



Corso Luigi Einaudi, 55 - Torino

**Appunti universitari**

**Tesi di laurea**

**Cartoleria e cancelleria**

**Stampa file e fotocopie**

**Print on demand**

**Rilegature**

NUMERO: 1099

DATA: 16/09/2014

# **A P P U N T I**

STUDENTE: Lacirignola

MATERIA: Metodi Numerici + Eserc.

Prof. Monegato

Il presente lavoro nasce dall'impegno dell'autore ed è distribuito in accordo con il Centro Appunti.

Tutti i diritti sono riservati. È vietata qualsiasi riproduzione, copia totale o parziale, dei contenuti inseriti nel presente volume, ivi inclusa la memorizzazione, rielaborazione, diffusione o distribuzione dei contenuti stessi mediante qualunque supporto magnetico o cartaceo, piattaforma tecnologica o rete telematica, senza previa autorizzazione scritta dell'autore.

**ATTENZIONE: QUESTI APPUNTI SONO FATTI DA STUDENTIE NON SONO STATI VISIONATI DAL DOCENTE.  
IL NOME DEL PROFESSORE, SERVE SOLO PER IDENTIFICARE IL CORSO.**

30/09/13

## Equazioni differenziali ordinarie

$$y(x) = ?$$

$$y''(x) + k^2 y(x) = \pm + x$$

→ eq. diff. di ordine 2 (ordine massimo di derivazione) e lineare (combinazione lineare tra  $y$  e  $y''$ ,  $\pm$  e  $k^2$ , costanti)

Se  $k$  fosse stata una funz. nota allora non lineare. Anche  $y''(x) + y'(x)y(x) + 2x = 0$  NL

lineare quando  $y$  e le sue derivate compaiono come combinazioni lineari.

Ex.  $y'''' + 2y = \pm$  → eq. diff. di ordine 4 lineare

la soluzione dipende dalla costante arbitraria che dipende dalle condizioni iniziali.

## PROBLEMI AL VALORE INIZIALE

$$y(x) :$$

$$\begin{cases} y'(x) = f(x, y(x)) & , x > a \\ y(a) = y_0 \end{cases}$$

Con l'aggiunta delle cost. arbitrarie definisco una sola curva di soluzioni

Ex.  $y'(x) + \cos^2(x)y^2(x) = \sin x$

FORMA CANONICA

$$y'(x) = \underbrace{\sin x - \cos^2(x)y^2(x)}_{f(x, y(x))}$$

→ eq. diff. del 1° ordine non lineare

Equaz. esplicita nella derivata di ordine massimo, esempio di forma implicita:

$$\cos(e^{y'(x)}) + y = 2 \rightarrow \text{questo tipo di problema si risolve col metodo delle secanti (o delle tangenti...)}$$

SOLUZIONE (CLASSICA):  $y(x)$  e  $y'(x)$  <sup>e f</sup> continue in  $x > a$ . Quindi  $y'(x) = f(x, y)$

è un'uguaglianza di funzioni continue (e anche le sue derivate fino a quelle di ordine massimo)  $y(x), y'(x) \in C^1[a, b] \Leftrightarrow y \in C^2[a, b]$



È possibile affermare qualcosa sulla classicità e unicità della funzione analizzando  $f(x, y)$

3/10/13

$$\begin{cases} y'(x) = f(x, y(x)), & x > a \\ y(a) = y_0 \end{cases} \quad \begin{array}{l} \triangle \text{ PRIMA DI APPLICARE UN METODO} \\ \leftarrow \text{ NUMERICO BISOGNA SCRIVERLO IN QUESTA FORMA} \end{array}$$

Ex: Equazione del 2° ordine:

$$\begin{cases} y''(x) = f(x, y(x), y'(x)) & \rightarrow \text{generica rappresentazione} \star \\ x > a \\ \text{(I valori iniziali sono i valori che assumono la derivata prima di } y \text{ e } y' \text{)} \\ y(a) = y_0 \\ y'(a) = y_0' \end{cases}$$

Considero tutte le derivate di ordine inferiore come fossero delle incognite:

$$z_1(x) = y(x)$$

$$z_2(x) = y'(x)$$

Quindi:

$$y''(x) = \underbrace{(y'(x))'}_{z_2} = z_2'(x)$$

$$\begin{cases} z_2'(x) = f(x, z_1(x), z_2(x)) \\ z_1'(x) = z_2(x) & \rightarrow \text{equaz. del 1° ordine} \\ z_1(a) = y_0 \\ z_2(a) = y_0' \end{cases}$$

Introducendo i vettori:

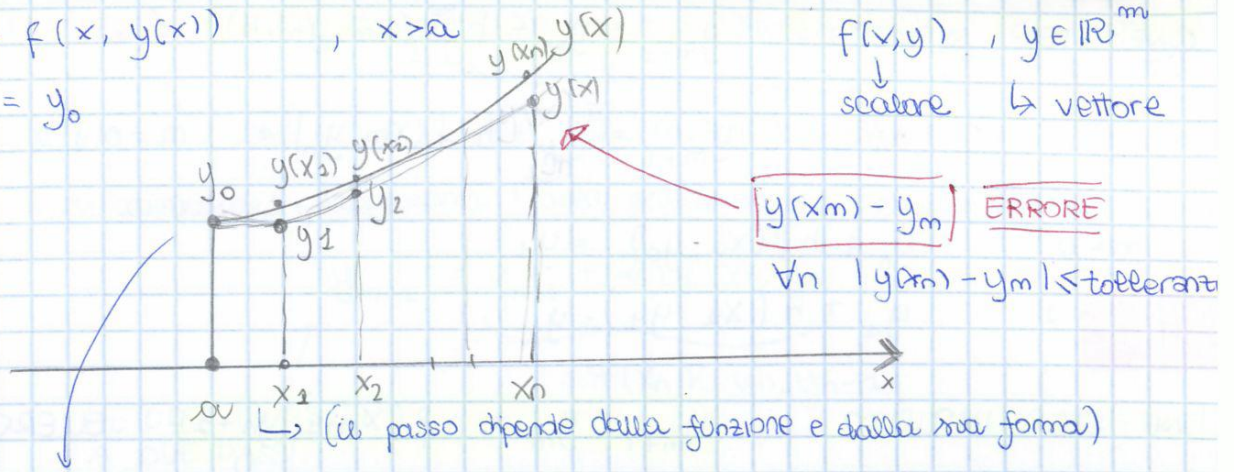
$$Z(x) = \begin{pmatrix} z_1(x) \\ z_2(x) \end{pmatrix} \quad Z(a) = \begin{pmatrix} y_0 \\ y_0' \end{pmatrix} = Z_0 \quad f(x, Z(x)) = \begin{pmatrix} z_2(x) \\ f(x, z_1(x), z_2(x)) \end{pmatrix}$$

$$\text{In forma canonica} \star \iff \begin{cases} Z'(x) = f(x, Z(x)) \\ Z(a) = Z_0 \end{cases}, x > a$$



$$\begin{cases} y'(x) = f(x, y(x)) \\ y(a) = y_0 \end{cases}, x > a$$

$f(x, y)$ ,  $y \in \mathbb{R}^m$   
 scalare  $\rightarrow$  vettore

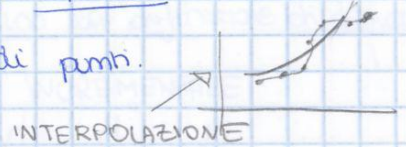


Da qsto pto  $y_0$ , per quel punto passa una e una sola curva (soluz. del problema differenziale) — (CURVA CONTINUA CON DERIV. PRIMA CONTINUA)

Ricorda:  $y(x) \in C^1$  (derivata continua (come la funzione di partenza))  
 $\rightarrow$  SOLUZIONE CLASSICA, uguaglianza puntuale

Un metodo piu' accurato e' tanto piu' preciso quanto piu' la funzione e' regolare (con tanti piu' numeri di derivate continue)  $\downarrow$  SOLUZIONE

I metodi numerici approssimano la curva a  $\rightarrow$  PUNTI DISCRETI (successione di punti) e decido io quanto e' fitta tale successione di punti.



### METODI NUMERICI

#### ONE-STEP

Utilizzo solo l'ultimo valore che ho trovato per procedere avanti

avanti  $\swarrow$  vecchio valore trovato

$$(x_m, y_m) \xrightarrow{h = \Delta x} x_{m+1}, y_{m+1} = ?$$

ESPLICITO

IMPLICITO

se la formula che fornisce l'incognita non contiene l'incognita

#### MULTISTEP

Al contrario della one-step, si tiene conto non solo dell'ultima approssimazione (k passi)

$$y_{m+1} = \Psi(y_m, y_{m-1}, \dots, y_{m+1-k})$$

ESPLICITO

IMPLICITO



metodo dei trapezi :

$$y_m + \frac{h}{2} [ f(x_n, y_n) + f(x_{n+1}, y_{n+1}) ]$$

$\Phi(x_n, y_n, y_{n+1}; h)$

IMPLICITO  
ONE STEP

Formula del punto medio : approssima l'area sottesa da una curva con un rettangolo

$$y_{m+1} = y_{n-1} + 2h f(x_n, y_n)$$

$K=2$



$$\Psi(x_n, R, y_n, y_{n-1})$$

METODO MULTISTEP  
A DUE PASSI  
ESPLICITO

↳ quindi bisogna conoscere  $y_0, y_1$  (calcolati precedentemente con Eulero) ad esempio.

\* COME RICAVARE IL METODO DI EULERO?

$$y'(x) = f(x, y(x))$$

Trovare un metodo one-step che mi consenta di trovare il passo successivo.

I)  $y'(x_n) = f(x_n, y(x_n)) \rightarrow$  da passo nel punto di partenza

II) ↳ Non voglio la derivata prima, quindi applico la definizione di derivata

↳ RAPPORTO INCREMENTALE

$$\frac{y(x_{n+1}) - y(x_n)}{h} + \epsilon^n = f(x_n, y(x_n))$$

TRASCURO PERCHÉ NON CONOSCO  $y'$ , quindi eseguo un'approssimazione

$$\frac{y_{n+1} - y_n}{h} = f(x_n, y_n)$$

→ formula di Eulero  
ESPLICITO

$$\frac{y(x_{n+1}) - y(x_n)}{h} \approx y'(x)$$

$x_n \leq x \leq x_{n+1} \rightarrow$  in qualsiasi punto

$x = \frac{x_n + x_{n+1}}{2} \rightarrow$  nel punto medio è doppiamente più accurato

IMPLICITO

I) Parto dal punto  $x_{n+1}$  (tanto l'errore che commetto in qualunque punto è sempre lo stesso!)

$$y'(x_{n+1}) = f(x_{n+1}, y_{n+1})$$

↳ RAPPORTO INCREMENTALE



2)  $(x(t), y(t)) = P(t)$   $r = \sqrt{x(t)^2 + y(t)^2}$   
 ↳ distanza del punto dall'origine

$$\begin{cases} x''(t) = -\frac{x(t)}{r^3}, & x(0) = \frac{1}{2}, & x'(0) = 0 \\ y''(t) = -\frac{y(t)}{r^3}, & y(0) = 0, & y'(0) = 1 \end{cases}$$

SISTEMA DI 2 EQUAZ. DEL 2° ORDINE  
 ↳ SISTEMA DI 4 EQUAZ. DEL 1° ORDINE

$$\left. \begin{array}{l} z_1(t) = x(t) \\ z_2(t) = x'(t) \\ z_3(t) = y(t) \\ z_4(t) = y'(t) \end{array} \right\} \begin{array}{l} \text{relative alla 1° equazione} \\ \text{// // 2° //} \end{array}$$

~~$$\begin{cases} z_2'(t) = -\frac{z_1(t)}{r^3}, & z_1(0) = \frac{1}{2}, & z_2(0) = 0 \\ z_1' = z_2 \end{cases} \quad r^3 = \sqrt{z_1^2(t) + z_3^2(t)}$$~~

$$\left\{ \begin{array}{l} z_1' = z_2 \\ z_2'(t) = -\frac{z_1(t)}{r^3} \\ z_3'(t) = z_4(t) \\ z_4'(t) = -\frac{z_3(t)}{r^3} \end{array} \right. \quad \left\{ \begin{array}{l} z_1(0) = \frac{1}{2} \\ z_2(0) = 0 \\ z_3(0) = 0 \\ z_4(0) = 1 \end{array} \right.$$

$$Z(t) = \begin{pmatrix} z_1(t) \\ z_2(t) \\ z_3(t) \\ z_4(t) \end{pmatrix}; \quad Z'(t) = \begin{pmatrix} z_1'(t) \\ z_2'(t) \\ z_3'(t) \\ z_4'(t) \end{pmatrix}; \quad Z(0) = \begin{pmatrix} 1/2 \\ 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$f(t, Z(t)) = \begin{pmatrix} z_2(t) \\ -z_1(t)/r^3 \\ z_4(t) \\ -z_3(t)/r^3 \end{pmatrix} \quad \begin{cases} Z'(t) = f(t, Z(t)), & t > 0 \\ Z(0) = Z_0 \end{cases}$$



7/10/23

$$\textcircled{2} \begin{cases} y'' - 3y' + 2y = 0 \\ y(0) = 1 \\ y'(0) = 1 \end{cases}$$

$$\begin{cases} Z'(x) = AZ(x) \\ Z(0) = Z_0 \end{cases}$$

APPLICAZIONE  
METODO DI EULER

$Z_0 : Z_{n+1} = Z_n + hf(X_n, Z_n)$

$$Z_n = \begin{pmatrix} z_{1n} \\ z_{2n} \end{pmatrix} \quad A = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ -2 & 3 \end{pmatrix}$$

Prima di applicare il metodo:

$$Z_0 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$\begin{cases} z_1' = z_2, & z_1(0) = 1 \\ z_2' = -2z_1 + 3z_2, & z_2(0) = 1 \end{cases}$$

Applicazione del metodo

$$\begin{cases} z_{1,n+1} = z_{1n} + h z_{2n}, & z_{10} = 1 \\ z_{2,n+1} = z_{2n} + h(-2z_{1n} + 3z_{2n}), & z_{20} = 1 \end{cases}$$

NB:  $z_{10}$  e  $z_{20}$  le conosco, e con questo posso trovare  $z_{11}$  e  $z_{21}$ ...

$$\begin{pmatrix} z_{1,n+1} \\ z_{2,n+1} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} z_{1n} \\ z_{2n} \end{pmatrix} + h \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ -2 & 3 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} z_{1n} \\ z_{2n} \end{pmatrix}$$

EQUIVALENTI

$$\begin{pmatrix} z_{1,n+1} \\ z_{2,n+1} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} z_{1n} \\ z_{2n} \end{pmatrix} + h \begin{pmatrix} z_{2n} \\ -2z_{1n} + 3z_{2n} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} z_{1n} + h z_{2n} \\ z_{2n} + h(-2z_{1n} + 3z_{2n}) \end{pmatrix}$$

$$\begin{matrix} y_{m+1} = y_m + hf(X_{m+1}, y_{m+1}) \\ \downarrow \\ z_{n+1} = z_n + hf(X_{n+1}, z_{n+1}) \end{matrix}$$

$$Z_{n+1} = Z_n + h A Z_{n+1}$$

$$I Z_{n+1} - h A Z_{n+1} = Z_n$$

$$(I - hA) Z_{n+1} = Z_n$$

$n = 0, 1, \dots$

il corso computazione prende nella risoluzione di questo sistema lineare.



Con il metodo dei trapezi: (IMPLICITO)

$$Z_{n+1} = Z_n + \frac{h}{2} \left[ f(X_n, Z_n) + f(X_{n+1}, Z_{n+1}) \right]$$

NB: ha un termine in più rispetto al precedente, doppia accuratezza

II MEMBRO DELL'EQUAZ. CON PEDICE n ALLE X E A Z

II MEMBRO, CON PEDICE n+2 (SIA ALLE X CHE ALLE Z),  $Z_{10} = 1/2$

$$Z_{1,n+1} = Z_{1,n} + \frac{h}{2} [Z_{2,n} + Z_{2,n+1}]$$

$$Z_{2,n+1} = Z_{2,n} + \frac{h}{2} \left[ \frac{Z_{1n}}{(Z_{1n}^2 + Z_{3n}^2)^{3/2}} + \frac{Z_{1,n+1}}{(Z_{1,n+1}^2 + Z_{3,n+1}^2)^{3/2}} \right], Z_{20} = 0$$

$$Z_{3,n+1} = Z_{3,n} + \frac{h}{2} [Z_{4n} + Z_{4,n+1}], Z_{30} = 0$$

$$Z_{4,n+1} = Z_{4,n} - \frac{h}{2} \left[ \frac{Z_{3n}}{(Z_{2n}^2 + Z_{3n}^2)^{3/2}} + \frac{Z_{3,n+1}}{(Z_{2,n+1}^2 + Z_{3,n+1}^2)^{3/2}} \right], Z_{40} = 1$$

Se non troviamo metodo stiff (?!?) usa l'esplicito.

### ESEMPIO GENERALE

$$\begin{cases} y''' = f(x, y, y', y'') & , x > 0 \\ y(0) = \alpha \\ y'(0) = \beta \\ y''(0) = \gamma \end{cases}$$

$\downarrow$   $Z_1$     $\downarrow$   $Z_2$     $\downarrow$   $Z_3$

$$\begin{cases} Z_1' = Z_2 \\ Z_2' = Z_3 \\ Z_3' = f(x, Z_1, Z_2, Z_3) \end{cases}$$

Applicando il metodo dei trapezi

$$Z_{1,n+1} = Z_{1n} + \frac{h}{2} [Z_{2n} + Z_{2,n+1}]$$

$$Z_{2,n+1} = Z_{2n} + \frac{h}{2} [Z_{3n} + Z_{3,n+1}]$$

$$Z_{3,n+1} = Z_{3n} + \frac{h}{2} [f(X_n, Z_{1n}, Z_{2n}, Z_{3n}) + f(X_{n+1}, Z_{1,n+1}, Z_{2,n+1}, Z_{3,n+1})]$$

Alla fine si ottiene una sola equaz. di una sola incognita  $\Downarrow$



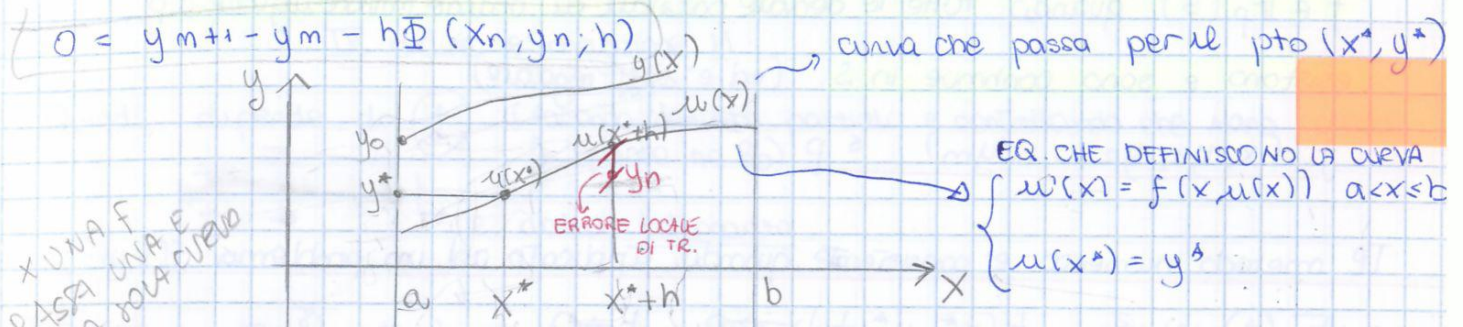
$$h \rightarrow \frac{h}{2}$$

$$h^p \rightarrow \left(\frac{h}{2}\right)^p = \frac{h^p}{2^p}$$

una riduzione che  
 p mi dà una misura di come si riduce l'errore  
 quando cambio il passo h.  
 MET. EULERO (p=1) / MET. DEI TRAPEZI (p=2)

Esiste un legame quando si compie un solo passo tra l'errore locale e globale.

Se  $\Phi$  gode di una determinata proprietà, allora l'errore ~~loca~~ globale si comporta allo stesso modo del locale. REGOLARITÀ



DE  $\Delta$  Due curve dell'equaz. differenziale si intersecano? No, per ogni punto passa una e una sola curva!  $\Delta$   $u(x) \equiv y(x) \Rightarrow y^* \equiv y_0 \rightarrow$  CONDIZIONE SOLO IN QUESTO CASO

$$y_{n+1} - y^* - h\Phi(x^*, y^*, h) = 0$$

$$u(x^*+h) - y^* - h\Phi(x^*, y^*, h) \neq 0 \rightarrow \text{ERRORE LOCALE}$$

AL POSTO DEL VALORE APPROX METTO IL VAL. ESATTO

valore esatto! (non quello approssimato)

$$y_n = y^* + h\Phi(x^*, y^*, h)$$

$$yh - y^* - h\Phi(x^*, y^*, h) = 0$$

VAL. APPROX

divido per h (NORMALIZZANDO)

ERRORE LOCALE UNITARIO DI TRONCAMENTO

$$\frac{1}{h} [u(x^*+h) - y^* - h\Phi(x^*, y^*, h)] = t(x^*, y^*, h)$$

$$\downarrow \equiv u(x^*)$$

LI... (NON SI PUÒ DIRE IL METODO CONSISTENTE)

$\Downarrow$  Se  $t \rightarrow 0, h \rightarrow 0$  METODO NUMERICO CONSISTENTE

da velocità con cui tende a 0, coincide con l'ordine di consistenza.

$\rightarrow$  si trova con gli sviluppi in serie di Taylor (di  $f(x, u(x))$ ), e se le derivate non si possono fare, non si può dire nulla riguardo l'errore.



Un metodo di ordine elevato è più costoso dal punto di vista computazionale, ma i passi  $h$  sono più lunghi rispetto ad un metodo di ordine più basso.

$$\text{toll} = 10^{-4}$$

$$h \approx 10^{-4}$$

**ESEMPIO:**

$h \approx 10^{-4} \rightarrow$  10 passi con un metodo del IV ordine. costo: 40  
 10000 " " " " I ordine: costo: 10000 !!

$\hookrightarrow$  SOLO SE  $f$  suff. regolare, al contrario, devo avanzare con passo  $10^{-4}$  e un costo caro il costo comp. del metodo del IV ordine è maggiore !!

Quindi, dipende da  $(f)$  (facendo derivate parziali e controllando che siano continue e quant'è in  $R_0$ )

$\hookrightarrow$  e dalla tolleranza.

**Teorema:** se  $\mathcal{D}$  gode di una certa proprietà (che coincidono con quelle di  $f$ ) ovvero suff. regolare in  $S$ , derivate parziali continue... e soddisfa l'unicità:

$$t(h) = O(h^p)$$

$\Downarrow$

$$\max_n \|y(x_n) - y_n\| = O(h^p)$$

(METODO RUNGE KUTTE)  $\downarrow$   
 (12)



Osservazione :

$$y_m = y^*$$

$$y_{m+1} = u(x^* + h)$$

$$y_{m+1} - y_m - h f(x_m, y_m) = 0$$

$$\frac{u(x^* + h) - u(x^*)}{h} - f(x^*, u(x^*)) = t(x^*, y^*, h)$$

~~$$\frac{u(x^* + h) - u(x^*)}{h} - f(x^*, u(x^*))$$~~

$$\frac{u(x^* + h) - u(x^*)}{h} + O(h) = f(x, u(x^*))$$

e' il residuo che il metodo produce

ERRORE LOCALE UNITARIO DI TRONCAMENTO

⊛ Applicando il metodo:

$$y_1 = y_0 + h y_0^{1/3} = 0$$

$$y_1 = y_3 = \dots = y_m = 0$$

$$f(x, y) = y^{1/3}$$

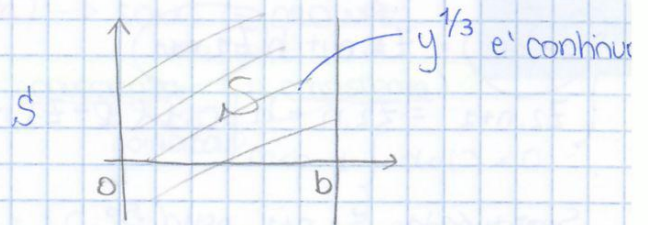
$$f_x = 0$$

$$f_y = \frac{1}{3} y^{-2/3}$$

$$f \notin \mathcal{F}_1(S)$$

le derivate parziali di  $f$  non sono continue in  $S$   
Non possiamo affermare nulla!

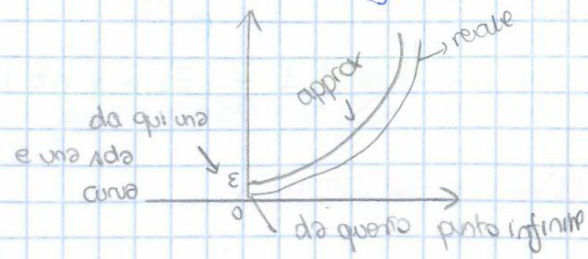
↳ ESPLUDE IN  $0!$



$y(x) = 0$  → e' UNA SOLUZIONE DI QUEL PROBLEMA.

↳ Ne ha infinite di soluzioni (questo perche' la condizione iniziale e'  $y(0) = 0$ )

Un modo per risolvere, e' quello di approssimare  $y(0) = \epsilon = \pm 10^{-9}$





$z^{(k)}$  :  $z^{(k+1)} = z^{(k)} - \frac{F(z^{(k)})}{F'(z^{(k)})}$ ,  $k=0,1,\dots$   
 ↳ rivedere metodo di Newton

14/10/13

**Runge-Kutta a r stadi**

( $r=1$  EULERO)  
 $a_i, b_i$  parametri liberi  
 $c_{ij}$

$r \geq 1$

$y_{m+1} = y_m + h \sum_{i=1}^r a_i k_i$

$k_1 = f(x_n, y_n)$  → quello di Eulero

$k_i = f(x_n + b_i h, y_m + h \sum_{j=1}^{i-1} c_{ij} k_j)$   $0 < b_i \leq 1$   
 $i=2, \dots, r$

**GENERICO METODO DI RUNGE-KUTTA ESPlicito A r STADI**

$i$  vale  $r-1$

$\approx y(x_n + b_i h)$  → SONO LE ORIGINARIE VALUTE IN X

per questo modo valutiamo l'errore di troncamento

Vogliamo massimizzare il massimo ordine di convergenza (o consistenza)

$t(x^*, y^*; h) = \alpha_0 + \alpha_1 h + \dots + \alpha_p h^p + \dots$

SVILUPPO IN SERIE DI TAYLOR DELL'ERRORE  
 $\alpha_k = \alpha_k(\{a_i\}, \{b_i\}, \{c_{ij}\})$

annullando  $m < p-1$   
 $\alpha_0 = 0$   
 $\alpha_1 = 0$   
 $\alpha_m = 0$

$m$  deve essere massimo  $m = r-1$

poiché i coeff. sono pari a  $r-1$

SI SCOPRE CHE:

$r = 1, 2, 3, 4 \Rightarrow m = r-1$

$t(h) = O(h^r)$

$p=r$

$m$  RAPPRESENTA IL NUM. DI COEFF. DI TAYLOR CHE DEVONO ESSERE NULLI PER AVERE  $t=0$

$k_1^* = f(x^*, u(x^*))$   
 $k_i^* = f(x^* + b_i h, y^* + h \sum_{j=1}^{i-1} c_{ij} k_j^*)$   
 $k_i = f(x^* + b_i h, y^* + h \sum_{j=1}^{i-1} k_j^*)$

$\frac{1}{h} [u(x^* + h) - u(x^*) - h \sum_{i=1}^r a_i k_i^*] = t(x^*, y^*; h)$

PORTO TUTTO A SX E DATO CHE CI SONO I VAL. ESATTI  $\neq 0$

Se  $r > 4$   $m$  non vale più  $r-1$ .

CASO DI  $(r=2)$   $p=2$

$y_{m+1} = y_m + h (a_1 k_1 + a_2 k_2)$   
 $k_1 = f(x_n, y_n)$   
 $k_2 = f(x_n + b_2 h, y_n + h c_{21} k_1)$  ( $i=2, j=1$ )

4 coefficienti

$t(h) = \alpha_0 + \alpha_1 h + \alpha_2 h^2 + \alpha_3 h^3 + \alpha_4 h^4 + \dots$

come annullare i 4 coefficienti



Esercizi

$$y'(x) = \underbrace{2y(x) + \cos x}_{f(x,y)}, \quad y(0) = 1$$

$f(x,y)$  è il secondo membro!

$$\begin{cases} y_{m+1} = y_m + \frac{h}{2} (K_1 + K_2) \\ K_1 = 2y_m + \cos(x_m) \\ K_2 = \cos(x_{n+h}) + 2(y_m + hK_1) \end{cases}$$

← Applicazione metodo di Heun  $f(x_m, y_m)$

HEUN

$$\begin{cases} y_{m+1} = y_m + \frac{h}{2} (K_1 + K_2) \\ K_1 = f(x_n, y_n) \\ K_2 = f(x_{n+h}, y_n + hK_1) \end{cases}$$

secondo membro  $\begin{cases} y' = f(x,y) \\ y(a) = y_0 \end{cases}$

$(x_{n+h}, z_{1n} + hK_1^{(1)}, z_{2n} + hK_2^{(2)})$

$$\begin{cases} y'' = 0.1(1-y^2)y' - y, \quad x > 0 \\ y(0) = 1 \\ y'(0) = 0 \end{cases}$$

$$\begin{pmatrix} z_1' \\ z_2' \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} z_2 \\ 0.1(1-z_1^2)z_2 - z_1 \end{pmatrix}, \quad \begin{pmatrix} z_1(0) \\ z_2(0) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}$$

$$\begin{cases} z' = f(x, z) \\ z(0) = z_0 \end{cases}$$

$$z = \begin{pmatrix} z_1 \\ z_2 \end{pmatrix}, \quad f(x, z) = \begin{pmatrix} z_2 \\ 0.1(1-z_1^2)z_2 - z_1 \end{pmatrix}$$

$$K_1 = \begin{pmatrix} K_1^{(1)} \\ K_1^{(2)} \end{pmatrix}, \quad K_2 = \begin{pmatrix} K_2^{(1)} \\ K_2^{(2)} \end{pmatrix}$$

$$z_{n+1} = z_n + \frac{h}{2} (K_1 + K_2)$$

$$z_{n+1}^{(1)} = z_n^{(1)} + h(K_1^{(1)} + K_2^{(1)}) \quad z_0^{(1)} = 1$$

$$z_{n+1}^{(2)} = z_n^{(2)} + h(K_1^{(2)} + K_2^{(2)}) \quad z_0^{(2)} = 0$$



$$K_2 = \begin{pmatrix} K_2^{(2)} \\ K_2^{(2)} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \left[ Z_{2n} + \frac{h}{2} K_2^{(2)} \right] / p \left( X_n + \frac{h}{2} \right) \\ -q \left( X_n + \frac{h}{2} \right) \left[ Z_{1n} + \frac{h}{2} K_2^{(2)} \right] \end{pmatrix}$$

NB: il coeff q e p vanno calcolate in  $X_n + \frac{h}{2}$

$$\left\{ \begin{aligned} K_2 &= f \left( X_n + \frac{h}{2}, Z_n + \frac{h}{2} K_2 \right) \Rightarrow f_i \left( X_n + \frac{h}{2}, Z_{1n} + \frac{h}{2} K_1^{(2)}, Z_{2n} + \frac{h}{2} K_1^{(2)} \right) \end{aligned} \right.$$

$$Z_{1, n+1} = Z_{1n} + h K_2^{(2)}$$

$$K_2^{(2)} = A_n = \left( Z_{2n} + \frac{h}{2} D_n \right) / p \left( X_n + \frac{h}{2} \right)$$

$$Z_{2, n+1} = Z_{2n} + h K_2^{(2)}$$

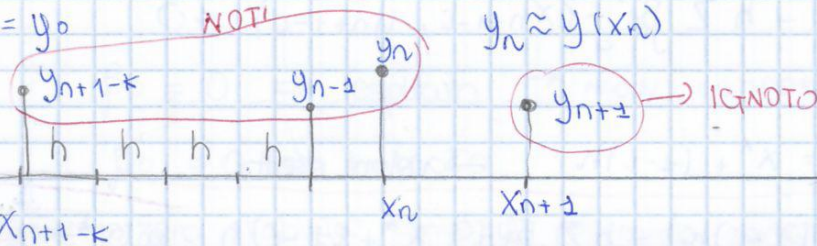
$$K_2^{(2)} = B_n = - \left( Z_{1n} + \frac{h}{2} C_n \right) \cdot q \left( X_n + \frac{h}{2} \right)$$

### METODI MULTISTEP A K PASSI (LINEARI)

↳ quando coinvolge k+1 valori consecutivi

$$\begin{cases} y' = f(x, y) & , x > a \\ y(a) = y_0 \end{cases}$$

(uguaglianza tra vettori)



$$X_{n+1} - X_n = h$$

- PASSO COSTANTE: quando la funzione non fa bruschi cambiamenti di forma -

$$\sum_{i=0}^k \alpha_i y_{n+1-i} = h \sum_{i=0}^k \left( \beta_i f \left( X_{n+1-i}, y_{n+1-i} \right) \right)$$

$$\left. \begin{aligned} \alpha_i &= \alpha_i(k) \\ \beta_i &= \beta_i(k) \end{aligned} \right\} \rightarrow \text{dipendono solo da } k \quad \left\{ \begin{aligned} \alpha_i &\neq \alpha_i(h, n) \\ \beta_i &\neq \beta_i(h, n) \end{aligned} \right.$$

ES:  $\alpha_0 y_{n+1} - \alpha_k y_{n+1-k} = h \beta_0 f(X_{n+1}, y_{n+1})$

PASSO =  $k = n+1 - [(n+1) - k] = h$

↳ il passo e' dato dalla differenza del passo piu' grande meno quello piu' piccolo



Riscrivendola:

POLINOMIO CARATTERISTICO

$$\alpha_0 y_{n+1} + \alpha_1 y_n + \dots + \alpha_k y_{n+1-k} = 0$$

$t^k$                        $t^{k-1}$                        $t$                        $1$

$$\alpha_0 t^k + \alpha_1 t^{k-1} + \dots + \alpha_{k-1} t + \alpha_k = 0$$

EQ. CARATTERISTICA ASSOCIATA

→ polinomio caratteristico con k zeri (reali e/o complessi coniug)

Il metodo è detto zero stabile sse tutte le

radici  $|t| \leq 1$ , e quelle che hanno modulo pari a 1 sono semplici.

↳ l'ordine di convergenza è uguale all'ordine di consistenza. (Anche l'errore globale è maggiorato da una costante (come il locale)). Il metodo

è certamente consistente se almeno una delle radici è  $= 1$ . (se ne abbiamo solo 1 è consistente zero stabile, se nessuna zero stabile)

I metodi di Adams sono i metodi più utilizzati

ESEMPIO:  $y_{n+1} - y_n = h \sum_{i=0}^k \beta_i f(x_{n+1-i}, y_{n+1-i})$

$n+1 - (n+1-k) = k \rightarrow$  passi

$\alpha_0 = 1$   
 $\alpha_1 = -1$   
 $\alpha_i \neq 0, i > 1$

$\beta_0 = 0 \Rightarrow$  esplicito  $\rightarrow$  NON COMPARE  $f(x_{n+1}, y_{n+1})$

$\beta_0 \neq 0 \Rightarrow$  implicito

(NB: per vedere la zero stabilità scrivo il polinomio caratteristico con  $\alpha_0 t^k + \alpha_1 t^{k-1} + \dots + \alpha_k = 0$ )

22/10/13

METODI DI ADAMS sono particolari metodi multistep a k passi.

$$y_{m+1} - y_m = h \sum_{i=0}^k \beta_i f(x_{n+1-i}, y_{n+1-i})$$

↑ implicito esplicito (perché annulla il termine  $f(x_{n+1}, y_{n+1})$ )

Il metodo è automaticamente zero stabile: (CONSISTENTE)

$$t^k - t^{k-1} = t^{k-1} (t - 1) = 0$$

COME SI COSTRUISCONO?

$y'(x) = f(x, y(x)) \rightarrow$  NON SI PARTE DA QUESTA

Adams implicito con  $k=1 \rightarrow$  METODO DEI TRAPEZI

$$= \int_{x_n}^{x_{n+1}} y' dx = y(x_{n+1}) - y(x_n) \quad (*)$$



$y'(x) = \text{polinomio di grado } \leq k-1 \Rightarrow \beta_{k-1}(x) = y'(x)$

↳ SOLO IN QUESTO CASO COINCIDONO OVUNQUE! ↙

In generale approssimo  $y'(x)$  con  $\beta_{k-1}(x)$

$y'(x) = \beta_{k-1}(x) = \sum_{i=1}^k l_i(x) y'(x_{n+1-i}) + \text{err}$

Se la soluzione  $y(x)$  è un polinomio di grado  $\leq k \Rightarrow \text{err} = 0$

⊛  $= \int_{x_n}^{x_{n+1}} \sum_{i=1}^k l_{n+1-i}(x) y'(x_{n+1-i}) dx + \int_{x_n}^{x_{n+1}} \text{err}(x) dx$  ISOLANDO  $y_{n+1}$

$y_{n+1} = y_n + \sum_{i=1}^k \left[ \int_{x_n}^{x_{n+1}} l_{n+1-i}(x) dx \right] y'(x_{n+1-i}) + R_k$   
 $h \beta_i$

Poiché  $h$  è costante (nodi costanti) :  $\int_{x_n}^{x_{n+1}} l_{n+1-i}(x) dx = h \beta_i$   
 $n, i, h$

$\beta_i \neq \beta_i(n, h) \quad \beta_i = \beta_i(k)$   
 ↳ legato solo al n° dei passi

$y(x_{n+1}) = y(x_n) + h \sum_{i=1}^k \beta_i y'(x_{n+1-i}) + R_k(n) \quad (**)$

formula di quadratura di tipo interpolatorio ( $\beta_i$ : pesi della formula)

$y(x_{n+1}) - y(x_n) = h f(x_n, y(x_n)) + \text{err}$

↳ EULERO

$y(x_{n+1}) = y(x_n) + h y'(x_n) + \text{err}$

↳ da formula dei trapezi trovata è una generalizzazione della formula (\*\*)

UTILIZZANDO  $y'(x) = f(x, y(x))$  elimino la dipendenza da  $y'$  :

$y(x_{n+1}) = y(x_n) + h \sum \beta_i f(x_{n+1-i}, y(x_{n+1-i})) + R_k$

↳ TRASCURO (ERRORE LOCALE VARIABILE DI TRONCAMENTO)

$R_k = O(h^{k+1})$  NON NORMALIZZATO

↳ come faccio a dirlo?



**EULERO ESPlicito**

$$y(x_{n+1}) = y(x_n) + \int_{x_n}^{x_{n+1}} y'(x) dx$$

$k=1$

~~$P_1(x)$~~   $P_0(x_n) = y'(x_n)$

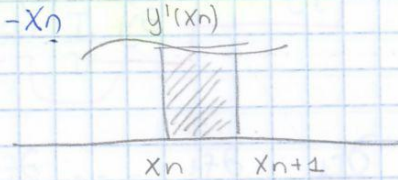
DATO CHE È ESPlicito  $P_0$

$$P_0(x) = y'(x_n)$$

$$y(x_{n+1}) = y(x_n) + \underbrace{y'(x_n)}_{f(x_n, y(x_n))} \int_{x_n}^{x_{n+1}} dx + O(h^2)$$

$h = x_{n+1} - x_n$

$\hookrightarrow$  RESIDUO

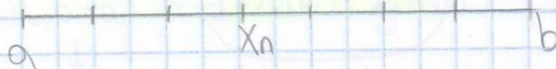


$y_{n+1} = y_n + hf(x_n, y_n)$  EULERO

24/10/13

Solo se i  $k$  passi sono costanti, i  $\beta_i$  sono costanti, il metodo multistep richiede una valutazione ad ogni passo.

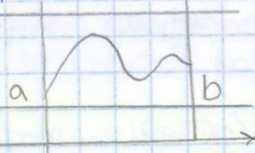
Tutti i metodi visti sono convergenti:



$\max_n \|y(x_m) - y_m\| = O(h^p)$ ,  $h \rightarrow 0$

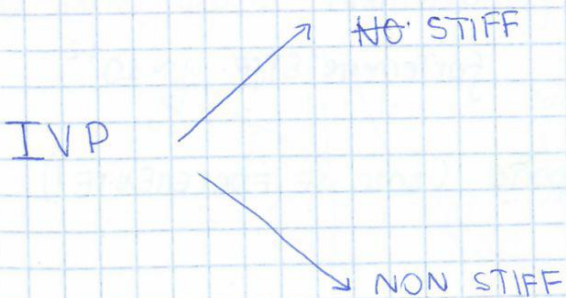
(l'errore globale va simultaneamente a 0 in tutti i punti)

$f \in \mathbb{R}^p(s)$  (f suff. regolare in una zona):

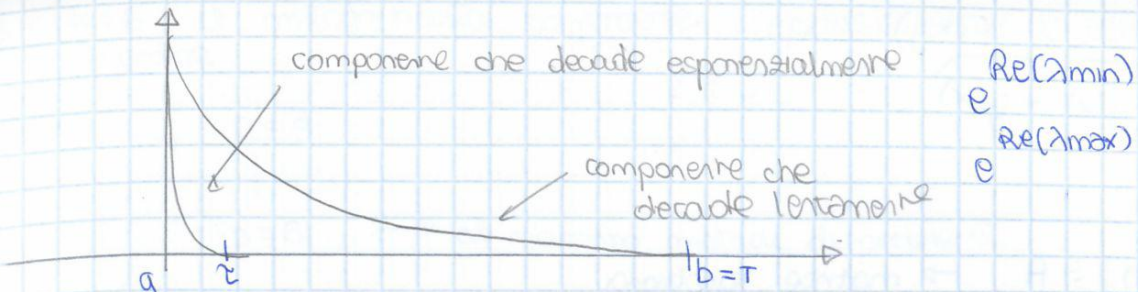


Fissata tol (tolleranza finita),  $tol > 0$ , è certamente possibile scegliere un  $h > 0$  (suff. piccolo) tale che  $\max_m \|y(x_m) - y_m\| \leq tol$ . (ESEMPIO QUANTITATIVO)

Per risolvere le equazioni alle derivate parziali:







da componenti che decade molto lentamente definisce il transitorio. da componente minima descrivere il cammino minimo che il mio percorso deve fare. È il passo con cui avanzare e' pari a  $\tau$ . n° di passi:  $\frac{T}{\tau}$ .

EX:  $\tau = 10^{-8}$

Se mi interessa studiare il fenomeno nella fase di innesco ( $t_0 = 10^{-6}$ ).

Per integrare tra  $\tau$  e  $t_0$  devo fare 100 passi. (NO STIFF!)

Inoltre, un sistema e' stiff anche quando:

il numero di passi e' come fare  $\frac{\max |Re(\lambda_i)|}{\min |Re(\lambda_i)|}$

1. Deve esistere almeno un  $\lambda_i$  con  $Re(\lambda_i) \ll -1$ .

(tipicamente  $-10^3$ ). gli eventuali  $\lambda_i$  con  $Re(\lambda_i) \neq 0$  devono essere tali che  $Re(\lambda_i)(b-a) \approx 1$  (non grandi)

↓  
intervallo di integrazione

Entrambe le condizioni devono essere soddisfatte.

Considerando solo quelli con le parti reali negative:

2. Supponendo che siano soddisfatte le condizioni sopra elencate:

CONSIDERO SOLO QUELLI CON PARTE REALE NEGATIVA

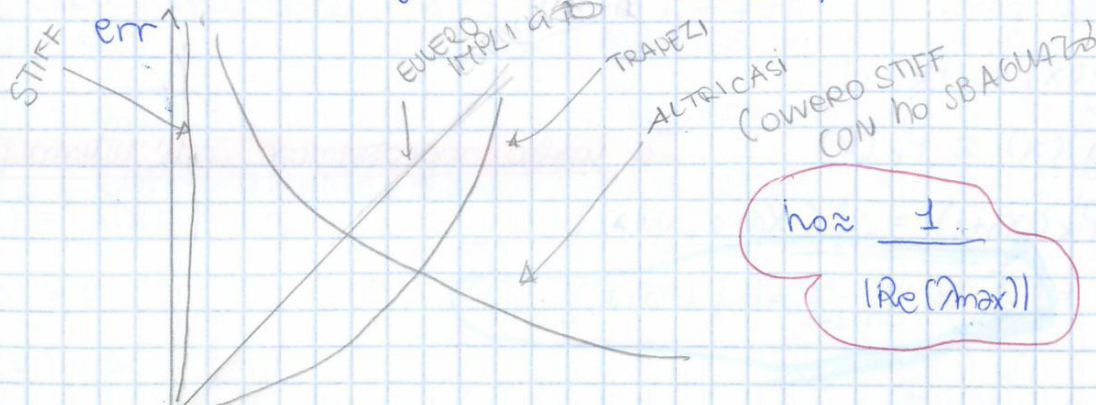
per  $\lambda_{max}$  deve risultare  $|Re(\lambda_i)|(b-a) \gg 1$

dove:  $\lambda_{max} \cdot Re(\lambda_{max}) = \min_{Re(\lambda_i) < 0} Re(\lambda_i)$   
↳ parte reale negativa piu' grande

OPPURE IL MAX DEI VALORI ASSOLUTI:

$$\left\{ \begin{array}{l} \max_{Re(\lambda_i) < 0} |Re(\lambda_i)|(b-a) \gg 1 \end{array} \right\}$$

Se il punto 1. e 2. sono soddisfatte il sistema e' di tipo STIFF.





Se  $k \leq 6$  il metodo risulta convergente. (CONSISTENTE E ZERO STABILE)  
 ↳ ordine

BDF :  $p = 3$

$p = 6 \rightarrow$  al massimo metodi di ordine 6

DE: Dare la definizione di sistema Stiff. Quale metodo utilizzerei per risolverlo? EU  
TR  
BDF  
 Cosa succederebbe se si utilizzasse un generico metodo esplicito?

$$\begin{cases} y'(x) = f(x, y(x)), & x > a \\ y(a) = y_0 \end{cases}$$

### PROBLEMI CON VALORI AI LIMITI

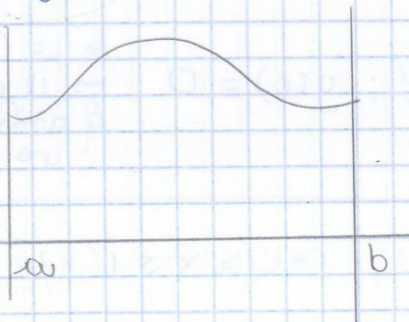
I problemi a valori iniziali rappresentano un problema di una funzione che evolve nel tempo.

↳ le configurazioni stazionarie sono rappresentate dai problemi dei valori ai limiti

ESEMPLI:

#### SITUAZIONI ALL' EQUILIBRIO

$$\begin{cases} y'(x) = f(x, y(x)), & a < x < b \rightarrow \text{intervallo noto a priori} \\ y(a) = y_0 \end{cases}$$



$$\begin{cases} y'(x) = f(x, y(x)), & a < x < b \\ g(y(a), y(b)) = 0 \end{cases}$$

↓  
 da soluzione aggiuntiva seleziona una particolare soluzione.

TRA LE INFINITE NE SELEZIONIAMO UNA

$$\begin{cases} y''(x) = y(x), & 0 \leq x \leq 1 \\ y(0) = y_0 \\ y'(0) = y_0^{\pm} \end{cases}$$

$\Rightarrow$  AMMETTE UNA E UNA SOLA SOLUZIONE

↓ CORRISPONDENTE PROBLEMA VAL AI LIMITI

$$\begin{cases} y''(x) = y(x) \\ y(0) = 0 \\ y(1) = 1 \end{cases} \Rightarrow \text{PROBLEMA CON VALORI AI LIMITI}$$



## EQUAZIONE PARTICOLARE DI UN PROBLEMA LINEARE DEL II ORDINE :

$$y''(x) = p(x)y'(x) + q(x)y(x) + r(x) \quad a \leq x \leq b$$

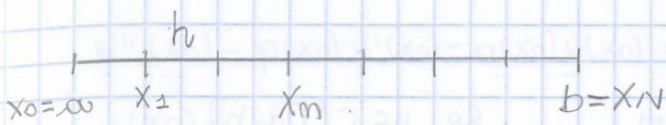
$$\begin{cases} a_0 y(a) - a_1 y'(a) = \alpha \\ b_0 y(b) + b_1 y'(b) = \beta \end{cases}$$

31/10/13

## DIFFERENZE FINITE

$$\begin{cases} y''(x) = f(x, y(x), y'(x)) & a \leq x \leq b \\ y(a) = \alpha \\ y(b) = \beta \end{cases}$$

→ Riprendendo il teorema coi valori ai limiti



$$h = \frac{b-a}{N}$$

Intervallo  $a-b$  suddiviso in  $N$  parti uguali.

$f$  ha comportamento uniforme nell'intervallo.

- PARTIZIONE DI TIPO UNIFORME (suddivis. di uguale ampiezza)
- PARTIZIONE DI TIPO ADATTATIVA (la suddivisione si adatta)

$[a, b] \approx \{x_n, n=0 : N\}$  si approssima il dominio discreto con quello continuo;

$$\begin{cases} y''(x_n) = f(x_n, y(x_n), y'(x_n)) & n=1 : N-1 \\ y(x_0) = \alpha \\ y(x_N) = \beta \end{cases}$$

$y(x_n) = ?$  → le incognite si sono trasformate in numeri.  
 $n=1 : N-1$

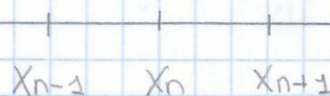
Nota  $y(x) \rightarrow y'(x), y''(x)$

$\{y(x_n)\} \rightarrow \{y'(x_n)\}, \{y''(x_n)\}$

↳ nuove incognite

Posso esprimere le derivate in funzione dei valori delle  $y$

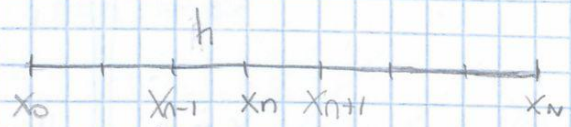
I VALORI CHE POSSO UTILIZZARE SONO SOLO QUELLI DISCRETI





$$\begin{cases} y''(x) - p(x)y'(x) - q(x)y(x) = r(x) \\ y(a) = \alpha \\ y(b) = \beta \end{cases}$$

$$a \leq x \leq b$$



$$p, q, r \in C[a, b], \quad q(x) > 0 \quad \text{in } [a, b]$$

$$\max_{1 \leq n \leq N-1} |y(x_n) - y_n| = O(h^2)$$

$$y''(x_n) \approx a_{n-1}y_{n-1} + a_n y_n + a_{n+1}y_{n+1}$$

$$\begin{cases} y''(x_n) - p(x_n)y'(x_n) - q(x_n)y(x_n) = r(x_n) \\ y(x_0) = \alpha \\ y(x_N) = \beta \end{cases}$$

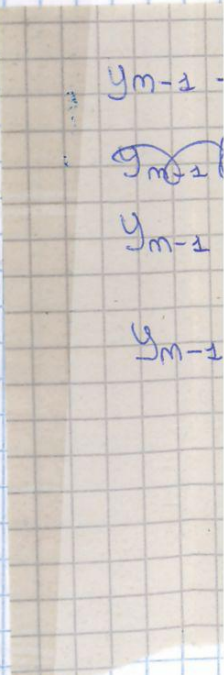
TRA I NODI  $x_{n-1}$  E  $x_{n+1}$

$$\frac{y_{m-1} - 2y_m + y_{m+1}}{h^2} - p(x_m) \frac{y_{m+1} - y_{m-1}}{2h} - q(x_m)y_m = h^2 r(x_m), \quad n=1:N-1$$

$$y_0 = \alpha$$

$$y_N = \beta$$

$$\begin{cases} \underbrace{\left(1 + \frac{h}{2} p_n\right)}_{a_n} y_{n-1} - \underbrace{\left(2 + h^2 q_n\right)}_{b_n} y_n + \underbrace{\left(1 - \frac{h}{2} p_n\right)}_{c_n} y_{n+1} = r_n \cdot h^2 \\ y_0 = \alpha \\ y_N = \beta \end{cases}$$



$$-b_1 y_1 + c_1 y_2 = h^2 r_1 - \alpha a_1 \quad n=1$$

$$n=1$$

$$a_2 y_1 - b_2 y_2 + c_2 y_3 = h^2 r_2 \quad n=2$$

$$n=2$$

$$a_{N-2} y_{N-3} - b_{N-2} y_{N-2} + c_{N-2} y_{N-1} = h^2 r_{N-2}$$

$$a_{N-1} y_{N-2} - b_{N-1} y_{N-1} = h^2 r_{N-1} - \beta c_{N-1}$$



$$\begin{pmatrix} -b_1 & c_1 & & & \\ a_2 & -b_2 & & & \\ & & \ddots & & \\ & & & c_{N-2} & \\ & & & a_{N-1} & -b_{N-1} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_{N-2} \\ y_{N-1} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} h^2 r_1 - \alpha a_1 \\ h^2 r_2 \\ \vdots \\ h^2 r_{N-2} \\ h^2 r_{N-1} - \beta c_{N-1} \end{pmatrix}$$

$A \quad y \quad b$

$$\begin{cases} Ay = b \\ \vdots \\ \vdots \end{cases}$$

Se  $h \leq \frac{2}{\max |p(x)|}$   $\rightarrow$  A diagonale dominante, non singolare  
 $a \leq x \leq b$

**Esercizi**

4/11/13

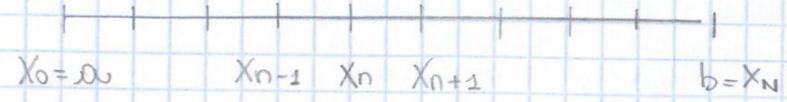
$$\begin{cases} y''(x) - p(x)y'(x) - q(x)y(x) = r(x) & a \leq x \leq b \\ y(a) = \alpha \\ y(b) = \beta \end{cases}$$

**ESEMPIO 1 - Applicazione metodo differenze finite -**

$$\begin{cases} y'' - p(x)y'(x) - q(x)y(x) = r(x) \\ y'(a) + \gamma y(a) = \alpha \\ y'(b) + \delta y(b) = \beta \end{cases}$$

$\leftarrow$  TIPO SEPARATO (una condizione per  $a$  e una per  $b$ )

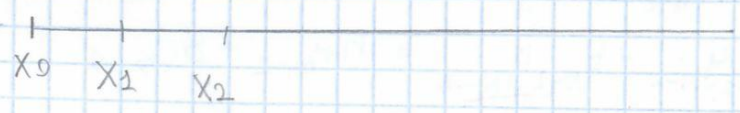
- Dirichlet  $\rightarrow$  in quel pto viene impostato il valore della funzione.
- Neumann  $\rightarrow$  in quel pto viene imposto il valore della derivata prima.
- Robin (misto) in questo caso e' di tipo misto (sia DERIVATA PRIMA CHE FUNZIONE)



$h = \frac{b-a}{N}$ ,  $x_n = a + nh$ ,  $n = 0; N$

NO PUNTI PRECEDENTI

$y_n \approx y(x_n)$   $n: 0; N \Rightarrow N+1$  incognite





$$a_0(y_1 + 2h\gamma y_0 - 2h\alpha) - b_0 y_0 + c_0 y_1 = h^2 r_0$$

$$(2h\gamma a_0 - b_0) y_0 + (a_0 + c_0) y_1 = h^2 r_0 + 2h\alpha a_0$$

DUE INCOGNITE

$$\begin{cases} (2h\gamma a_0 - b_0) y_0 + (a_0 + c_0) y_1 = h^2 r_0 + 2h\alpha a_0 & N=0 \\ a_m y_{m-1} - b_m y_m + c_m y_{m+1} = h^2 r_m & N=1; 3 \\ (a_N + c_N) y_{N-1} + (b_N + 2h\delta c_N) y_N = h^2 r_N - 2h\beta c_N & N=4 \end{cases}$$

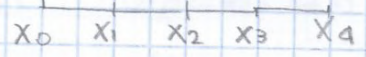
SISTEMA TRIDIAGONALE

$$a_N y_{N-1} - b_N y_N + c_N (y_{N-2} - 2h\delta y_N + 2h\beta)$$

$$\dots + (a_N + c_N) y_{N-1} - (b_N + 2h\delta c_N) y_N + 2h\beta c_N$$

INCOGNITE:  $y_0, y_1, \dots, y_N$   
OK!

(fare l'esempio con  $N=4$ )

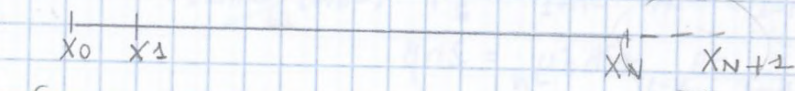


SISTEMA [5x5]

① con  $\begin{cases} p(x) = r(x) = q(x) = 1 \\ \gamma = 1 \\ \delta = 2 \end{cases}$

②  $\begin{cases} y'' = \dots \\ y(x_0) = 1 \\ y'(x_N) = 0 \end{cases}$

→ IN QUESTO ESEMPIO QUI NON SI INTRODUCE IL LIVELLO FITIZIO DEL PASSATO, SOLO  $x_{N+1}$



$$\begin{cases} a_n y_{n-1} - b_n y_n + c_n y_{n+1} = h^2 r_n \\ y_0 \end{cases}$$

$$\Delta \frac{y_{N+1} - y_{N-1}}{2h} = 0 \Rightarrow y_{N+1} = y_{N-1}$$

$$\begin{cases} a_1 y_0 - b_1 y_1 + c_1 y_2 = h^2 r_1 - a_1 \\ a_n y_{n-1} - b_n y_n + c_n y_{n+1} = h^2 r_n & n=2; N-1 \\ a_N y_{N-1} - b_N y_N + c_N y_{N+1} = h^2 r_N \end{cases}$$

MA!

$$(a_N + c_N) y_{N-1} - b_N y_N = h^2 r_N$$



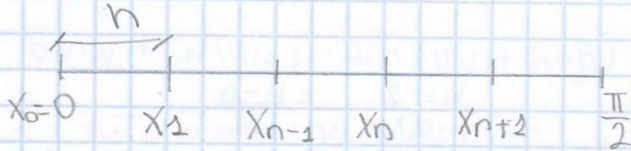
7/11/13

174

**ESERCIZIO - metodo delle diff. finite -**

$$\begin{cases} y''(x) + y(x) = x & 0 \leq x \leq \frac{\pi}{2} \\ y(0) = 1 \\ y\left(\frac{\pi}{2}\right) = \frac{\pi}{2} - 1 \end{cases}$$

$y(x) = x + \cos(x) - \sin(x)$  → SOLUZIONE (ESATTA)



$N = 4, 8, 16, 32, 64, \dots$

$$h = \frac{\pi/2}{N} = \frac{\pi}{2N}$$

↳ passo h costante

Collochiamo l'equazione in nodi interni:

$$\begin{cases} y''(x_n) + y(x_n) = x & n=1: N-1 \\ y(x_0) = 1 \\ y(x_N) = \frac{\pi}{2} - 1 \end{cases}$$

NB: collocare l'equazione se non sono condizioni di Dirichlet!

**CONDIZIONI DI DIRICHLET AGLI ESTREMI (NO NODI FITTIZI)**

$$\frac{y(x_{n-1}) - 2y(x_n) + y(x_{n+1}))}{h^2} + O(h^2) + y(x_n) = x_n \quad \text{con } y \in C^4 \left[0, \frac{\pi}{2}\right]$$

$n=1: N-1$

↳ PER AVERE SOLO ESPlicitARE I PASSAGGI INTERNI!

$$\begin{cases} y(x_0) = 1 \\ y(x_N) = \frac{\pi}{2} - 1 \end{cases}$$

Poiché  $O(h^2)$  non lo conosco, lo trascuro. A seguito di questa cancellazione:

$y_m \approx y(x_n)$  → SOSTITUZIONE VALORI ESATTI CON QUELLI APPROSSIMATI

$$\begin{cases} \frac{y_{n-1} - 2y_n + y_{n+1}}{h^2} + y_m = x_n \\ y_0 = 1 \\ y_n = \frac{\pi}{2} - 1 \end{cases}$$



## UTILIZZO DEL METODO IMPLICITO PER RISOLVERE PROBLEMI E PER DISCRETIZZAZIONE UN'EQUAZIONE DIFFERENZIALE

$$y_{n+1} = y_n + \frac{h}{2} [f(x_n, y_n) + f(x_{n+1}, y_{n+1})]$$

↓ METODO DEI TRAPEZI

$$y' = f(x, y)$$

•  $\begin{cases} y'(x) = A(x)y(x) + r(x), & a \leq x \leq b \\ B_a y(a) + B_b y(b) = \alpha \end{cases}$  SISTEMA LINEARE NON OMOGENEO

$B_a, B_b$  MATRICI DI BOUNDARY

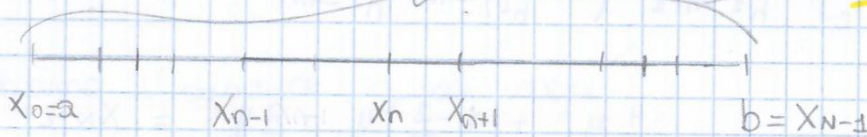
→ FUNZ. DI  $x$   
 $A(x) \in \mathbb{R}^{M \times M}$

$y, \alpha, r \in \mathbb{R}^M$

$B_a, B_b \in \mathbb{R}^{M \times M}$

↳ COSTANTI

→ PARTIZIONE NON UNIFORME



$$\begin{cases} y'(x_n) = A(x_n)y(x_n) + r(x_n) & n=0:N-1 \\ B_a y(x_0) + B_b y(x_N) = \alpha \end{cases}$$

APPlicAZIONE METODO:

$$\begin{cases} y_{n+1}^{(i)} = y_n^{(i)} + \frac{h_n}{2} [A(x_n)y_n^{(i)} + r_n^{(i)} + A(x_{n+1})y_{n+1}^{(i)} + r_{n+1}^{(i)}] & n=0:N-1 \\ (B_a y_0^{(i)}) + (B_b y_N^{(i)}) = \alpha^{(i)} & i=1:M \end{cases}$$

incognite:  $y_0, y_1, \dots, y_N$   
 $n+1$

$M(N+1)$  eq. scalari

$I$  (se caso vettoriale)

$$-\left(I + \frac{h_n}{2} A(x_n)\right) y_n$$

$$\begin{cases} -\left(I + \frac{h_n}{2} A(x_n)\right) y_n + \left(I - \frac{h_n}{2} A(x_{n+1})\right) y_{n+1} = \frac{h_n}{2} (r_n + r_{n+1}) & n=0:N-1 \\ B_a y_0 + B_b y_N = \alpha \end{cases}$$



## METODO DIFF FINITE APPICATO ALLE DERIVATE PARZIALI

$$F(x, y(x), y'(x), \dots, y^{(m)}(x)) = 0 \quad a \leq x \leq b \quad \text{in } \mathbb{D}$$

ORDINE DI DERIVAZIONE = grado massimo di derivazione

CONTINUE

$$F(x, y, \dots, u, \frac{\partial u}{\partial x}, \frac{\partial u}{\partial y}, \frac{\partial^2 u}{\partial x^2}, \frac{\partial^2 u}{\partial x \partial y}, \dots) = 0 \quad \text{in } \mathbb{D}$$

$$u = u(x, y, \dots)$$

$$a \frac{\partial^2 u}{\partial x^2} + b \frac{\partial^2 u}{\partial x \partial y} + c \frac{\partial^2 u}{\partial y^2} + d \frac{\partial u}{\partial x} + e \frac{\partial u}{\partial y} + f u + g = 0$$

$$a = a(x, y)$$

|

$$g = g(x, y)$$

$$a u_{xx} + b u_{xy} + c u_{yy} + \underbrace{d u_x + e u_y + f u + g}_{f(u, u_x, u_y)} = 0 \quad \text{in } \mathbb{R}^2$$

- Ogni derivata <sup>seconda</sup> deve avere potenza 1.

QUASI LINEARE:

$$\left. \begin{array}{l} \\ \\ \end{array} \right\} ? \quad \triangle B m$$

$$a u_{xx} + b u_{xy} + c u_{yy} + d u_x + e u_y + f u + g = 0$$

$$a t^2 + b t + c = 0 \quad \Rightarrow \quad t_{1,2} = \frac{-b \pm \sqrt{b^2 - 4ac}}{2a}$$

Le due radici sono reali e distinte o complesse e coniugate.

- Se sono reali e distinte, l'equazione viene definita di tipo iperbolico.
- Se  $t_1, t_2$  sono complesse e coniugate, l'equazione è definita ellittica (situazione stazionaria, non dipendente dal tempo).

$$b^2 - 4ac \begin{cases} > 0 & \rightarrow \text{iperb} \\ = 0 & \rightarrow \text{parabolica} \\ < 0 & \rightarrow \text{ellittica} \end{cases}$$



$$\bullet \frac{\partial u(x_i, y_j)}{\partial x} = \left. \frac{du(x, y)}{dx} \right|_{x=x_i} = \begin{cases} \frac{u(x_{i+1}, y_j) - u(x_i, y_j)}{h} + o(h) \\ \frac{u(x_i, y_j) - u(x_{i-1}, y_j)}{h} + o(h) \\ \frac{u(x_{i+1}, y_j) - u(x_{i-1}, y_j)}{2h} + o(h^2) \end{cases}$$

$$\bullet \frac{\partial u(x_i, y_j)}{\partial y} = \left. \frac{du(x, y)}{dy} \right|_{y=y_j} = \frac{u(x_i, y_{j+1}) - u(x_i, y_j)}{k} + o(k)$$

$$= \frac{u(x_i, y_j) - u(x_i, y_{j-1})}{k} + o(k)$$

$$= \frac{u(x_i, y_{j+1}) - u(x_i, y_{j-1})}{2k} + o(k^2)$$

$$\frac{\partial u(x_i, y_j)}{\partial x} \approx \begin{cases} \frac{u_{i+1, j} - u_{i, j}}{h} \\ \frac{u_{i, j} - u_{i-1, j}}{h} \\ \frac{u_{i+1, j} - u_{i-1, j}}{2h} \end{cases} \quad u_{i, j} \approx u(x_i, y_j)$$

$$\frac{\partial u(x_i, y_j)}{\partial y} \approx \begin{cases} \frac{u_{i, j+1} - u_{i, j}}{k} \\ \frac{u_{i, j} - u_{i, j-1}}{k} \\ \frac{u_{i, j+1} - u_{i, j-1}}{2k} \end{cases}$$

$\frac{\partial u}{\partial \vec{m}} = \nabla u \cdot \vec{m} = \left( \frac{\partial u}{\partial x}, \frac{\partial u}{\partial y} \right) \begin{pmatrix} \cos \alpha \\ \sin \alpha \end{pmatrix}$

$\nabla u = \begin{pmatrix} \frac{\partial u}{\partial x} \\ \frac{\partial u}{\partial y} \end{pmatrix} = \frac{\partial u}{\partial x}(x, y) \cos \alpha + \frac{\partial u}{\partial y}(x, y) \sin \alpha$

$\vec{m} \rightarrow \frac{\partial u}{\partial \vec{m}} = \frac{\partial u}{\partial x}$

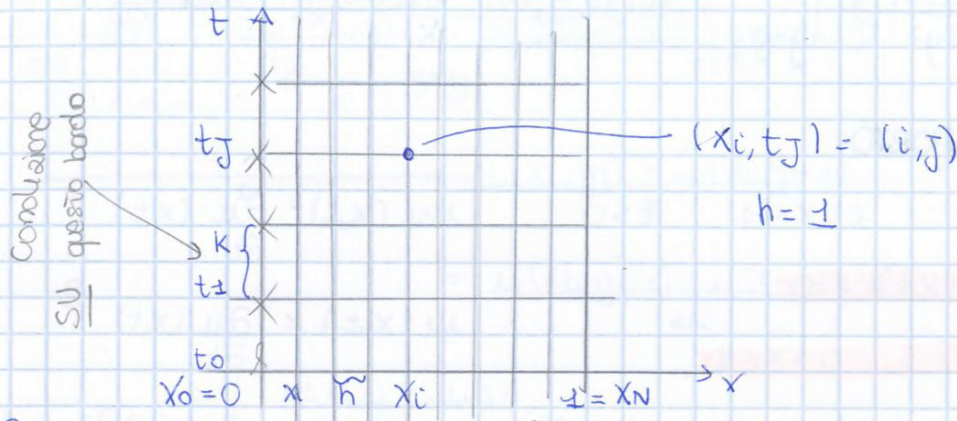
$\frac{\partial u}{\partial \vec{m}} = \frac{\partial u}{\partial x}$



18/11/13 ... Equazione del trasporto

$$\begin{cases} u_t(x,t) + a u_x(x,t) = 0 \\ a > 0 \\ u(x,0) = u_0(x) \quad 0 \leq x \leq 1 \\ u(0,t) = g(t) \end{cases}$$

$0 < x < 1$   
 $t \geq 0$  → DOMINIO SPAZIALE

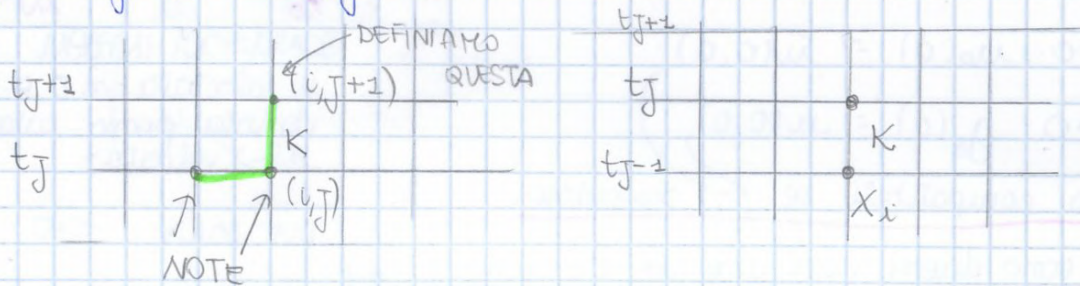


$u(x,t) \Rightarrow \{ u(x_i, t_j) \approx u_{ij} \}$  PROBLEMA DIFFERENZIALE NEI NODI SELEZIONATI E APPROSSIMATI

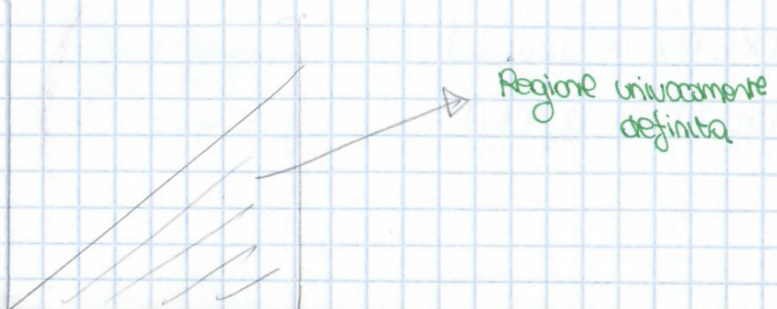
Collocare il problema nei nodi della griglia:

$$\begin{cases} u_t(x_i, t_j) + a u_x(x_i, t_j) = 0 & i = 1:N \\ u(x_i, t_0) = u_0(x_i) & i = 0:N \\ u(x_0, t_j) = g(t_j) & j = 1, 2, \dots \end{cases}$$

MOLTEVOLA DI CALCOLO



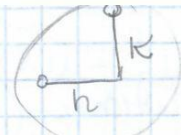
SE SONO NOTE QUESTE, POSSO DEFINIRE LA 3<sup>a</sup> IN MANIERA UNIVOCAMENTE





--- Continuazione eq. del trasporto

$$u_t(x,t) + a u_x = 0 \quad a > 0$$

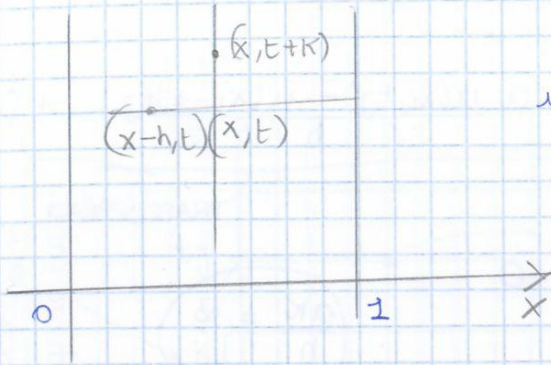


24/11/13

IPOTIZZANDO QUADRATA

$$\frac{u(x,t+k) - u(x,t)}{k} + a \frac{u(x,t) - u(x-h,t)}{h} = O(h) + O(k)$$

⇒ e' il residuo che la formula produce quando i valori esatti sono messi nella formula



$u(x,t+k)$

$$\frac{u_{i,j+1} - u_{i,j}}{k} + a \frac{u_{i,j} - u_{i-1,j}}{h} = 0$$

$(x_i, t_j) \rightarrow (x, t)$

$u(x_i, t_j)$  Se facciamo tendere  $h$  e  $k$  a 0, il metodo num e' consistente con l'eq. differenziale  
 il metodo numerico fornisce  $\rightarrow u_{i,j}$  (per  $h$  e  $k$  finito) **NEI NODI!**  
 Il metodo e' detto convergente se

Essa e' una condizione necessaria! (ma non sufficiente) occorre una altra proprietà  $\rightarrow$  **STABILITÀ NUMERICA DEL METODO**

**CONSISTENZA + STABILITÀ = CONVERGENZA**

vol dire che quando i parametri tendono a 0 consistere con l'eq. diff.  $\rightarrow$  vol dire avere discretizzata bene

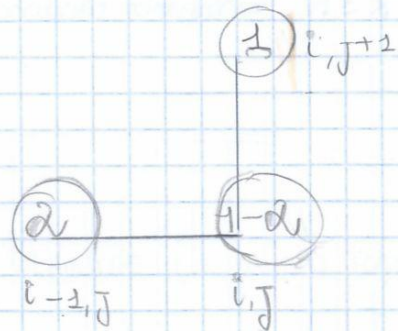
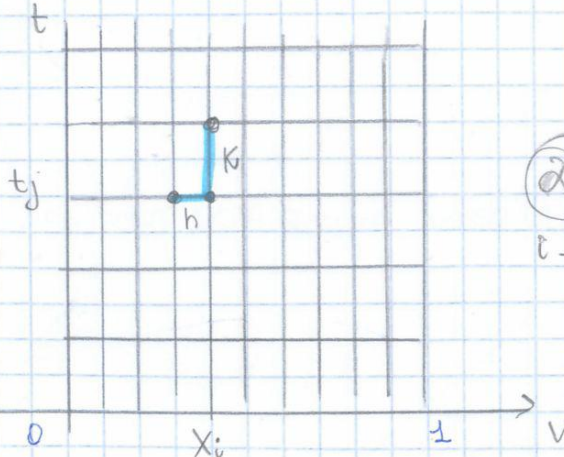
1° modo

$$u_{0,j} = f(t_j) \quad j = 1, 2, \dots$$

$$u_{i,0} = u_0(x_i), \quad i = 0 : N$$

$$u_{i,j+1} = (1-\alpha)u_{i,j} + \alpha u_{i-1,j} \quad i = 1 : N, \quad j = 0, 1, 2, \dots$$

↳ formula ricorsiva



ESD16



$$\underbrace{\begin{pmatrix} u_{1,j+1} \\ u_{2,j+1} \\ \vdots \\ u_{N-1,j+1} \\ u_{N,j+1} \end{pmatrix}}_{U_{j+1}} = \underbrace{\begin{pmatrix} 1-\alpha & 0 & 0 & \dots & 0 \\ \alpha & 1-\alpha & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \alpha & 1-\alpha & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \alpha & 1-\alpha & 0 \\ 0 & 0 & 0 & \alpha & 1-\alpha \end{pmatrix}}_A \underbrace{\begin{pmatrix} u_{1j} \\ u_{2j} \\ \vdots \\ u_{N-1,j} \\ u_{N,j} \end{pmatrix}}_{U_j} + \alpha \underbrace{\begin{pmatrix} f(t_j) \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}}_{v_j}$$

$$U_0 = (u_0(x_1), u_0(x_2), \dots, u_0(x_m))^T$$

for  $j = 0, 1, \dots$

$$U_{j+1} = AU_j + \alpha v_j$$

end

$$\bar{U}_0 = (\bar{u}_0(x_1), \dots, \bar{u}_0(x_N))^T$$

for  $j = 0, 1, \dots$

$$\bar{U}_{j+1} = A\bar{U}_j + \alpha \bar{v}_j$$

end

← VALORI PERTURBATI

$$E_j = U_j - \bar{U}_j \rightarrow \text{errore}$$

$$E_0 = (e_{10}, e_{20}, \dots, e_{n0})$$

for  $j = 0, 1, \dots$

$$\left\{ \begin{aligned} (U_{j+1} - \bar{U}_{j+1}) &= E_{j+1} = A(\overbrace{U_j - \bar{U}_j}^{E_j}) \end{aligned} \right\}$$

$$E_{j+1} = AE_j$$

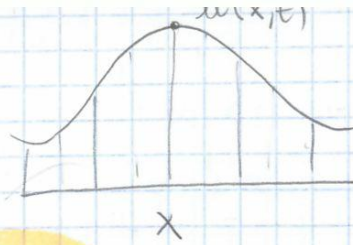
end

\* DE Schemi di cui condiz. stabile o cond. convergente, costruire lo schema 54.20 più efficiente VEDI REGISTRI.



25/11/13

$\varphi(x, t)$



$$\frac{\partial^2 \varphi}{\partial t^2} - c^2 \frac{\partial^2 \varphi}{\partial x^2} = 0 \quad 0 < x < 1$$

↳ eq. del 2° ordine sia nel tempo che nello spazio

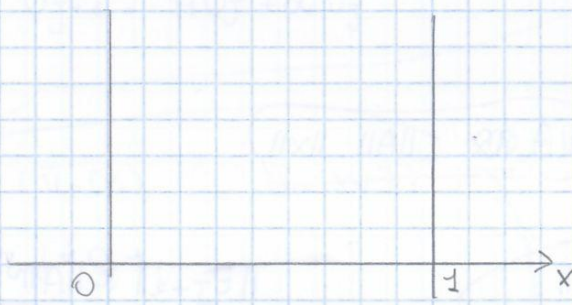
CONDIZIONI DI DIRICHLET

$$\begin{cases} \varphi(x, 0) = f(x) & 0 \leq x \leq 1 \\ \frac{\partial \varphi}{\partial t}(x, 0) = g(x) & 0 \leq x \leq 1 \end{cases}$$

Com'è fatto il dominio?

$$\begin{cases} \varphi(0, t) = \alpha(t) \\ \varphi(1, t) = \beta(t) \end{cases} \quad t > 0$$

condizioni al bordo (nei 2 estremi 0 e 1)



NB: II ordine → 2 equazioni al bordo  
Consideriamo  $\alpha(t)$  e  $\beta(t)$  come condizioni al bordo.

$t \rightarrow y = ct$  SOSTITUZIONE

$$\varphi(x, t) = \varphi\left(x, \frac{y}{c}\right) = u(x, y)$$

$$\frac{1}{c} \varphi_t(x, t) = u_y(x, y)$$

$$\frac{\partial^2 u(x, y)}{\partial y^2} - \frac{\partial^2 u(x, y)}{\partial x^2} = 0 \quad 0 < x < 1$$

$$\begin{cases} u(x, 0) = f(x) \\ u_y(x, 0) = \frac{1}{c} g(x) \\ u(0, y) = \alpha\left(\frac{y}{c}\right) \\ u(1, y) = \beta\left(\frac{y}{c}\right) \end{cases}$$

$$\begin{aligned} t &= \frac{y}{c} \\ \alpha(t) &= e^{-t} t^3 \\ \alpha\left(\frac{y}{c}\right) &= e^{-y/c} \left(\frac{y}{c}\right)^3 \end{aligned}$$

$$\varphi(x_i, t_j) = u(x_i, y_j)$$

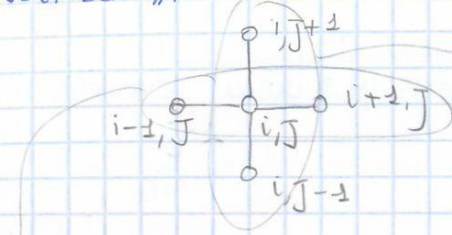
$$t_j = \frac{y_j}{c}$$

$$u_{ij} \approx u(x_i, y_j) \approx \varphi(x_i, t_j), \quad t_j = \frac{y_j}{c}$$



28/11/13

RIPRENENDO ALL'ESERCIZIO PRECEDENTE:



$$\frac{u_{i-1, j} - 2u_{i, j} + u_{i+1, j}}{h^2} - \frac{u_{i, j-1} - 2u_{i, j} + u_{i, j+1}}{k^2} = 0$$

APPROSSIMAZIONI  
DERIVATE 2°

TRASCURANDO GLI ERRORI:

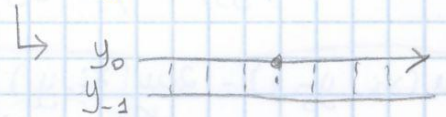
$$u_{i,0} = f(x) \quad ; \quad i = 0:N$$

$$u_{0,j} = \alpha_{\pm}(y_j)$$

$$u_{N,j} = \beta_{\pm}(y_j) \quad j \geq 1$$

Per approssimare le derivate prime invece, impongo i nodi fissi:

$$\frac{u_{i,1} - u_{i,-1}}{2k} = g_{\pm}(x_i) \quad , \quad i = 0:N$$



ponendo:  $\lambda = \frac{k}{h}$

$$u_{i, j+1} = 2u_{i, j} - u_{i, j-1} + \lambda^2 (u_{i-1, j} - 2u_{i, j} + u_{i+1, j})$$

$$u_{i, j+1} = -u_{i, j-1} + [\lambda^2 u_{i-1, j} + 2(1-\lambda^2)u_{i, j} + \lambda^2 u_{i+1, j}]$$

$$u_{i, j+1} = \lambda^2 u_{i-1, j} + 2(1-\lambda^2)u_{i, j} + \lambda^2 u_{i+1, j} - u_{i, j-1}$$

$$u_{i,0} = f(x_i)$$

$$* u_{i,-1} = u_{i,1} - 2kg_{\pm}(x_i)$$

$i = 0:N$

$j = 1:N-1$   
 $j = 0, 1, \dots$

$$u_{0,j} = \alpha_{\pm}(y_j)$$

$$u_{N,j} = \beta_{\pm}(y_j)$$

$j \geq 1$

con  $j=0$  :  $u_{i,1} = \lambda^2 u_{i-1,0} + 2(1-\lambda^2)u_{i,0} + \lambda^2 u_{i+1,0} - u_{i,-1}$

NON RISOLUTIVA, HO BISOGNO DI QUEST'ALTRA :

INCOGNITE  $u_{i,-1} = u_{i,1} - 2kg_{\pm}(x_i)$

Quindi:

$$3u_{i,1} = \lambda^2 u_{i-1,0} + 2(1-\lambda^2)u_{i,0} + \lambda^2 u_{i+1,0} - 2kg_{\pm}(x_i)$$



$$U_0, U_1 \Rightarrow U_{j+1} = AU_j - U_{j-1} + \lambda^2 b_j \quad j=1,2,\dots$$

$$\bar{U}_0, \bar{U}_1 \Rightarrow \bar{U}_{j+1} = A\bar{U}_j - \bar{U}_{j-1} + \lambda^2 b_j$$

$$E_{j+2} = AE_j - E_{j-1} \quad j=1,2,\dots$$

↳ legge che definisce la propagazione dell'errore

IL SISTEMA È STABILE QUANDO:

$$\|E_j\| \leq c$$

$$E_j = E_j(h, k)$$

$$\lambda = \frac{ck}{h} \quad (\text{se la discretizziamo sim dall'inizio})$$

$$\lambda \leq 1 \Rightarrow \lambda = \frac{k}{h} \leq 1 \Rightarrow k \leq h$$

↳ CONDIZIONE

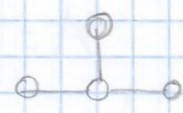
$$\begin{cases} u_{xx}(x,t) - c u_{tt}(x,t) = 0 \\ u(x,0) = f(x) \\ u_t(x,0) = g(x) \\ u(0,t) = \alpha(t) \\ u_x(1,t) = \beta(t) \end{cases} \quad \begin{matrix} 0 < x < 1 \\ t > 0 \end{matrix}$$

OPPURE

$$u(1,t) + 2u_x(1,t) = \beta(t)$$

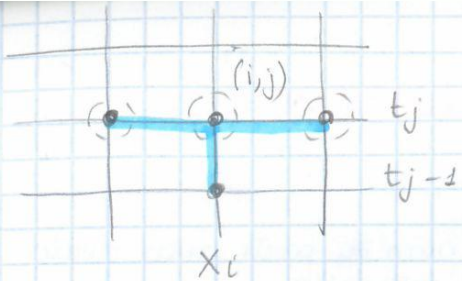
### Equazione del calore

$$\begin{cases} u_t(x,t) = u_{xx}(x,t) & 0 < x < 1 \\ u(x,0) = f(x), & 0 \leq x \leq 1 \\ u(0,t) = \alpha(t) \\ u_x(1,t) = 0 \end{cases} \quad t > 0$$



↳ ESTREMO TERMICAMENTE ISOLATO





RISOLUZIONE COL METODO ALL'INDIETRO

$i = 1 : N-1$   
 $j = 1 : \dots$

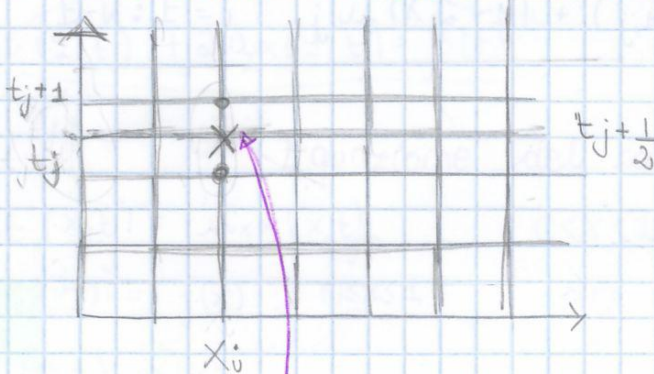
$N-1$  eq,  $N-1$  incognite, sistema tridiagonale. Provare a risolvere con questa molecola

$$\begin{cases} u_t = u_{xx} \\ u(x, 0) = f(x) \\ u(0, t) = d(t) \\ u(\pm 1, t) + 2u_x(\pm 1, t) = 0 \end{cases}$$

(risolvere) e costruire lo schema  
 / \  
 implicito esplicito

(NB: nell'eq. del calore non ci sono 3 livelli (come in quella del trasporto) perché ho solo una condizione iniziale.

SCHEMA DI CRANK - NICOLSON ← metodo risolutivo (INCONDIZ. STABILE)



Schema a 2 livelli

$u_t(x_i, t_j) = u_{xx}(x_i, t_j)$

Voglio approssimare le derivate prima con un rapporto incrementale

Simmetrico: (CON UNA FORMULA DEL 2° ORDINE)

$u_t(x_i, t_{j+\frac{1}{2}}) = \frac{u(x_i, t_{j+\frac{1}{2}}) - u(x_i, t_j) + 0}{k}$

$u_t(x_i, t_{j+\frac{1}{2}}) = u_{xx}(x_i, t_{j+\frac{1}{2}}) = \frac{1}{2} [u_{xx}(x_i, t_{j+\frac{1}{2}}) + u_{xx}(x_i, t_j)] + O(k^2)$

$u_{ij} \approx u(x_i, t_j)$  INCERTE! Nel pto medio l'errore e'  $O(k^2)$

$u(x_i, t_{j+\frac{1}{2}}) - u(x_i, t_j) + O(k^2) = \frac{1}{2} \left[ \frac{u(x_{i-1}, t_{j+\frac{1}{2}}) - 2u(x_i, t_{j+\frac{1}{2}}) + u(x_{i+1}, t_{j+\frac{1}{2}})}{h^2} + O(h^2) + \frac{u(x_{i-1}, t_j) - 2u(x_i, t_j) + u(x_{i+1}, t_j)}{h^2} + O(h^2) \right]$

(NB: la somma non altera l'ordine della funzione.

ERRORE COMPLESS TOT:  $O(h^2) + O(k^2)$

$u_{i,j+\frac{1}{2}} - u_{i,j} = \frac{k}{2h^2} [u_{i-2,j+\frac{1}{2}} - 2u_{i,j+\frac{1}{2}} + u_{i+2,j+\frac{1}{2}} + u_{i-1,j} - 2u_{i,j} + u_{i+1,j}]$

↳ Metodo di Crank-Nicolson



Discretizzando col rapporto incrementale:

$$\frac{u(x_i, t_{j+1}) - u(x_i, t_j)}{k} + O(k^2) = v(x_i, t_{j+\frac{1}{2}})$$

NB:  $v(x_i, t_{j+\frac{1}{2}}) = \frac{1}{2} [v(x_i, t_{j+\frac{1}{2}}) + v(x_i, t_j)] + O(k^2)$

↳ CALCOLO MEDIA ARITMETICA

$$v(x_i, t_{j+1}) = v(x_i, t_{j+\frac{1}{2}}) + \frac{k}{2} v_t(x_i, t_{j+\frac{1}{2}}) + O(k^2)$$

↳ SVILUPPO IN SERIE DI TAYLOR (CENTRATO IN  $j+\frac{1}{2}$ )

$$v(x_i, t_{j+1}) + v(x_i, t_j) = 2v(x_i, t_{j+\frac{1}{2}}) + O(k^2)$$

$$\frac{u(x_i, t_{j+1}) - u(x_i, t_j)}{k} + O(k^2) = \frac{1}{2} [v(x_i, t_j) + v(x_i, t_{j+1})] + O(k^2)$$

$$u_{i,j+1} - u_{i,j} = \frac{k}{2} [v_{i,j} + v_{i,j+1}]$$

$$v_{i,j+1} - v_{i,j} = \frac{k}{2h^2} [u_{i-1,j} - 2u_{i,j} + u_{i+1,j} + u_{i-1,j+1} - 2u_{i,j+1} - u_{i+1,j+1}]$$

↳ FORMULA DI CRANK - NICOLSON

- $j=0,1,\dots$
- $u_{i0} = f(x_i)$   $i = 1:N-1$
  - $v_{i0} = g(x_i)$
  - $u_{0j} = \alpha(t_j)$   $2(N-1)$
  - $u_{Nj} = \beta(t_j)$  ↳ WCOGNITE

Abbiamo un sistema lineare. instabile, ma il numero di incognite è raddoppiato.

↳ COSTRUIRE METODO ESPlicitO SU QUESTA EQ.

$$\begin{cases} u_t(x_i, t_{j+\frac{1}{2}}) - \alpha u_{xx}(x_i, t_{j+\frac{1}{2}}) + \beta u_x(x_i, t_{j+\frac{1}{2}}) + \gamma u(x_i, t_{j+\frac{1}{2}}) = f(x_i, t_{j+\frac{1}{2}}) & 0 < x < 1 \\ u(x_i, 0) = u_0(x) & , \quad 0 \leq x \leq 1 \\ u(0, t) = u(1, t) = 0 \end{cases} \quad \alpha > 0, \beta, \gamma \geq 0$$

$$\frac{u_{i,j+1} - u_{i,j}}{k} - \frac{\alpha}{2h^2} [u_{i-1,j} - 2u_{i,j} + u_{i+1,j} - u_{i-1,j+1} + 2u_{i,j+1} - u_{i+1,j+1}] + \frac{\beta}{2} [ \frac{u_{i+1,j} - u_{i-1,j}}{2h} + \frac{u_{i+1,j+1} - u_{i-1,j+1}}{2h} ]$$

$\uparrow$   
 $\approx u_{xx}(x_i, t_j)$

$\downarrow$   
 $u_x(x_i, t_j)$



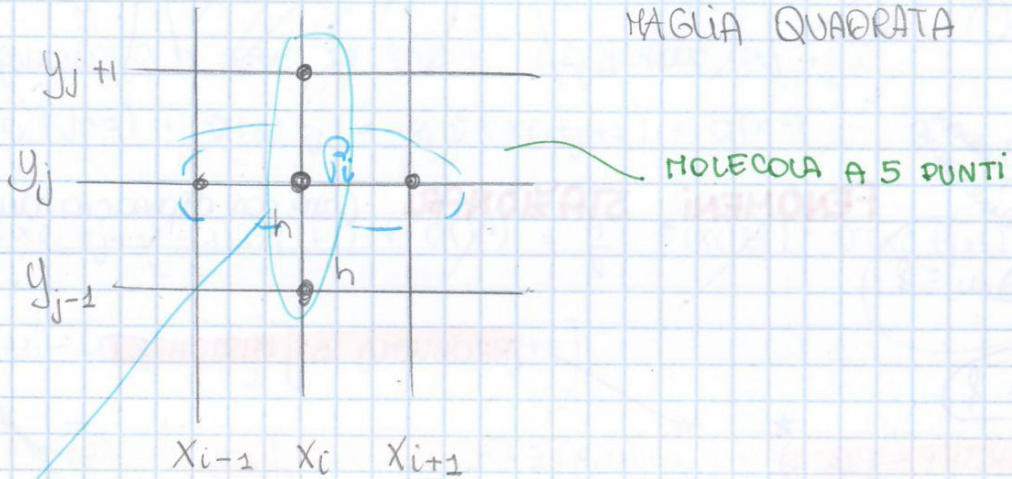
Nei nodi interni scelti:

$$\begin{cases} -\nabla^2 u(\rho_i) = f(\rho_i) & , i = 1:12 \\ u(x,y) = g(x,y) & , (x,y) \in \mu \end{cases}$$

Perché  
 $\rho_i = (x_{ki}, y_{ki})$   
 $u(\rho_i) = u(x_{ki}, y_{ki})$

$u(\rho_i) \approx u_i$        $g(\rho_i) \approx g_i$

$$-\nabla^2 u(\rho_i) = -\left( \frac{\partial^2 u(\rho_i)}{\partial x^2} + \frac{\partial^2 u(\rho_i)}{\partial y^2} \right)$$



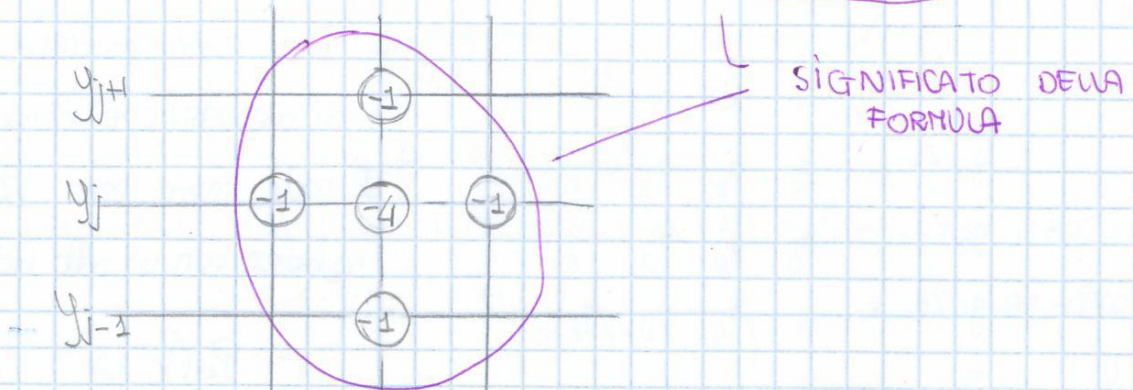
$$-\frac{\partial^2 u(x_i, y_j)}{\partial x^2} = \frac{-u(x_{i-1}, y_j) - 2u(x_i, y_j) + u(x_{i+1}, y_j))}{h^2} + O(h^2)$$

↳ DISCRETIZZAZIONE DELLA DERIVATA II LUNGO X CHE CONVOLGE 3 NODI

NB: i 2 indici sono un promemoria, in realtà -> danno fa utilizzare una nuova notazione

$$-\frac{\partial^2 u(x_i, y_j)}{\partial y^2} = \frac{-u(x_i, y_{j-1}) - 2u(x_i, y_j) + u(x_i, y_{j+1}))}{h^2} + O(h^2)$$

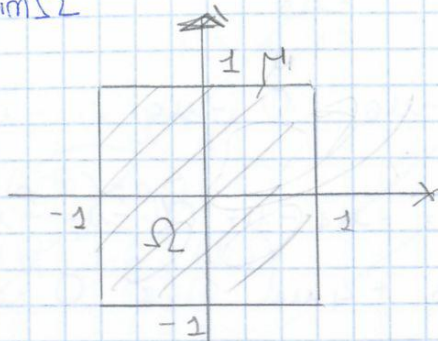
$$\frac{1}{h^2} [-u_{i-2,j} - u_{i+2,j} + 4u_{i,j} - u_{i-2,j+1} - u_{i+2,j+1}]$$





9/12/13

$$\begin{cases} -\nabla^2 u(x,y) = 1 & \text{in } \Omega \\ u(x,y) = x^2 + y^2 \end{cases}$$



DE risolvere il problema con le differenze finite

Si può risolvere il problema sfruttando LA SIMMETRIA. I dati sono simmetrici rispetto all'origine.

Se  $u(x,y)$  è soluzione, allora lo è anche:  $u(-x,y)$

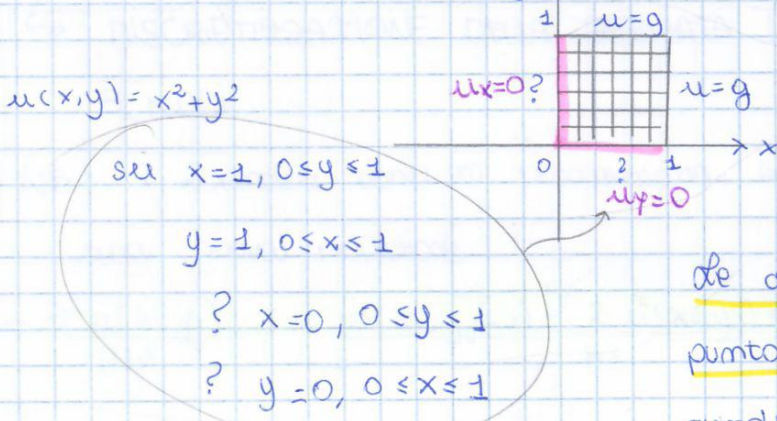
valgano le proprietà:

$$u(-x,y) = u(x,y)$$

$$u(x,-y) = u(x,y)$$

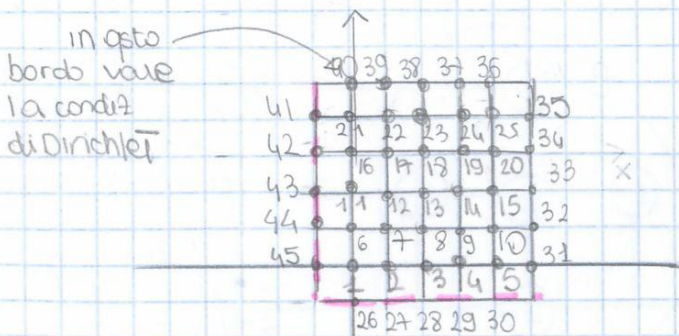
$$u(-x,-y) = u(x,y)$$

Quindi, per questo motivo, è sufficiente discretizzare un quadrante:



Le altre due condizioni sono un punto di massimo o minimo e quindi con derivata nulla:  $u_x=0, u_y=0$

Introduco quindi un livello fittizio:



$$u_y(P_2) \approx \frac{u(P_6) - u(P_{26})}{2h} = 0$$

$$4u(P_2) - u(P_2) - u(P_6) - u(P_{26}) - u(P_{16}) = 0$$

$$u_x(P_2) \approx \frac{u(P_2) - u(P_{45})}{2h} = 0$$

$$u(P_{45}) = u(P_2)$$

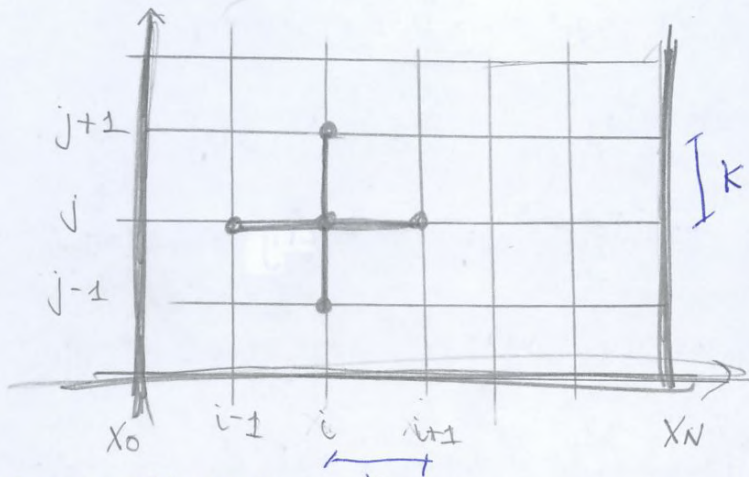
$$4u(P_2) - 2u(P_2) - 2u(P_6) - u(P_6) - u(P_2) = 0$$



$$\frac{\partial^2 \varphi}{\partial t^2} - c^2 \frac{\partial^2 \varphi}{\partial x^2} = 0 \quad 0 < x < 1$$

$$\begin{cases} \varphi(x, 0) = f(x) \\ \frac{\partial \varphi(x, 0)}{\partial t} = g(x) \end{cases} \quad \begin{cases} \varphi(0, t) = \alpha(t) \\ \varphi(1, t) = \beta(t) \end{cases}$$

Discretizzazione del dominio  $[a, b] = \Delta \{x_n = 1 : N-1\}$



Posizionamento nei nodi scelti:

$$\frac{\partial^2 \varphi}{\partial t^2} - c^2 \frac{\partial^2 \varphi}{\partial x^2} = 0$$

$$\frac{\partial^2 \varphi}{\partial t^2} = \frac{\varphi(x_i, t_{j+1}) - 2\varphi(x_i, t_j) + \varphi(x_i, t_{j-1}))}{k^2} + O(k^2)$$

$$\frac{\partial^2 \varphi}{\partial x^2} = \frac{\varphi(x_{i+2}, t_j) - 2\varphi(x_i, t_j) + \varphi(x_{i-2}, t_j))}{h^2} + O(h^2)$$

$$\downarrow \varphi(x_i, t_j) \approx \varphi_{ij}$$

APPROSSIMAZIONE VALORI ESATTI  
CON VALORI APPROSSIMATI

$$\frac{\varphi_{i,j+1} - 2\varphi_{ij} + \varphi_{i,j-1}}{k^2} - c^2 \frac{\varphi_{i+1,j} - 2\varphi_{ij} + \varphi_{i-1,j}}{h^2} = 0$$

$$\varphi_{i0} = f_i$$

$$\frac{\varphi_{i,j+1} - \varphi_{i,j-1}}{2k} = g_i$$

$$\varphi_{0j} = \alpha_j$$

$$\varphi_{1j} = \beta_j$$

$$\textcircled{1} \frac{\partial \varphi(x_i, t_0)}{\partial t} = g(x_i)$$

$$\textcircled{2} \frac{\varphi_{i,1} - \varphi_{i,-1}}{2k} = g(x_i)$$



$C^1 \rightarrow y \in C^2[a,b]$   
 $C^2 \rightarrow y \in C^3[a,b]$  se pto medio  
 $C^2 \rightarrow y \in C^4[a,b]$



-12/11/13

Trovare  $u \in C^2[0,1]$  tale che:

$$\begin{cases} -u''(x) = f(x) & 0 < x < 1 \\ u(0) = 0 \\ u(1) = 0 \end{cases}$$

EQUIVALENTI

$V = H_0^1(0,1) \subset H^1(0,1)$

Trovare  $u \in V$  tale che  $\int_0^1 u' v' dx = \int_0^1 f v dx, \forall v \in V$

$a(u, v)$

FORMA BILINEARE

NB: formula debole perché compare la derivata prima.

Cosa vuol dire bilineare?

$$\alpha(\alpha u + \beta w, v) = \alpha a(u, v) + \beta a(w, v)$$

$$a\left(\sum_{j=1}^n c_j \psi_j, v\right) = \sum_{j=1}^n c_j a(\psi_j, v)$$

LINEARE SU ENTRATE  
i MEMBRI

**METODO DI GALERKIN**

Dato che  $V$  contiene un numero infinito di elementi, definisco un sottospazio  $V_h$ :

$\downarrow$   
 $\text{dim } V = \infty \rightarrow$  non posso risolvere un sistema ad eq. infinite!

$V_h \subset V \quad \text{dim } V_h = N_h$

$\psi_1, \psi_2, \dots, \psi_{N_h} \rightarrow$  definiscono una base

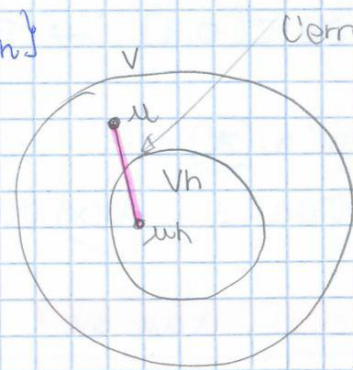
$\forall v_h \in V_h : v_h(x) = \sum_{j=1}^{N_h} c_j \psi_j(x) \rightarrow$  ogni elemento della base è rappresentato come combinazione lineare

$V_h = \text{span} \{ \psi_1, \psi_2, \dots, \psi_{N_h} \}$

Quindi:

$V \Rightarrow V_h$

$u \Rightarrow u_h$



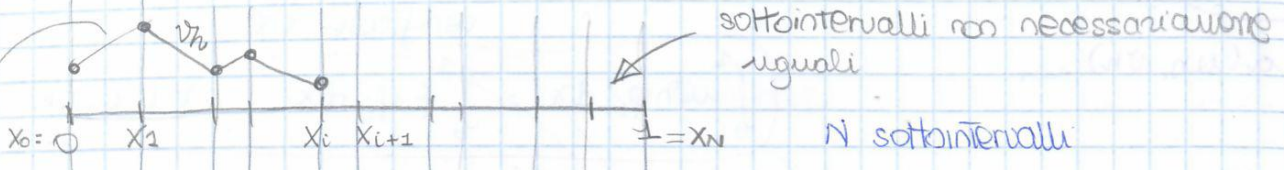
L'errore è la distanza

Il metodo di Galerkin ci permette di trovare  $u_h$  che approssima meglio  $u$ . (Quindi teoricamente si trova sul bordo)

E, se  $n \rightarrow \infty, u_h \rightarrow u$



Tale metodo sceglie particolari sottoinsiemi che mi consentono di individuare sottoinsiemi di funzioni con supporti molto piccoli.

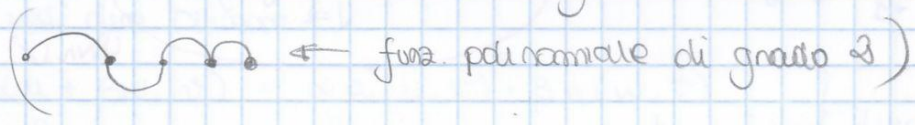


$h_i = x_{i+1} - x_i$ ,  $h = \max_i h_i$

↳ massima ampiezza nulla in  $x = 0, 1$  (dim = N-1)

$V_h = \{ \text{polinomi continui associati alla partizione di } [0, 1] \}$

esempio di funzione poligonale: funz. polinomiali a tratti, continue di grado 1 (in un tratto)

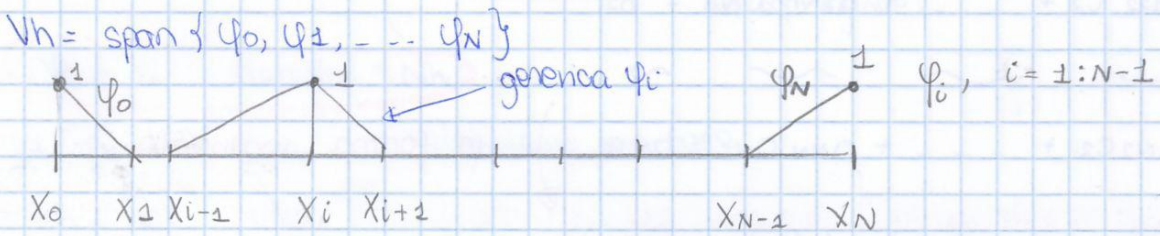


I gradi di libertà sono i nodi:

$\dim V_h = N + 1$ , esistono  $N + 1$  funzioni (poligonali) linearmente indep.

NB: Se sono nulli agli estremi, la dimensione diminuisce. (caso particolare)

Cual è la scelta di funzioni che mi consentono di ottenere il supporto minimo?



supporto  $\psi_i = (x_{i-1}, x_{i+1})$

$\psi_i$  è 1 in  $x_i$  e 0 negli altri 2.

supp  $\psi_0 = (x_0, x_1)$

supp  $\psi_N = (x_{N-1}, x_N)$

$\forall i: \psi_i \psi_j \neq 0 \quad j = i-1, i, i+1$



in questo caso il loro prodotto è nullo

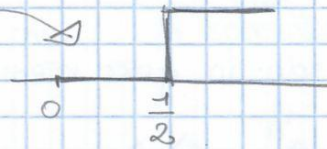


Riprendendo l'equazione di Helmholtz: **TROVARE**  $u \in C^2[0,1]$  16/12/13  
 tale che:

Helmholtz

$$\begin{cases} -u''(x) + \delta(x)u = 1 & , 0 < x < 1 \\ u(0) = 0 \\ u'(1) = 1 \end{cases}$$

$$\delta(x) = 1 + H\left(x - \frac{1}{2}\right)$$



$$V \subset H^1(0,1)$$

Uccorrede con  $H^1$  quando agli estremi non ho condizioni di Dirichlet.

Nel nostro caso abbiamo una sola condizione di Dirichlet, quindi:

$$V = H_{\Gamma_0}^1(0,1) \quad , \quad \Gamma_0 = \{0\}$$

↳ INSIEME IN CUI SI ANNULLA  $u$

$$(NB: H_0^1 = H_{\Gamma_0}^1 \quad , \quad \Gamma_0 = \{0,1\})$$

$$V = \{v \in H^1(0,1) : v(0) = 0\}$$

I)  $-u'' \cdot v + \delta u v = v$  ← moltiplico per le funzioni test

II)  $-\int_0^1 u'' v dx + \int_0^1 \delta u v dx = \int_0^1 v dx$   $\forall v \in V$  ← integrale

$$-u'v \Big|_0^1 + \int_0^1 u'v' dx + \int_0^1 \delta u v dx = \int_0^1 v dx$$

$$\rightarrow -u'(1)v(1) + u'(0)v(0)$$

(Se due funz. sono  $\neq$  quadrato integrabili, allora anche il loro prodotto è quadrato integrabile → TEOREMA DI CAUCHY SW...)

$$f, g \in L^2(0,1)$$

$$\int_0^1 f^2 dx < \infty \quad \int_0^1 g^2 dx < \infty$$

$$\Downarrow$$

$$\left| \int_0^1 fg dx \right| \leq \int_0^1 |fg| dx < \infty$$

$$\rightarrow -v'(1)$$



$$\int_0^1 u' N_i' dx + \int_0^1 \delta u N_i dx = \int_0^1 N_i dx + N_i(1) \quad i = 1 : M$$

$N_i$  : elementi della base

Se la relaz. è soddisfatta per  $N_i$  allora lo sarà per tutti gli elementi della base.

$$u_h(x) = \sum_{j=1}^M C_j N_j(x) \approx u(x)$$

i coefficienti sono le vere incognite!

Sostituendo:

$$\int_0^1 \sum_{j=1}^M C_j N_j'(x) \cdot N_i'(x) dx + \int_0^1 \delta(x) \left( \sum_{j=1}^M C_j N_j(x) \right) \cdot N_i(x) dx = \int_0^1 N_i(x) dx + \delta M_i, \quad i = 1 : M$$

$$N_i(1) = \delta M_i \rightarrow \text{VALE 1 QUANDO } i = M$$

$$\delta_{ij} = \begin{cases} 0 & i \neq j \\ 1 & i = j \end{cases}$$

$$\sum_{j=1}^M C_j \left[ \underbrace{\int_0^1 N_j'(x) N_i'(x) dx}_{a_{ij}} + \int_0^1 \delta(x) N_j(x) N_i(x) dx \right] = \underbrace{\int_0^1 N_i(x) dx + \delta M_i}_{f_i}$$

$a_{ij} \neq 0$  solo per  $|i-j| \leq 1$ , cioè solo per  $j = i-1, j = i, j = i+1$

$$\begin{cases} j = 1, i + 1 & i = 1 \\ j = i - 1, i, i + 1 & 1 \leq i < M \\ j = i - 1, i & i = M \end{cases}$$

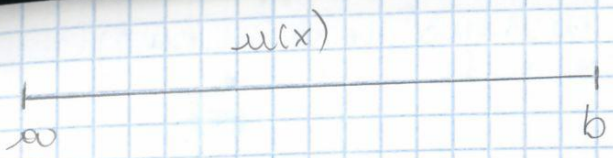
Quindi il problema diventa:

Trovare  $C_1, C_2, \dots, C_M$  tali che:

$$\sum_{j=1}^M a_{ij} C_j = f_i, \quad i = 1 : M$$



19/12/13



1.  $u(a) = \alpha$     $u(b) = \beta$

$V = H_0^1(a, b) = \{v \in H^1(a, b) : v(a) = v(b) = 0\}$

2.  $N_0$  Dirichlet in  $x = a, b$

$V = H^1(a, b)$

3.  $u(a) = \alpha$  e NO DIRICHLET in  $x = b$

$V = H_{\Gamma_0}^1(a, b) = \{v \in H^1(a, b) : v(a) = 0\}$

$H_0^1 = H_{\Gamma_0}^1$  ,  $\Gamma_0 = \{a\}$

contorno del dominio : in questo caso l'insieme dei due punti

Ritorniamo al problema iniziale:

$$\begin{cases} -u''(x) = f(x) & 0 < x < 1 \\ u(0) = \alpha \\ u(1) = \beta \end{cases}$$

$-\int_0^1 v dx = \int_0^1 f v dx \quad \forall v \in V$

$\int_0^1 u' v' dx - u' v \Big|_0^1 = \int_0^1 f v dx$

$-u'(1)v(1) + u'(0)v(0) = 0$

TROVARE  $u \in H^1(0, 1)$

$\int_0^1 u' v' dx = \int_0^1 f v dx$  ,  $\forall v \in H_0^1(0, 1)$

$\begin{cases} u(a) = \alpha \\ u(b) = \beta \end{cases}$

$u \in H^1(a, b) \Rightarrow u \in C[a, b]$

se una funzione è quadrato integrabile sarà certamente continua (anche agli estremi)







2° PROBLEMA:

$$\begin{cases} -u''(x) + \beta(x)u(x) = 1, & 0 < x < 1 \\ u(0) = \alpha \\ u'(1) = 1 \end{cases} \quad \Gamma_0 = \{0\} \\ V = H^1_{\Gamma_0}$$

← RIFACCE

$$u = \bar{u} + \alpha$$

$$\begin{cases} u(0) = \bar{u}(0) + \alpha \Rightarrow \bar{u}(0) = u(0) - \alpha = \alpha - \alpha = 0 \end{cases}$$

→ In questo modo:  $u' = \bar{u}' \Rightarrow u'' = \bar{u}''$

$$-\bar{u}''(x) + \beta(x)\bar{u}(x) = \underbrace{1 - \alpha\beta(x)}_{f(x)}$$

$$u(x) = \bar{u}(x) + \alpha \leftarrow \text{RICORDA QUESTO}$$

Costruendo la formulazione debole:

Trovare  $\bar{u} \in V$  tale che:

$$\int_0^1 \bar{u}' v' dx - \bar{u}' v \Big|_0^1 + \int_0^1 \beta \bar{u} v dx = \int_0^1 f v dx, \quad \forall v \in V$$

$$\hookrightarrow \underbrace{\bar{u}'(1)v(1)}_{\rightarrow 1} - \cancel{\bar{u}'(0)v(0)} = v(1) \quad \text{OK!}$$

(Il termine di Neumann viene inserito nell'integraz. per parti)

↳ oppure di Robin; e' la stessa cosa!



Consideriamo il caso in cui non abbiamo più problemi con valori ai limiti (non più stazionari quindi).

$$u(x,t), \quad a \leq x \leq b$$

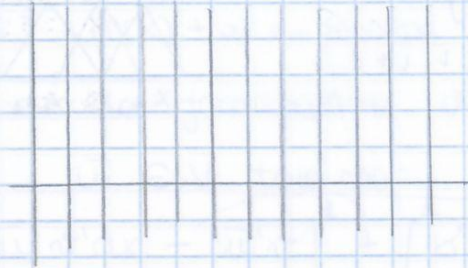
$$\frac{\partial u(x,t)}{\partial t} - \frac{\partial^2 u(x,t)}{\partial x^2} = f(x,t)$$

## APPLICAZIONE ELEMENTI FINITI ALL' EQ. DEL CALORE

$$\begin{cases} u_t(x,t) - u_{xx}(x,t) = f(x,t) \\ u(x,0) = g(x), \quad 0 \leq x \leq 1 \\ u(0,t) = \alpha(t), \quad t > 0 \\ u(1,t) = \beta(t) \end{cases}$$

NB: Se applichiamo il metodo degli elementi finiti la partizione potrebbe essere non uniforme.

Ignorando il tempo, la risolviamo rispetto a  $x$ , considerando ad esempio  $t$  cost.



### 1° FORMULAZIONE DEBOLLE

$V \rightarrow$  spazio delle funzioni test

$$V = H_0^1(0,1) = \{ \tilde{v} \in H^1(0,1), \tilde{v}(0) = \tilde{v}(1) = 0 \}$$

$\hookrightarrow$  quadrato integrabile

deriv. prima quadr. integrabile

funz. test che si annullano dove sono imposte le condiz di Dirichlet

INTEGRANDO RISPETTO A  $x$

$$\int_0^1 u_t \tilde{v} dx - \int_0^1 u_{xx} \tilde{v} dx = \int_0^1 f \tilde{v} dx$$

$$u' = u_t(x,t)$$

$\rightarrow$  definiamo questa sostituzione

$$u'' = u_x(x,t)$$

$$u''' = \frac{\partial^2 u}{\partial x^2}$$



Il sistema ammette una e una sola soluzione  $\bar{u}(x,t)$

se aggiungo  $r(x,t)$ :

$$\bar{u}(x,t) + r(x,t)$$

otengo  $u(x,t)$  che è la soluzione del problema di parcenza.

In realtà, inizialmente bisogna fare queste ipotesi:

$u(x,t)$  continua in  $t \in (0,1)$

$$\frac{\partial u(x,t)}{\partial t} = = =$$

Applicazione all'equa di Poisson:

$$\begin{cases} -u_{xx} = f & , \quad 0 < x < 1 \\ u(0) = \alpha \\ u(1) = \beta \end{cases}$$

⇒ Analogia con il problema precedente

~~assunzione~~

4  $\forall h \in V$

$$V_h = \text{span} \{ \psi_1, \dots, \psi_{N-1} \}$$

$$\bar{u} \approx \bar{u}_h(x,t) = \sum_{j=1}^{N-1} c_j(t) \psi_j(x)$$

$$\dot{\bar{u}}_h = \sum c_j(t) \dot{\psi}_j(x)$$

$$\psi_i = N_i \quad \leftarrow \text{NOTAZIONE USATA PRIMA}$$

Sostituisco  $\bar{u} \rightarrow \bar{u}_h$

$$\int_0^1 \dot{\bar{u}}_h \psi_i dx + \int_0^1 \bar{u}_h' \psi_i' dx = \int_0^1 \underbrace{[(f-r) \psi_i - r' \psi_i]}_{F_i(t)} dx$$

$i = 1: N-1$

$$\bar{u}_h(x_i, 0) = \bar{g}(x_i), \quad i = 1: N-1$$

$$\sum_{j=1}^{N-1} c_j(t) \int_0^1 \psi_j \psi_i dx + \sum_{j=1}^{N-1} c_j(t) \int_0^1 \psi_j' \psi_i' dx = F_i(t) \quad i = 1: N-1$$

$$\sum_{j=1}^{N-1} c_j(0) \cdot \underbrace{m_{ij}}_{\Rightarrow a_{ij}} \psi_j(x_i) = \bar{g}(x_i) \quad j = 1: N-1$$

≠ 0 SOLO PER  $j=i$   $\{ c_i(0) = \bar{g}(x_i) \}$



13/01/14

RIPRENDENDO IL PROBLEMA NON DIPENDENTE DAL TEMPO: esso si risolve in 2 fasi: una 1° fase in cui  $t$  è una costante (parametro fissato); quindi il problema dipende dalla variab. spaziale  $\rightarrow$  problema ellittico

Ad esempio:

Poisson: 
$$\begin{cases} -u''(x) = f(x) \\ -\Delta u = f \end{cases} \rightarrow \text{è ad una dimensione}$$

entra anche

problemi ellittici

HELMOLTZ: 
$$\begin{cases} -u'' + \beta u = f \\ -\Delta u + \beta u = f \end{cases}$$

Nei problemi dipendenti dal tempo:

$$u = u(x, t)$$

Le eq. paraboliche si ottengono aggiungendo alle eq. ellittiche una derivata parziale di  $u$ :

$$(1) \quad \frac{\partial u}{\partial t} - \frac{\partial^2 u(x, t)}{\partial x^2} = f(x, t)$$

Invece per l'eq. di tipo iperbolico: si aggiunge derivata seconda:

$$(2) \quad \frac{\partial^2 u}{\partial t^2} - \frac{\partial^2 u(x, t)}{\partial x^2} = f(x, t)$$

se ovviamente l'eq. è stazionaria, (1) e (2) spariscono e diventa di tipo ellittico.   
 non dipende dal tempo

Se applichiamo il metodo degli elementi finiti con questo tipo di equazioni non ho più un sistema di eq. algebriche, ma ad un sistema di equazioni differenziali