Se in particolare f soddisfa alla condizione di stretta monotonia

$$1.3 \quad (f(u) - f(v), u - v) \leq -\mu \|u - v\|^2 \quad \text{con } \mu > 0$$

e per ogni $u, v \in R^S$, f è bigettiva e bicontinua e l'insieme

$$\Omega = \{ y \in R^S : f(y) = 0 \}$$

si riduce ad un solo punto.

Indicata con $J(x)$ la matrice Jacobiana della funzione $g(x) = f(x) + \mu x$, con I la matrice unitaria di ordine s , per la (1.3) risulta $(g(u) - g(v), u - v) \leq 0$ per ogni $u, v \in R^S$, e per il teorema 3 $(J(x)u, u) = ((J(x) + \mu I)u, u) \leq 0$ e quindi

$$1.4 \quad (J(x)u, u) \leq -\mu \|u\|^2 \quad \forall x, u \in R^S.$$

Inoltre la funzione $V : R^S \rightarrow R$ definita da $V(y) = (f(y), f(y))$ è tale che:

$$a) \quad V(y) = 0 \quad \forall y \in \Omega \quad ; \quad V(y) > 0 \quad \forall y \notin \Omega$$

$$b) \quad \frac{d}{dt} V(y(t)) = 2(J(y)f(y), f(y)) < 0 \quad \forall y \notin \Omega$$

dove $y = y(t)$ è una soluzione della (1.1).

Pertanto^[1] l'insieme Ω è globalmente asintoticamente stabile in R^S , cioè il punto di equilibrio è globalmente stabile e attrattivo in R^S .

§2. Richiami sulla A e G-stabilità.

Si consideri la (1.1) con la condizione (1.2). Il generale metodo lineare a k -passi può scriversi

$$2.1 \quad \sum_{j=0}^k \alpha_j y_{n+j} = h \sum_{j=0}^k \beta_j f_{n+j}$$

dove α_j e β_j sono costanti ed $f_{n+j} = f(y_{n+j})$ per $j = 0, \dots, k$.

Il metodo (2.1) sarà nel seguito indicato brevemente con (ρ, σ) dove

$$\rho(\zeta) = \sum_{j=0}^k \alpha_j \zeta^j \quad \sigma(\zeta) = \sum_{j=0}^k \beta_j \zeta^j$$

Con l'aiuto dell'operatore traslazione E , $Ey_n = y_{n+1}$ la (2.1) si può scrivere

$$\rho(E)y_n = h \sigma(E)f_n$$

Si richiamano ora alcune definizioni e risultati ottenuti nella teoria di discretizzazione di Dalquist.

Definizione 1. - Un metodo (ρ, σ) si dice A-stabile se

$$2.2 \quad \operatorname{Re} \frac{\rho(\zeta)}{\sigma(\zeta)} > 0 \quad \text{per } |\zeta| > 1$$

Definizione 2. - Siano $x_j \in \mathbb{R}$ $j = 0, 1, \dots$ e posto $X_n = (x_n, x_{n+1}, \dots$

$\dots, x_{n+k-1})^T$ la condizione di G-stabilità si esprime dicendo che esiste una matrice G di ordine k , simmetrica e definita positiva tale che per tutti i numeri reali x_0, x_1, \dots, x_k si abbia

$$2.3 \quad X_1^T G X_1 - X_0^T G X_0 \leq 2 \sigma(E)x_0 \cdot \rho(E)x_0$$

Teorema 1.^[2] - Ogni metodo A-stabile (ρ, σ) è G-stabile per almeno una matrice G reale simmetrica e definita positiva.

Corollario 1. - Sia $\{y_n\}_{n \in \mathbb{N}}$ una arbitraria successione di vettori di \mathbb{R}^s e $Y_n = (y_n^T, y_{n+1}^T, \dots, y_{n+k-1}^T)^T$.

Se il metodo (ρ, σ) è A-stabile posto

$$\|Y_n\|_G^2 = \sum_{i=1}^k \sum_{j=1}^k g_{ij} (y_{n+i-1}, y_{n+j-1})$$

si ha

$$2.4 \quad \|Y_{n+1}\|_G^2 - \|Y_n\|_G^2 \leq 2(\sigma(E)y_n, \rho(E)y_n)$$

Teorema 2. - Un metodo lineare multistep esplicito non può essere A-stabile. L'ordine di un metodo lineare multistep implicito A-stabile non può essere maggiore di due.

La regola del trapezio è il metodo lineare multistep implicito A-stabile con il più piccolo coefficiente nell'errore di troncamento.

Le condizioni cui deve soddisfare un metodo k-step del secondo ordine sono:

$$a) \sum_{j=0}^k \alpha_j = 0$$

$$b) \sum_{j=0}^k \beta_j = \sum_{j=1}^k j \alpha_j$$

$$c) \sum_{j=1}^k j \beta_j = \frac{1}{2} \sum_{j=1}^k j^2 \alpha_j$$

§3. Alcune considerazioni sul θ -metodo ed estensione a una classe di metodi lineari multistep A-stabili.

La classe di metodi lineari ad un passo del primo ordine è data da

$$3.1 \quad y_{n+1} - y_n = h[(1-\theta)f_{n+1} + \theta f_n]$$

usualmente chiamata " θ -metodo".

Tale metodo è A-stabile se e solo se $\theta \leq \frac{1}{2}$ [3]; in particolare per $\theta = 0$ si ritrova il metodo di Eulero, per $\theta = \frac{1}{2}$ la regola del trapezio risultando solo in questo caso del secondo ordine.

Se la f soddisfa alla condizione (1.2) risulta:

$$3.2 \quad \|f_{n+1}\| \leq \|f_n\| \quad \forall n \in \mathbb{N}.$$

Infatti componendo scalarmente la (3.1) con $f_{n+1} - f_n$ si ha:

$$0 \geq ((1-\theta)f_{n+1} + \theta f_n, f_{n+1} - f_n) = (2\theta-1)(f_n, f_{n+1}) - \theta \|f_n\|^2 + (1-\theta) \|f_{n+1}\|^2$$

e tenuto conto che $2\theta-1 \leq 0$ e che

$$|(x,y)| \leq \|x\| \cdot \|y\| \leq \frac{1}{2}(\|x\|^2 + \|y\|^2) \quad \forall x,y \in \mathbb{R}^S$$

si ha: