

# Zeri di funzione



Rossana Vermiglio

CD Lab  CDLab

Dipartimento di Scienze Matematiche, Informatiche e Fisiche  
Università degli Studi di Udine

Gruppo UMI *Modellistica Socio-Epidemiologica* 

# Esempio: La legge di van der Waals

La **legge di van der Waals** (1837-1923, Nobel per la Fisica nel 1910)

$$(p + \frac{a}{v^2})(v - b) = RT$$

con  $p$  pressione del gas,  $v$  volume occupato,  $R$  costante universale dei gas,  $T$  la temperatura  $a, b$  costanti relative al **gas**, descrive meglio lo stato gassoso ad alte pressioni ed in prossimità del punto di ebollizione rispetto alla **legge dei gas perfetti**

$$pv = RT$$

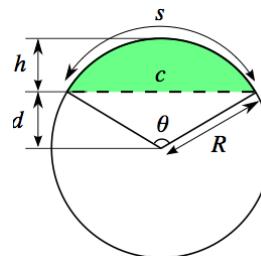
Assegnati i valori di pressione  $p$  e di temperatura  $T$ , il **calcolo del volume  $v$**  per un particolare gas richiede la ricerca della **radice** dell'equazione

$$\overbrace{(p + \frac{a}{x^2})(x - b) - RT}^{f(x)} = 0$$

↳ trovare le **radici** di  $x^2$

# Esempio: Area segmento circolare

Consideriamo un cerchio di raggio  $R$ . L'area del segmento circolare



è data da

$$\mathcal{A} = \frac{R^2}{2}(\theta - \sin(\theta))$$

Se l'area  $\mathcal{A}$  ed il raggio  $R$  sono assegnati, per determinare l'angolo corrispondente dobbiamo calcolare la radice dell'equazione

$$\mathcal{A} - \frac{R^2}{2}(x - \sin(x)) = 0.$$

# Ricerca degli zeri di una funzione

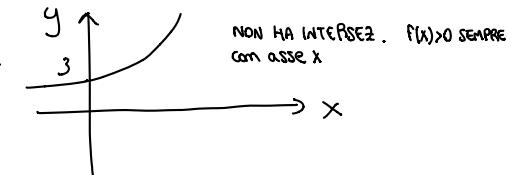
Data una funzione  $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  (scalare) trovare  $\alpha$  tale che  $f(\alpha) = 0$

↪ è anche continua

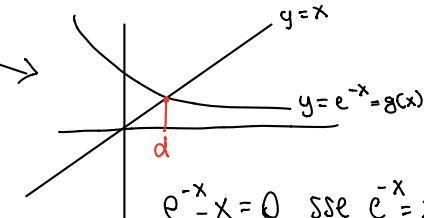
$\alpha$  si chiama **radice** dell'equazione  $f(x) = 0$  oppure **zero** della funzione  $f$

Il problema ha **sempre soluzione**? La soluzione, se esiste, è unica?

- **no** soluzioni :  $f(x) = e^x + 2$ ;



- **unica** soluzione:  $f(x) = e^{-x} - x$ ;



- **due** soluzioni:  $f(x) = x^2 - 1$ ;

- **tre** soluzioni :  $f(x) = x^3 - 6x^2 + 11x - 6$ ;

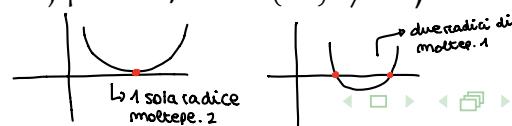
- ...

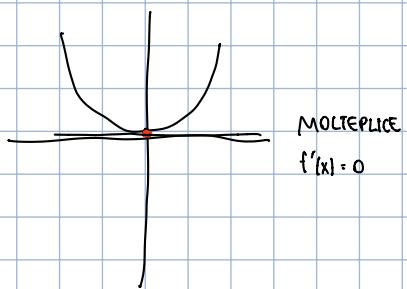
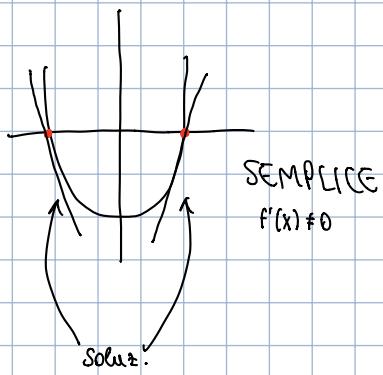
- **infinite** soluzioni:  $f(x) = \cos(x) \rightarrow$  il  $\cos(x)$  si annulla in  $\infty$  punti

↪ es. di PUNTO FISSO  
 $g(x) = e^{-x}$   
infatti  $g(d) = d$

Inoltre le radici possono essere **semplici** (i.e.  $f'(\alpha) \neq 0$ ) o con **molteplicità**  $\mu > 1$  (i.e.  $f^{(k)}(\alpha) = 0$ ,  $k = 1, \dots, \mu - 1$ ,  $f^{(\mu)}(\alpha) \neq 0$ ).

↪ ha ee DERIVATE CONTINUE





# Localizzazione della radice

Come primo passo abbiamo bisogno di **localizzare la radice  $\alpha$**  a cui siamo interessati, cercando un intervallo  $[a, b]$  di ampiezza sufficientemente piccola che la contenga.

Come fare? Lo strumento matematico che ci permette di risolvere questa questione è dato dal seguente teorema:

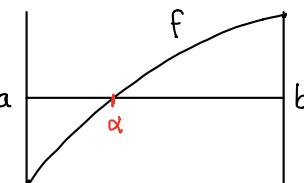
## Teorema:

Sia  $f$  una funzione **continua** in  $[a, b]$  e tale che  $f(a)f(b) < 0$  (**segno opposto**), allora  $f$  ha almeno uno zero  $\alpha$  in  $(a, b)$ .

↳ segni opposti  $f(a)$  e  $f(b)$

Un intervallo  $[a, b]$  in cui la funzione  $f$  assume segno opposto agli estremi si chiama **intervallo di localizzazione** ("bracket").

Come si può ridurre l'ampiezza di tale intervallo per "isolare" la radice con un'accuratezza prefissata?



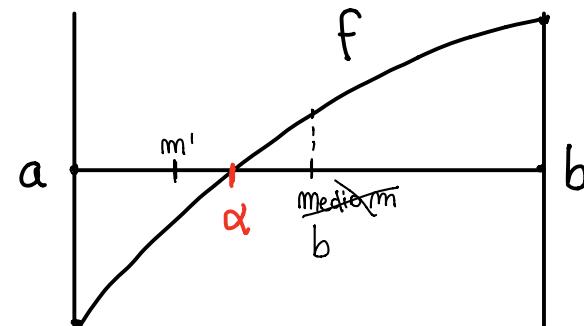
# Metodo di bisezione

Dato  $[a, b]$  tale che  $fa * fb < 0$ , ( $fa = f(a)$ ,  $fb = f(b)$ ), il **metodo di bisezione** ad ogni passo dimezza l'ampiezza dell' intervallo di localizzazione ed individua la metà che contiene la radice cercata, valutando il segno della funzione, finché non raggiunge l'accuratezza desiderata  $tol$ .

```
if sign(fa)==sign(fb)
    'attenzione segno concorde agli estremi'; return
else
    → dichiaro quale è l'ERRORE ASSOLUTO
    max accettato
    while (|b-a|>tol) → finché l'ampiezza dell'intervallo
    non soddisfa la precisione tol
        m=a+(b-a)/2
        fm=f(m)
        if fm==0 return end
        if sign(fa)==sign(fm)
            a=m; fa=fm
        else
            b=m; fb=fm
        end
    end
end
```

↳ PRECISIONE

se il segno è discordante



# Metodo di bisezione, continua

→ prima o poi tende sempre ad  $\alpha$

Il metodo di bisezione converge sempre per funzioni continue.

Il numero di iterazioni necessarie per ottenere un'intervalllo di localizzazione di ampiezza prefissata  $tol$  è

$$k = \left\lceil \log_2 \left( \frac{|b - a|}{tol} \right) \right\rceil \rightarrow \begin{array}{l} \text{ad ogni passo dimezza l'intervalllo} \\ \text{dopo } k \text{ passi ho } \left| \frac{b-a}{2^k} \right| \leq tol \end{array}$$

e non dipende dalla funzione considerata, ma solo dall'ampiezza dell'intervalllo di localizzazione iniziale.

Per  $|b - a| = 1$  e  $tol = 10^{-7}$  sono necessarie  $k = \lceil (7 \times 3.32192) \rceil = 24$  iterazioni. In particolare per  $tol = 10^{-1}$  servono  $k = 4$  iterazioni: è un algoritmo piuttosto lento!

→ NON ENTRA IN GIOCO  $f$ , solo l'INTERVALLO

# Metodo di bisezione, continua

punto  
medio  
dopo  
K iteraz.

Vogliamo stimare l'errore dell' approssimazione di  $\alpha$  ottenuta scegliendo  $\tilde{\alpha} = m = (a+b)/2$  dopo  $k$  iterazioni. Il test dell' algoritmo sopra descritto controlla l'errore assoluto, del quale fornisce la seguente limitazione

$$|\alpha - \tilde{\alpha}| \leq \frac{|b - a|}{2} \leq \frac{\text{tol}}{2}.$$

ERRORE ASS  
RIS. CORRETTO ↓ RIS. OTTENUTO

$e_{\text{ass}} \leq \frac{\text{tol}}{2}$  e quindi se calcolatore ritiene  $\tilde{\alpha}$  ie risulta corretto e non lo distingue da  $\alpha$

In analisi numerica, dove le quantità in gioco possono avere ordini di grandezza molto variabili, risulta in generale più opportuno controllare l'errore relativo. Modificando nell'algoritmo il test di controllo nel modo seguente

quale è l'errore relativo max accettato

$$\frac{|a - \tilde{\alpha}|}{|a|} \leq \frac{|b - a|}{2|a|} < \frac{|b - a|}{2 \min\{|a|, |b|\}} \leq \frac{\text{tol}}{2}$$

to non lo sappiamo  
ie più piccolo d' possibile  
Lo serve per fare la MAGGIORAZ.

while ( $\{|b-a|\} / \{\min(|a|, |b|)\} > \text{tol}$ )

si ottiene la seguente stima dell'errore relativo

$$\frac{|\alpha - \tilde{\alpha}|}{|\alpha|} \leq \frac{|b - a|}{2 \min\{|a|, |b|\}} \leq \frac{\text{tol}}{2}.$$

È importante osservare che questo criterio può non funzionare se  $\min\{|a|, |b|\}$  si avvicina a zero.

Aspetti da tenere in considerazione dell'algoritmo di BISEZIONE:

1. Con il metodo di BISEZ. posso costruirmi degli **INTERVALLI DI LOCALIZZAZIONE** piccoli quanto voglio  $\Rightarrow$  posso localizzare bene la radice che mi interessa
2. posso costruire, tramite questo algoritmo, una buona **APPROXIMAZIONE** della radice
3. è un algoritmo iterativo (avendo solo al limite può dare un'approssimaz. della soluz, quando esce dal WHILE) e ho bisogno di un **CRITERIO D'ARRESTO** per fermare le iterazioni  
 $\hookrightarrow$  deve tenerne conto dell'ACCURATEZZA con cui voglio ricostruire la soluzione)

Si considerano, di un algoritmo, velocità e convergenza.

# Metodo di iterazione funzionale

Un ulteriore approccio, al posto del metodo di BISEZIONE (troppo lento!)

Una classe importante di metodi deriva dalla **riformulazione del problema come problema di punto fisso**

Invece che cercare gli **zeri (RADICI)** di  $f(x)$ , cerco il **punto fisso** mettendo nuova funzione

$$f(x) = 0 \quad \text{zeri di funzione} \Leftrightarrow x = g(x) \quad \text{punto fisso}$$

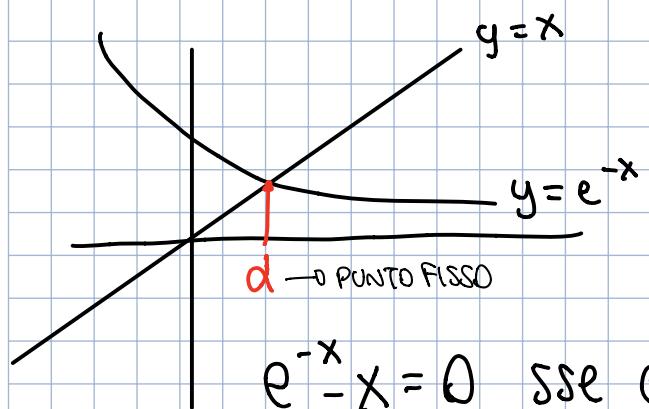
I problemi sono **matematicamente equivalenti** se hanno le stesse soluzioni nell'intervallo di interesse.

Al **problema di punto fisso** rimane **associato** uno schema iterativo **metodo di iterazione funzionale**

$$\begin{cases} x_{k+1} = g(x_k), k = 0, 1, \dots, & \text{come definisco } g? \\ x_0 \text{ dato} & \text{ma come lo scelgo?} \end{cases} \quad \text{per trovare } x_1, \text{sostituisco } x_0 \Rightarrow x_1 = g(x_0) \quad (1)$$

la funzione  $g$  è detta **funzione di iterazione**.

Se  $g$  è continua e la successione  $\{x_k\}_{k \geq 0}$  è **convergente**, converge ad un **punto fisso di  $g$**  (i.e.  $\alpha = g(\alpha)$ ) e quindi ad uno zero di  $f$  (i.e.  $f(\alpha) = 0$ ).



$$e^{-x} - x = 0 \text{ sse } e^{-x} = x$$

# Metodo di iterazione funzionale: esempio

In generale si possono scrivere più problemi di punto fisso equivalenti ma le proprietà dei metodi di iterazione funzionale risultanti possono essere ben diverse

Data  $f(x) = x^2 - x - 2$  si vuole approssimare la radice  $\alpha = 2$ .

- Sia  $g(x) = x^2 - 2$ . Scelto  $x_0^{\text{PUNTO INIZIALE}} = 2.01$ , si ottiene una successione **non convergente**. Il punto fisso è **repulsivo**.

$$f(x) = x^2 - x - 2 = 0$$

$$g(x) = x^2 - 2 \quad (\text{la ottengo spostando } x \text{ a dx})$$

$$g(2) = 4 - 2 = 2$$

$$\Rightarrow g(\alpha) = \alpha \text{ e } f(\alpha) = 0 \text{ OK}$$

$$f(2) = 0$$

calcolo poi

$$x_1 = g(x_0) = 2.0401 \rightarrow \text{mi sto allontanando}$$

$\hookrightarrow$  **SUCCESSIONE NON CONVERGENTE**  
**il PUNTO FISSO È REPULSIVO**

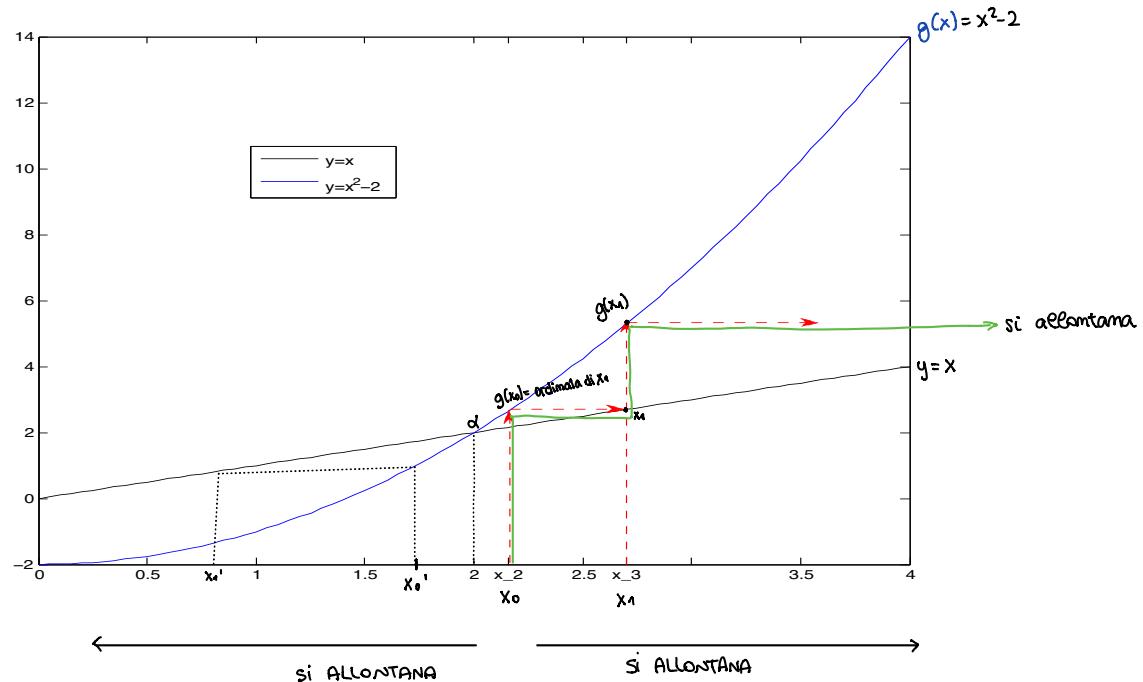
$k$	$x_k$	$ \varepsilon_k $	$ \frac{\alpha - \tilde{\alpha}}{\alpha} $
0	2.0100	5.0000e-03	
1	2.0401	2.0050e-02	
2	2.1620	8.1004e-02	
3	2.6743	3.3714e-01	
4	5.1518	5.1518	
5	2.4541e+01	11.1270e+01	
6	6.0025e+02	2.9912e+02	
7	3.6029e+05	1.8015e+05	
8	1.2981e+11	6.4905e+10	

continuando ad applicare lo schema iterativo, mi allontano ed ottengo un errore più grande

$\hookrightarrow$  **PUNTO FISSO REPULSIVO**

# Metodo di iterazione funzionale: esempio, continua

$x_1$  lo ottengo da  $g(x_0)$  che mi dà l'ordinata  
e poi cerco l'intersez. con la retta  $y=x$



# Metodo di iterazione funzionale: esempio, continua

- Sia  $g(x) = \sqrt{x+2}$ . Scelto  $x_0 = 1$  si ottiene una **successione monotona convergente**, il punto fisso è **attrattivo**.

la ottengo ( $g(x)$ ):

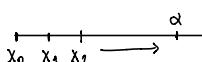
$$f(x) = x^2 - x - 2 = 0$$

$$x^2 = x + 2$$

$$x = \sqrt{x+2} = g(x)$$

$$\begin{cases} g(2) = 2 \text{ OK} \\ f(2) = 0 \end{cases}$$

Rimane nella stessa DIREZIONE verso  $\alpha$



k	$x_k$	$ \varepsilon_k $	$ \varepsilon_{k+1} / \varepsilon_k $	errore che si riduce	→ stima la velocità della convergenza
0	1.0000000	5.0000e-01			
1	1.73205080	1.3397e-01	2.6795e-01		
2	1.93185165	3.4074e-02	2.5433e-01		
3	1.98288972	8.5551e-03	2.5107e-01		
4	1.99571784	2.1411e-03	2.5027e-01		
5	1.99892917	5.3541e-04	2.5007e-01		
6	1.99973227	1.3386e-04	2.5002e-01		
7	1.99993306	3.3466e-05	2.5000e-01		
8	1.99998326	8.3666e-06	2.500041e-01		
9	1.99999581	2.0916e-06	2.500002e-01		
10	1.99999895	5.2291e-07	2.5000006e-01		

**Osservazione:** Il rapporto fra gli errori in passi successivi  $\frac{|\varepsilon_{k+1}|}{|\varepsilon_k|}$  tende a  $1/4 = 2.5e-01$ . Ciò ci fornisce una misura della velocità di convergenza.

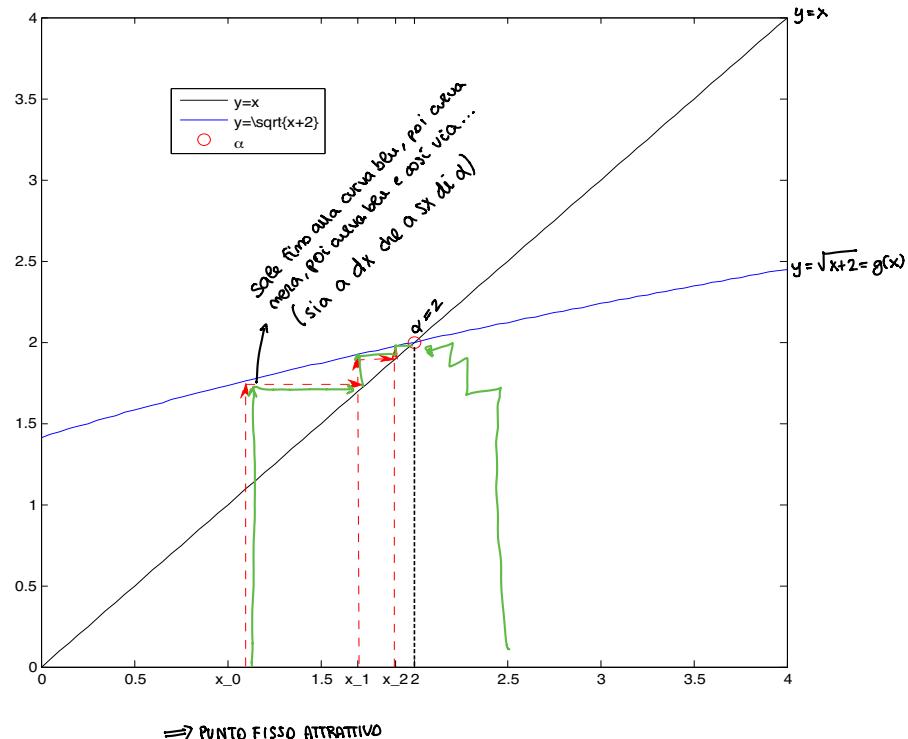
$$|\varepsilon_{k+1}| \approx \varepsilon \cdot |\varepsilon_k|$$

lo fattore, di quanto si riduce

ad ogni passo

→ tende a  $1/4 = 2.5e^{-1} = 0.25$

# Metodo di iterazione funzionale: esempio, continua

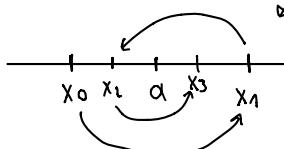


# Metodo di iterazione funzionale: esempio, continua

- Sia  $g(x) = 1 + \frac{2}{x}$ . Scelto  $x_0 = 1$ , si ottiene una successione convergente in maniera alternata. Il punto fisso è attrattivo

$$g(x) = 1 + \frac{2}{x} = x \rightarrow \text{moltiplico per } x$$

$$\begin{aligned} x+2 &= x^2 \\ x^2 - 2 - x &= f(x) = 0 \end{aligned}$$



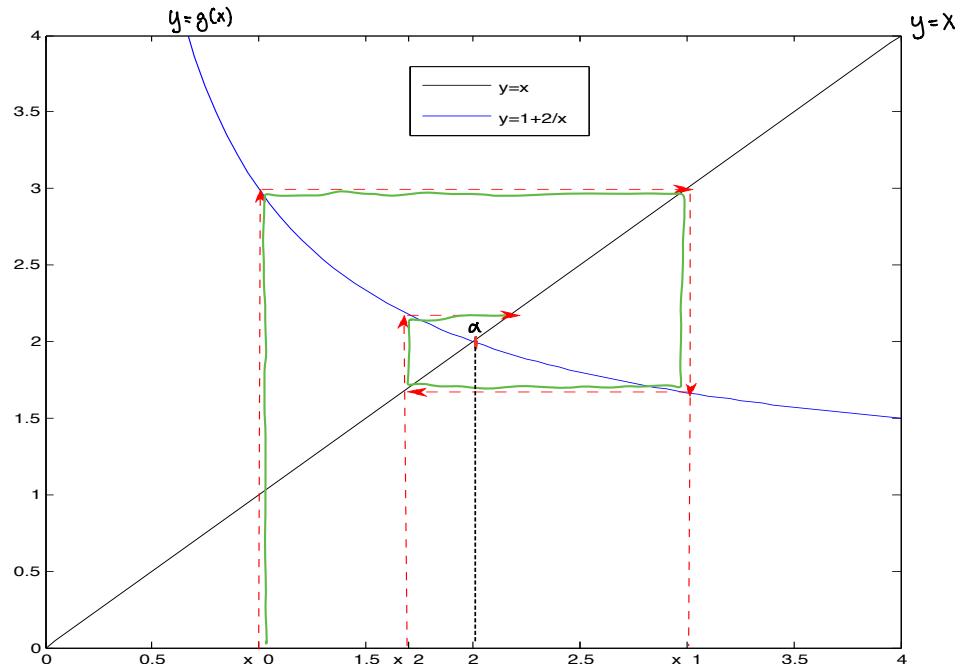
k	$x_k$	$ \varepsilon_k $	$ \varepsilon_{k+1} / \varepsilon_k $
0	1.0000	5.0000e-01	
1	3.0000	5.0000e-01	1.0
2	1.6667	1.6667e-01	3.3333e-01
3	2.2000	1.0000e-01	6.0000e-01
4	1.9091	4.5455e-02	4.5455e-01
5	2.0476	2.3810e-02	4.8837e-01
6	1.9767	1.1628e-02	4.8837e-01
7	2.0118	5.8824e-03	5.0588e-01
8	1.9942	2.9240e-03	4.9708e-01
9	2.0029	1.4663e-03	5.0147e-01
10	1.9985	7.3206e-04	4.9927e-01

**Osservazione:** Il rapporto fra gli errori in questo caso tende ad  $1/2 = 5.0e-01$ . Il metodo risulta più lento del precedente.

$$\Rightarrow |\varepsilon_{k+1}| \approx \frac{1}{2} |\varepsilon_k| \rightarrow \text{ogni passo l'errore si converge più lentamente di } \sqrt{x+2}$$

"circa" dimezza

# Metodo di iterazione funzionale: esempio, continua



# Metodo di iterazione funzionale: esempio, continua

- Sia  $g(x) = \frac{x^2+2}{2x-1}$ . Scelto  $x_0 = 1$ , si ottiene una successione convergente in maniera monotona per  $k \geq 1$

$$g(x) = x$$

$$\frac{x^2+2}{2x-1} = x$$

$$x+2 = 2x^2 - x$$

$$\underline{x^2 - x - 2 = 0}$$

$$f(x)$$

$$g(2) = 0 \text{ OK}$$

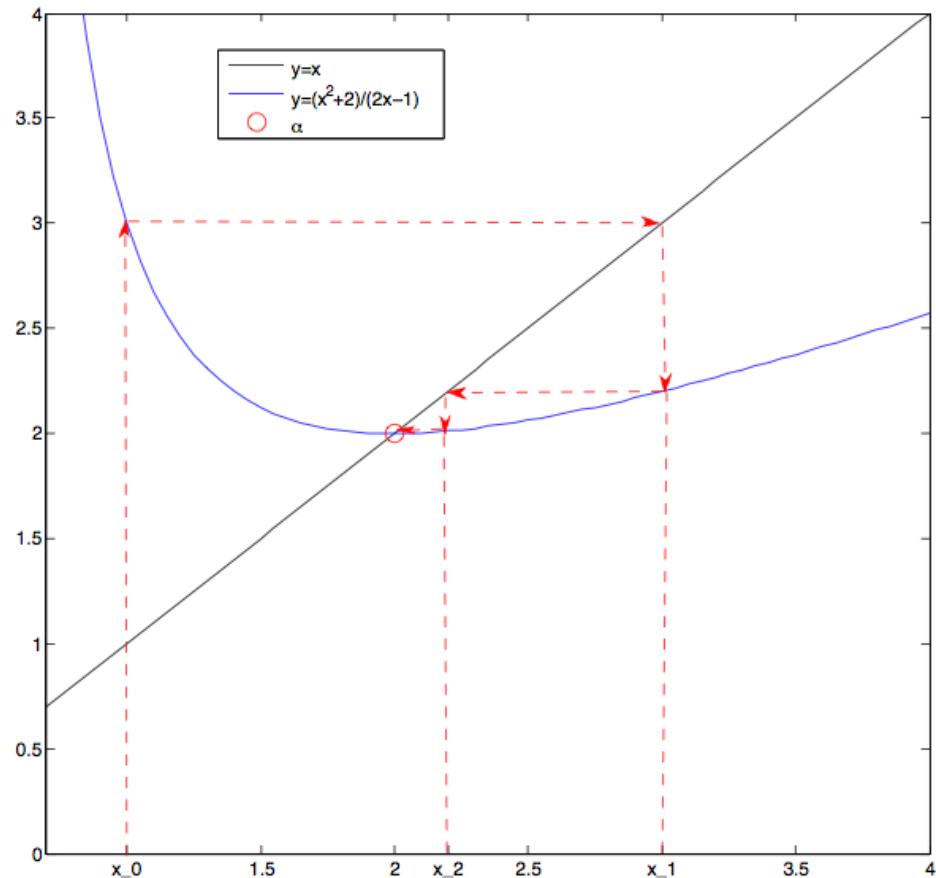
$k$	$x_k$	$ \varepsilon_k $	$ \varepsilon_{k+1} / \varepsilon_k $
0	1.0000000	5.0000e-01	
1	3.0000000	5.0000e-01	1.0
2	2.20000000	1.0000e-01	2.0000e-01
3	2.01176470	5.8824e-03	5.8824e-02
4	2.00004578	2.2889e-05	3.8911e-03
5	2.0000000006942	3.4925e-10	1.5259e-05
6	2.000000000	0	0

**Osservazione:** In questo caso l'errore tende a zero molto rapidamente e la riduzione degli errori risulta essere di tipo quadratico.

$$|\varepsilon_{k+1}| \approx l \cdot |\varepsilon_k|^2 \quad \begin{matrix} 10^{-1} \\ i=0 \end{matrix} \rightarrow \begin{matrix} 10^{-2} \\ i=1 \end{matrix} \rightarrow \begin{matrix} 10^{-4} \\ i=2 \end{matrix} \rightarrow \begin{matrix} 10^{-8} \\ i=3 \end{matrix} \rightarrow \begin{matrix} 10^{-16} \\ i=4 \end{matrix}$$

con poche iteraz. arrivo alla precisione di macchina

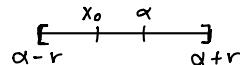
# Metodo di iterazione funzionale: esempio, continua



# Convergenza locale del metodo iterazione funzionale

CONDIZIONI che ASSICURANO la CONVERGENZA del sistema iterativo, ovvero come scegli  $x_0$  affinché la successione sia convergente?

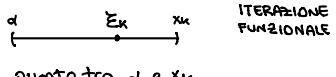
**Teorema:** Sia  $g$  derivabile con continuità e sia  $\alpha$  un suo punto fisso, i.e.  $g(\alpha) = \alpha$ . Se esiste un intorno circolare  $I_\alpha = [\alpha - r, \alpha + r]$ ,  $r > 0$ , in cui



$$-1 < g'(x) < 1$$
$$|g'(x)| < 1, \quad x \in I_\alpha$$

↳ così l'errore DECRESC

allora, preso  $x_0 \in I_\alpha$ , la successione  $x_k, k = 0, 1, \dots$  definita da (1) converge ad  $\alpha$ . Inoltre  $\alpha$  è l'unico punto fisso in  $I_\alpha$ .



**Dimostrazione:** Per il teorema del valor medio, vale:

lega l'errore al passo  $k$ -esimo con quello al passo  $k+1$ -esimo

$$e_{k+1} = x_{k+1} - \alpha = g(x_k) - g(\alpha) = g'(\xi_k)(x_k - \alpha) = g'(\xi_k)e_k$$

↳ si ottiene dalla fml di coeff. angolare

dove  $\xi_k$  è un punto tra  $x_k$  e  $\alpha$ . La convergenza segue facilmente da

$$|e_{k+1}| = |g'(\xi_k)| \cdot |e_k| \quad \leftarrow \quad |e_{k+1}| \leq \lambda |e_k|, \quad k = 0, \dots,$$

valore max della derivata im  $I_\alpha$  (ovvero  $\lambda$  max t.c. è più lento) Se  $g'(\xi_k) < 1$  e ha segno POSITIVO allora, ad ogni passo l'errore DECRESC, ma il verso (verso) non cambia

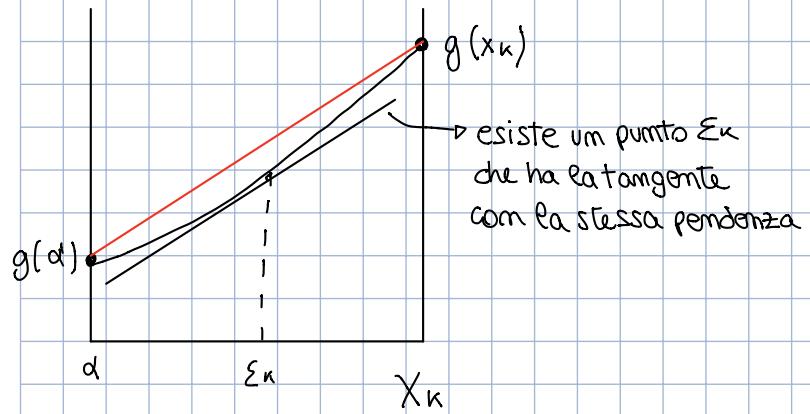
↳  $|e_{k+1}| \leq \lambda^{k+1} |e_0| \leq \lambda^{k+1} r \rightarrow 0$  ha segno NEGATIVO allora, ad ogni passo l'errore DECRESC, ma il verso (verso) cambia (positivo  $\Rightarrow$  negativo)

dove  $\lambda = \max_{x \in I_\alpha} |g'(x)| < 1$ .

Infine se per assurdo esiste  $\beta = g(\beta)$   $\beta \neq \alpha$ , allora esiste  $\xi$  tale che  $|\beta - \alpha| = |g(\beta) - g(\alpha)| = |g'(\xi)| |\beta - \alpha| < |\beta - \alpha|$ . Ne segue  $\beta = \alpha$ .

C.V.D.

### Teorema VAL. MEDIO (richiamo)



$$\frac{g(x_k) - g(a)}{x_k - a} = g'(x_k)$$

l'errore DECRESCHE perché  $x_{k+1}$  si avvicina ad  $a$

$$\text{Se } |g'(x_k)| < 1 \Rightarrow |x_{k+1} - a| < |x_k - a|$$

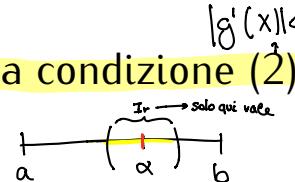
Se  $g'(a) = 1$

$$(x_{k+1} - a) = g'(x_k) (x_k - a) \approx g'(a)$$



# Osservazioni

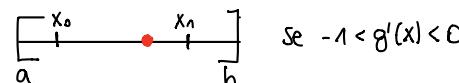
Poiché  $\alpha$  non è noto, la richiesta che la condizione (2) valga in un intorno circolare  $I_\alpha$  è piuttosto restrittiva.



se non  
so quanto  
vale la derivata  
↓  
sceglio l'estremo  
più vicino ad  $\alpha$

- Se la condizione (2) è verificata in un intervallo  $[a, b]$  contenente  $\alpha$  nella sua parte interna, le ipotesi sono verificate nel massimo intervallo circolare  $I_\alpha$  contenuto in  $[a, b]$ . La convergenza è assicurata se  $x_0$  è l'estremo più vicino ad  $\alpha$ .
- Se  $g'(x) > 0$  in  $[a, b]$ , la successione è monotona e  $x_0$  può essere scelto indifferentemente come uno dei due estremi. Inoltre in questo caso è sufficiente che (2) valga in  $[a, \alpha)$  con  $x_0 = a$  o in  $(\alpha, b]$  con  $x_0 = b$ .  

Diagram showing an interval  $[a, b]$  on a number line. Two points  $x_0$  and  $x_1$  are marked on the interval. A point  $\alpha$  is marked on the line. A red dot is at  $\alpha$ , with a red arrow pointing to it labeled "se  $0 < g'(x) < 1$ ".
- Se  $g'(x) < 0$  in  $[a, b]$ , la successione è alternata e in questo se non si può stabilire quale dei due estremi sia il più vicino ad  $\alpha$  si può scegliere come  $x_0$  uno dei due estremi e
  - se  $x_1 \in [a, b]$ , la successione converge
  - se  $x_1 \notin [a, b]$ , si pone  $x_0 = b$  e la successione converge



# Osservazioni, continua

Il metodo di iterazione funzionale è convergente anche in ipotesi più deboli di quelle del teorema. Invece della condizione (2) si può considerare

$$|g'(x)| < 1, \quad 0 < |x - \alpha| < r$$

→ DISTANZA tra  $x$  e  $\alpha$  (esclusi gli estremi)

Per continuità risulta  $|g'(x)| \leq 1$  per  $x = \alpha, \alpha - r, \alpha + r$ . Tuttavia se  $|g'(\alpha)| = 1$  o ha un valore molto prossimo a 1, le successioni generate dal metodo convergono molto lentamente.

**Esempio:** L'equazione di punto fisso  $x = \sin x$  ha la soluzione  $\alpha = 0$ . Il metodo di iterazione funzionale  $x_{k+1} = g(x_k) = \sin x_k$  è convergente nell'intorno circolare  $I_\alpha$  con  $r \leq \pi$ . Si ha infatti  $g'(\alpha) = 1$  e  $g'(\pi) = g'(-\pi) = -1$ . La successione ottenuta con  $x_0 = 1$  converge molto lentamente.

$k$	$x_k$	$k$	$x_k$
0	1.0000000	94	0.174802889482536
1	0.841470984807897	95	0.173914034254936
2	0.745624141665558	96	0.173038655849547
3	0.678430477360740	97	0.172176416309364
4	0.627571832049159	98	0.171326989444225
5	0.587180996573431	99	0.170490060308578
6	0.554016390755630	100	0.169665324707324
...	...	...	...

# Conclusioni sulla convergenza

Se  $g(\alpha) = \alpha$  e  $|g'(\alpha)| < 1$  allora per la continuità di  $g'$  abbiamo che esiste un intorno circolare  $I_\alpha$  in cui vale (2). Inoltre

- se  $0 < g'(\alpha) < 1 \rightsquigarrow$  convergenza locale monotona
- se  $-1 < g'(\alpha) < 0 \rightsquigarrow$  convergenza locale di tipo alternato.
- se  $g'(\alpha) = 0 \rightsquigarrow$  convergenza locale e il comportamento della successione può non essere né monotono né alternato
- se  $|g'(\alpha)| > 1 \rightsquigarrow$  punto fisso repulsivo
- se  $|g'(\alpha)| = 1$ , ma  $|g'(x)| < 1, x \neq \alpha, x \in I_\alpha \rightsquigarrow$  convergenza locale lenta

Come misurare la velocità di convergenza di una successione convergente?

↳ è  $|g'(\varepsilon_k)|$  che, per  $k \gg 0$ , tende a  $\frac{|g'(d)|}{d}$   
↳ ci dà quindi un'informazione anche sulla velocità  
↳ più  $|g'(d)|$  è piccolo, più converge velocemente

# Fattore asintotico di convergenza e ordine di convergenza

Sia  $\{x_k\}_{k \geq 0}$  una successione convergente ad  $\alpha$  e sia

$$\lim_{k \rightarrow \infty} \frac{|x_{k+1} - \alpha|}{|x_k - \alpha|} = \ell \quad \left( |e_{k+1}| \approx \ell |e_k| \right)$$

↳ distanza tra  $x_{k+1}$  e  $\alpha \Rightarrow e_{k+1}$   
↳ distanza tra  $x_k$  e  $\alpha \Rightarrow e_k$

Se

- $\ell = 1$  si parla di **convergenza sublineare**  $\rightarrow$  converge LENTAMENTE
- $0 < \ell < 1$  si parla di **convergenza lineare** o di **ordine di convergenza  $p = 1$** .  $\rightarrow$  errore decresce linearmente
- $\ell = 0$  si parla di **convergenza superlineare**

$\ell$  è il **fattore asintotico di riduzione**. (asintotico perché è una stima per  $k \rightarrow \infty$ )

$\Rightarrow$  Per il metodo di iterazione funzionale risulta  $\ell = |g'(\alpha)|$

# Ordine di convergenza, continua

Nel caso di convergenza **SUPERLINEARE**

Una successione ha **ordine di convergenza  $p > 1$ ,  $p \in \mathbb{R}$**  se

$$\lim_{k \rightarrow \infty} \frac{|x_{k+1} - \alpha|}{|x_k - \alpha|^p} = L > 0 \quad \left( |e_{k+1}| \underset{k \rightarrow \infty}{\approx} L |e_k|^p \right)$$

l'errore si riduce esponenzialmente ad ogni passo

$$g(x_k) - g(\alpha) = g'(\alpha)(x_k - \alpha) + g''(\alpha) \left( \frac{x_k - \alpha}{2} \right)^2 + \dots + g^{(p)}(\alpha) \frac{(x_k - \alpha)^p}{p!} + O(|x_k - \alpha|^{p+1})$$

Sia  $g$  derivabile con continuità fino all'ordine  $p \geq 2$ ,  $p$  intero in un intorno del punto fisso  $\alpha$ .

Se  $p=2$  vuol dire che ad ogni iterata l'errore è il quadrato dell'errore precedente

Allora il metodo di iterazione funzionale ha ordine di convergenza  $p$  se e soltanto se

$$g'(\alpha) = g''(\alpha) = \dots = g^{(p-1)}(\alpha) = 0, \quad g^{(p)}(\alpha) \neq 0$$

e FML TAYLOR:  $\underbrace{g(x_k) - g(\alpha)}_{e_{k+1} \text{ è}} = g'(\alpha)(x_k - \alpha) + g''(\alpha) \frac{(x_k - \alpha)^2}{2} + \dots + g^{(p)}(\alpha) \frac{(x_k - \alpha)^p}{p!} + O(|x_k - \alpha|^{p+1})$   $\Rightarrow e_{k+1} \approx L \cdot e_k^p$

$$L = |g^{(p)}(\alpha)|/p! \quad \begin{smallmatrix} \text{FML. di TAYLOR} \\ \text{per cui } g^{(0)}(\alpha), g^{(1)}(\alpha), \dots, g^{(p-1)}(\alpha) = 0 \end{smallmatrix}$$

Riassumendo possiamo concludere che: se  $|g'(\alpha)| < 1$  allora esiste un intorno  $I_\alpha = [\alpha - r, \alpha + r]$  tale che, preso  $x_0 \in I_\alpha$ , l'iterazione funzionale converge ad  $\alpha$ . Se  $|g'(\alpha)| \neq 0$ , allora la convergenza è lineare. Se vale la condizione sopra allora il metodo converge con ordine  $p$  e  $L = |g^{(p)}(\alpha)|/p!$ .

Riprendendo le funz. sopra  $f(x) = x^2 - x - 2$

$$g(x) = x^2 - 2$$

$$g'(x) = 2x \quad g'(2) = 4 > 1 \rightarrow \text{non c'è la convergenza}$$

$$g(x) = \sqrt{x+2}$$

$$g'(x) = \frac{1}{2\sqrt{x+2}} \quad g'(2) = \frac{1}{4} \Rightarrow \exists I_\alpha \text{ t.c. } \forall x \in I_\alpha \quad 0 < g'(x) < 1$$

$\Rightarrow x_0 \in I_\alpha, x_k \xrightarrow{\text{successione}} \alpha$  in maniera monotona  
(LINEARE  $p=1$   $\ell = \frac{1}{4}$ )

$$g(x) = 1 + \frac{2}{x}$$

$$g'(x) = -\frac{2}{x^2} \quad g'(2) = -\frac{1}{4} = -\frac{1}{2} \Rightarrow \exists I_\alpha \text{ t.c. } \forall x \in I_\alpha \quad -1 < g'(x) < 0$$

$\Rightarrow x_k \rightarrow \alpha$  in maniera ALTERNATA con  $p=1$  (LINEARE)  $\ell = \frac{1}{2}$

$$g(x) = \frac{x^2+2}{2x-1}$$

$$g'(x) = \frac{2x(2x-1) - (x^2+2) \cdot 2}{(2x-1)^2} \quad g'(2) = \frac{4 \cdot 3 - 12}{...} = 0$$

$$g''(2) \neq 0 \quad p=2$$

$$|e_{k+1}| \approx L |e_k|^2$$

$$L = \frac{g''(\alpha)}{2!}$$

# Criteri di arresto

Assegnata una precisione  $tol$ , si può cercare di controllare

- l'errore assoluto con

$$|x_{k+1} - x_k| < tol$$

distanza tra 2 iterate successive

$$\begin{aligned} |x_{k+1} - x_k| &= |x_{k+1} - \alpha + \alpha - x_k| \\ &= |g'(\xi_k)(x_k - \alpha) - (x_k - \alpha)| \\ &= |g'(\xi_k) - 1|(x_k - \alpha) \end{aligned}$$

da cui si ottiene

$$\Rightarrow |x_k - \alpha| = \frac{|x_{k+1} - x_k|}{|g'(\xi_k) - 1|} < \frac{tol}{|g'(\xi_k) - 1|} \approx \frac{tol}{g'(\alpha)}$$

$$|x_k - \alpha| = \frac{|x_{k+1} - x_k|}{|g'(\xi_k) - 1|} < \frac{tol}{|g'(\xi_k) - 1|}$$

quando  $e_{ass} = |x_{k+1} - x_k| < tol$  allora si ARRESTA

- l'errore relativo con

$$\frac{|x_{k+1} - x_k|}{\min\{|x_{k+1}|, |x_k|\}} < tol,$$

se  $|x_{k+1}|, |x_k| \neq 0$ , da cui si ottiene

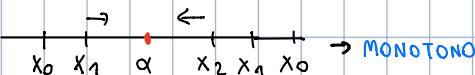
COMBINO  $\rightarrow$

$$\frac{|x_k - \alpha|}{|\alpha|} = \frac{|x_{k+1} - x_k|}{|\alpha||g'(\xi_k) - 1|} < \frac{tol \min\{|x_{k+1}|, |x_k|\}}{|\alpha||g'(\xi_k) - 1|}.$$

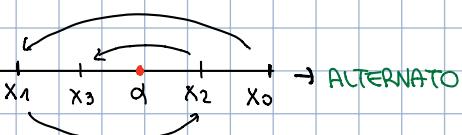
lo ricava da qui

In entrambi i casi risulta che l'errore commesso può essere tanto più grande della precisione  $tol$  fissata se  $g'(\xi_k) \approx 1$

Due situaz. localmente



MONOTONO

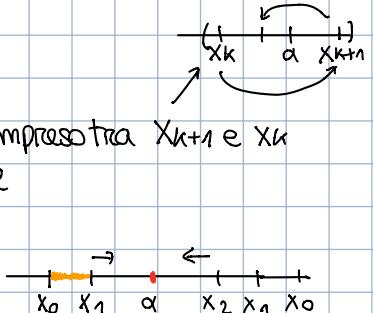


ALTERNATO

ERRORE ASSOLUTO:

Se  $|x_{k+1} - x_k| < tol$ , com ALTERNATO non ci sono problemi perché  $\alpha$  sarà compreso tra  $x_{k+1}$  e  $x_k$  e quindi c'è ERRORE ASS. < della prec. tol

com MONOTONO dipende perché se procede LENTAMENTE



• potrebbe essere più piccolo della distanza da  $\alpha$  (quando converge lentamente)

$$\begin{aligned} |x_{k+1} - x_k| &= |x_{k+1} - \alpha + \alpha - x_k| \\ &= |g'(\xi_k)(x_k - \alpha) - (x_k - \alpha)| \\ &= |(g'(\xi_k) - 1)(x_k - \alpha)| \end{aligned}$$

$$\Rightarrow |x_k - \alpha| = \frac{|x_{k+1} - x_k|}{|g'(\xi_k) - 1|} \leq \frac{tol}{|g'(\xi_k) - 1|} \approx \frac{tol}{g'(\alpha)}$$

le CRITERIO D'ARRESTO funziona bene se il denominatore  $(g'(\xi_k) - 1)$  non è vicino a 0

# Criteri di arresto, continua

Con il criterio d'arresto

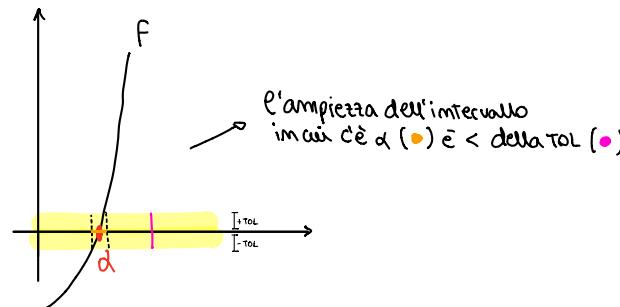
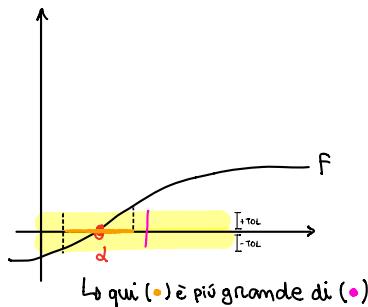
$f(x_k)$  sarà identico (per la macchina) a  $f(\alpha)$   
anche se  $x_k$  non sarà proprio la radice  
esatta  $\alpha$ .  
Infatti  $\alpha$ , che è RADICE, ha  $f(\alpha)=0$ .  $x_k$  è la sua approssimaz.  
e  $f(x_k)=0,0...1$  ma  $< \text{TOL}$  perciò  $=0$

si ottiene

$$|x_k - \alpha| = \frac{|f(x_k)|}{|f'(\xi_k)|} < \frac{\text{tol}}{|f'(\xi_k)|}.$$

Può non essere soddisfacente se  $|f'(\xi_k)| \approx 0$

ci sono 2 casi: (uso come **CITERIO D'ARRESTO**  $|f(x_k)| < \text{tol}$ )



$$f(\alpha) - f(x_k) = f'(\xi_k)(x_k - \alpha)$$

$$\xi_k \in (x_k, \alpha) \Rightarrow |(x_k - \alpha)| = \left| \frac{f(x)}{f'(\xi_k)} \right| \leq \frac{\text{tol}}{|f'(\xi_k)|}$$

**Esercizio:** Considera il problema dell'area del segmento circolare. Studia la convergenza del metodo di iterazione funzionale definito dalla funzione di iterazione  $g(x) = \sin(x) - \frac{2A}{R^2}$  e proponi un valore iniziale  $x_0$ . Scrivi una pseudocodifica.

$$f(x) = x^2 - 3x - 4 \quad x_{1,2} = \frac{\alpha}{4}, -1$$

$$f'(x) = 2x - 3 \Rightarrow x = \frac{3}{2}$$

$$\begin{cases} g(x) = \frac{x^2 - 4}{3} & g(4) = 4 \text{ OK} \\ & g(-1) = -1 \text{ OK} \end{cases}$$

$$g'(x) = \frac{2}{3}x \quad g'(\alpha) = \frac{8}{3} > 1 \quad \text{PUNTO REP. Non converge ad } \alpha$$

$$g'(\beta) = -\frac{2}{3} > -1 \quad \text{CONVERGE LOCALMENTE a } \beta \text{ in maniera ALTERNATA}$$

con ordine  $p=1, \ell = \frac{2}{3}$

$$\begin{cases} g(x) = \sqrt{3x+4} & g(4) = 4 \quad g(-1) \neq -1 \\ & \hookrightarrow \text{non è p. fISSO} \end{cases}$$

$$\begin{cases} g'(x) = \frac{3}{2\sqrt{3x+4}} & g'(4) = \frac{3}{8} < 1 \rightarrow \text{CONVERGE LOCALMENTE ad } \alpha \text{ in maniera MONOTONA} \\ & \text{con ordine } p=1 \text{ e } \ell = \frac{3}{8} \end{cases}$$

$$\begin{cases} g(x) = 3 + \frac{4}{x} & g(4) = 4 \quad g(-1) = -1 \text{ OK entrambi p. fISSI} \\ g'(x) = -\frac{4}{x^2} & g'(4) = -\frac{1}{4} \rightarrow \text{CONVERGE LOCALMENTE ad } \alpha \text{ in maniera ALTERNATA con} \\ & \text{ordine } p=1 \text{ e } \ell = \frac{1}{4} \\ & g'(-1) = -4 \end{cases}$$

Una classe di metodi di iterazione funzionale può essere costruita definendo una **funzione di punto fisso** come segue

Se  $\alpha$  è radice di  $f \Rightarrow f(\alpha) = 0 \Rightarrow g(\alpha) = 0$

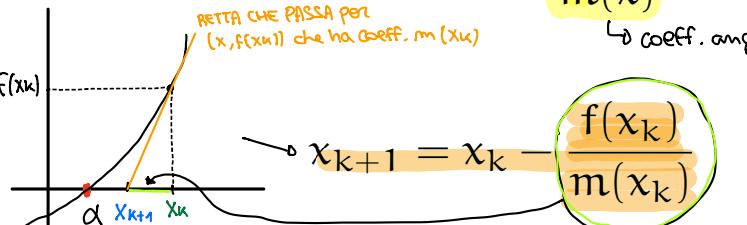
$m(\alpha) \neq 0$

$$g(x) = x - \frac{f(x)}{m(x)}.$$

RETTA CHE PASSA per  
( $x_k, f(x_k)$ ) che ha coeff. m( $x_k$ )

↳ coeff. angolare

L'iterata



è l'intersezione con l'asse delle  $x$  della retta che passa per  $(x_k, f(x_k))$  con coefficiente angolare  $m(x_k)$ .

Le scelte del **COEFFICIENTE ANGOLARE**  $m(x)$ :

- $m(x) = m \rightsquigarrow$  **metodo a pendenza costante**
- $m(x) = f'(x) \rightsquigarrow$  **il metodo di Newton o delle tangenti**

# Metodo a pendenza costante

nel metodo it. fum.  $x_{k+1} = g(x_k)$

$$\begin{cases} x_{k+1} = x_k - \frac{f(x_k)}{m}, k = 0, 1, \dots \rightarrow \text{Qui } g = x_k - \frac{f(x_k)}{m} \\ x_0 \text{ dato} \end{cases}$$

Per avere la convergenza (locale) dobbiamo imporre la condizione

$$l = |g'(\alpha)| = \left| 1 - \frac{f'(\alpha)}{m} \right| < 1$$

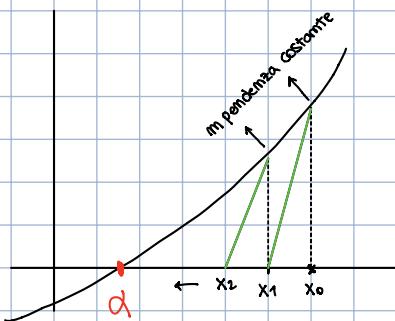
Se  $\alpha$  è una radice semplice, la convergenza è assicurata se valgono le seguenti condizioni

- $f'(x) \neq 0$ ,  $x \in I_\alpha = [\alpha - r, \alpha + r] \rightarrow$  senno  $g'(\alpha) = 0$
- $mf'(x) > 0$ ,  $x \in I_\alpha \rightarrow$  senno  $|1 - (-...)| > 1$

- $|m| > \frac{1}{2} \max_{x \in I_\alpha} |f'(x)| \rightarrow$  così  $f'(\alpha)$  non diventa enorme  
↳ se  $m$  è tanto piccolo lo rapporto  $\frac{f'(\alpha)}{m}$  cresce  $\frac{f'(\alpha)}{m} = 2$  GRANDE

Una scelta impropria di  $m$  può dare origine ad un metodo non convergente. Si potrebbe porre  $m = f'(x_0)$ , scegliendo  $x_0 \in I_\alpha$  in modo che  $|f'(x_0)| > \frac{1}{2} \max_{x \in I_\alpha} |f'(x)|$ .

Se  $f'(\alpha) \neq m$  il metodo converge linearmente, mentre ha convergenza super-lineare se  $f'(\alpha) = m$ . Se  $\alpha$  è una radice multipla e  $|g'(x)| < 1, x \neq \alpha$ , si ha convergenza sublineare.



$$g(x) = x - \frac{f(x)}{m} \Rightarrow g'(x) = 1 - \frac{f'(x)}{m} \Rightarrow \text{devo trovare un } m \text{ tale per cui: } |g'(x)| = \left| 1 - \frac{f'(x)}{m} \right| < 1, \quad x \in I_a$$

$$\text{Se } 0 < f'(x) < 2, \quad x \in I_a$$

$m$

↪  $m$  deve avere lo stesso segno  $f' > 0 \Rightarrow m > 0$   
della derivata.

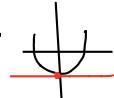
$$\Rightarrow \frac{1}{2} \max |f'(x)| < |m|$$

# Metodo di Newton o delle tangenti

→ col METODO di **NEWTON** se -  $\alpha$  radice **SEMPLICE** allora la convergenza sarà **SUPERLINEARE**  
-  $\alpha$  Radice di **MOLTEPLICITÀ** allora la convergenza sarà **LINEARE**

$$\begin{cases} x_{k+1} = x_k - \frac{f(x_k)}{f'(x_k)}, & k = 0, 1, \dots \\ x_0 \text{ dato} \end{cases}$$

→ Vuol dire che la tangente non è // asse x →



- **$\alpha$  radice semplice** (i.e.  $f(\alpha) = 0, f'(\alpha) \neq 0$ ). Poiché

$$g'(\alpha) = \frac{f(\alpha)f''(\alpha)}{f'(\alpha)^2} = 0$$

→  $\hat{p}$  è grande  
→ più convergenza veloce  
→  $\hat{p}$  è l'ordine della  
prima derivata  $\neq 0$

↔ **convergenza** locale superlineare. Inoltre da

$$g''(\alpha) = \frac{f''(\alpha)}{f'(\alpha)},$$

possiamo dedurre che il metodo convergerà quadraticamente se

$f''(\alpha) \neq 0$ , mentre convergerà ancora più velocemente se

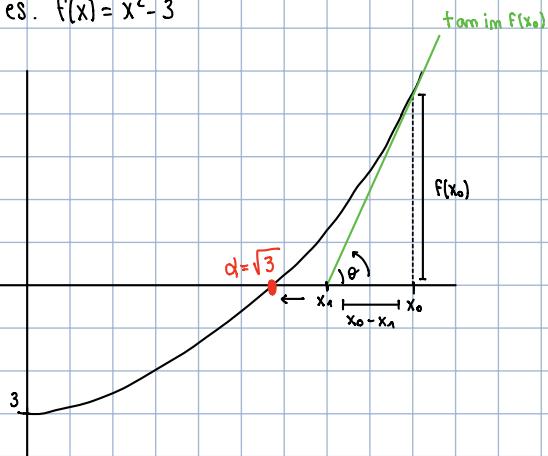
$$f''(\alpha) = 0.$$

$$p \geq 2 \quad p=2 \text{ se derivata seconda}=0 \quad p=2 \quad \underbrace{10^{-1}, 10^{-2}, 10^{-4}, 10^{-8}, 10^{-16}}_{k \quad k+1 \quad k+2}$$

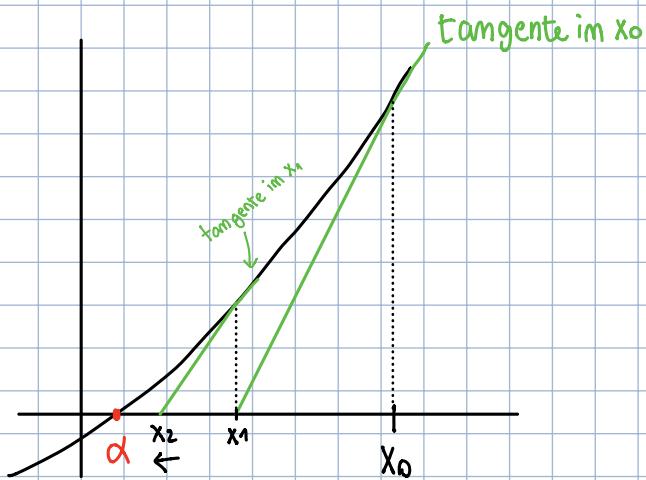
$$p=3 \quad \underbrace{10^{-1}, 10^{-3}, 10^{-9}, \dots}_{k \quad k+1 \quad k+2}$$

come ottengo la formula  $x_{k+1} = x_k - \frac{f(x_k)}{f'(x_k)}$  ?

es.  $f(x) = x^2 - 3$



$$\tan \theta = \frac{f(x_0)}{x_0 - x_1} = f'(x_0) \Rightarrow x_0 - x_1 = \frac{f(x_0)}{f'(x_0)} \Rightarrow x_1 = x_0 - \frac{f(x_0)}{f'(x_0)}$$



$$g(x) = x - \frac{f(x)}{f'(x)} \quad g'(x) = 1 - \left( \frac{f'(x)^2 - f''(x) \cdot f(x)}{f'(x)^2} \right) = \frac{f''(x)f(x)}{f'(x)^2}$$

$$g'(a) = 0 \Rightarrow \text{CONVERGENZA SUPERLINEARE}$$

# Metodo di Newton, continua

- $\alpha$  sia una radice di molteplicità  $\mu > 1$  (i.e.  $f(\alpha) = f'(\alpha) = \dots = f^{(\mu-1)}(\alpha) = 0, f^{(\mu)}(\alpha) \neq 0$ ) allora

$$f(x) = \overbrace{(x-\alpha)^\mu}^{\text{f non si annulla in } \alpha, \text{ lo ottengo con RUFFINI}} h(x), \text{ es:} \\ \text{La funzione ottenuta con i coefficienti}$$

es.  $x^3 + x^2 - 8x - 12$   
 $f(x) = \underbrace{(x+2)^2}_{(x-\alpha)^\mu} \underbrace{(x-3)}_{h(x)}$

con  $h$  funzione continua tale che  $h(\alpha) \neq 0$ .

Poichè

$$g'(\alpha) = 1 - \frac{1}{\mu} < 1.$$

~ convergenza locale lineare e monotona

In particolare, per le radici doppie il fattore di riduzione asintotica dell'errore è  $l = \frac{1}{2}$  (confrontabile con il metodo di bisezione)

$$\begin{aligned} \mu &= 2 \\ f(x) &= (x-\alpha)^2 \cdot h(x) \\ f'(x) &= 2(x-\alpha)h(x) + (x-\alpha)^2 \cdot h'(x) \\ f''(x) &= 2h(x) + 2(x-\alpha)h'(x) + 2(x-\alpha)^2h''(x) \\ &\quad + (x-\alpha)^2h'''(x) \\ g'(x) &= \frac{f(x)f''(x)}{(f'(x))^2} = \frac{(x-\alpha)^2h(x)[2h(x) + (x-\alpha)\dots]}{(x-\alpha)^2[2h(x) + (x-\alpha)\dots]^2} \\ g'(\alpha) &= \frac{\frac{1}{2}f(\alpha)}{4h^2(\alpha)} = \frac{1}{2} \neq 0 \end{aligned}$$

↳ CONVERGENZA LINEARE  
ad ogni iteraz. si ri-dice della metà

# Metodo di Newton, continua

→ Esistono delle **CONDIZIONI** che garantiscono la **CONVERGENZA** del metodo di **NEWTON**? (le teo ci fornisce condiz. sufficienti)

**Teorema:** Sia  $J_\alpha = [\alpha, \alpha + r]$ ,  $r > 0$  (oppure  $J_\alpha = [\alpha - r, \alpha]$ ,  $r > 0$ ) e  $f \in C^2(J_\alpha)$ . Se

↳ CLASSE

(ovvero DERIVATA  
PRIMA e SECONDA  
sono CONTINUE)

$$f(x)f''(x) > 0, f'(x) \neq 0, \forall x \in J_\alpha, x \neq \alpha,$$

↳ intorno dx

↳ intorno sx

allora, preso  $x_0 \in J_\alpha$ , la successione definita dal metodo di Newton è convergente in maniera monotona.  $\text{DIM} \rightarrow$

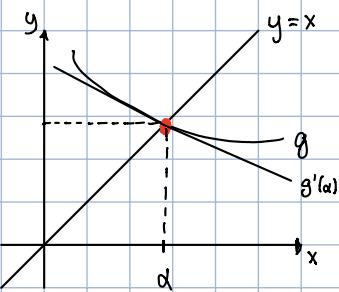
Il metodo di Newton richiede il calcolo della derivata  $f'(x_k)$  ad ogni iterazione. Quando il calcolo della derivata è costoso o la derivata non è esprimibile mediante una formula matematica, si possono definire dei metodi che approssimano  $f'(x_k)$  **metodi quasi-Newton**

- **metodo secanti** :  $f'(x_k) \approx \frac{f(x_k) - f(x_{k-1})}{x_k - x_{k-1}}$  → il rapp. imcr. tra  $k$  e  $k-1$   
Questo metodo ha bisogno di due valori iniziali (per partire)
- **metodo di Steffensen**:  $f'(x_k) \approx \frac{f(x_{k+1}) - f(x_k)}{f(x_{k+1}) - f(x_k)}$

## INTRODUZIONE (per i metodi di ITERAZIONE FUNZIONALE)

$$e_{k+1} = g'(e_k) \cdot e_k \Rightarrow e_{k+1} \approx g'(a) e_k \quad k \gg 0$$

$\downarrow \quad k \rightarrow \infty$   
tende a  $g'(a)$



Nei metodi di ITERAZ. FUNZ. la funzione di punto fisso  $g(x)$

$$g(x) = x - \frac{f(x)}{m(x)}$$

$m(x)$  se PENDENZA COSTANTE  
 $f'(x)$  se METODO DI NEWTON

Per il metodo di iteraz. funzionale si ha  $L = \frac{|g^{(p)}(a)|}{p!} \rightarrow$  FATTORE ASINTOTICO DI RIDUZIONE

### TIPI DI CONVERGENZA

CONDIZIONI che garantiscono la CONVERGENZA (generico per l'iteraz. funz.)

Se  $|g'(a)| < 1$  per continuità,  $\exists I_\alpha = [a-\alpha, a+\alpha]$  tale che  $|g'(x)| < 1 \quad \forall x \in I_\alpha \rightarrow$  CONVERGENZA LOCALE  $\forall x_0 \in I_\alpha$

**POSITIVO:** se  $0 < g'(a) < 1 \Rightarrow \exists I_\alpha$  tale che  $0 < g'(x) < 1 \quad \forall x \in I_\alpha \rightarrow$  CONVERGENZA LOCALE  $\forall x_0 \in I_\alpha$  e MONOTONA

**NEGATIVO:** se  $-1 < g'(a) < 0 \Rightarrow \exists I_\alpha$  tale che  $-1 < g'(x) < 0 \quad \forall x \in I_\alpha \rightarrow$  CONVERGENZA LOCALE  $\forall x_0 \in I_\alpha$  e ALTERNATO

**UGUALE A 1:** se  $|g'(a)| = 1$  e  $|g'(x)| < 1 \quad \forall x \in I_\alpha, x \neq a \quad \forall x_0 \in I_\alpha$  la successione converge LENTAMENTE

**Più veloce di lineare**  
**P2:** **UGUALE A 0:** se  $|g'(a)| = 0, g'(a) = g''(a) = \dots = g^{(p-1)}(a) = 0$  e  $g^{(p)} \neq 0$  allora converge con ordine  $p$ . e  $L = \frac{|g^{(p)}(a)|}{p!}$

La VELOCITÀ di convergenza è  $|g'(e_k)|$  che tende a  $|g'(a)|$   
VELOCITÀ

### FATTORE ASINTOTICO DI CONVERGENZA

**SUBLINEARE** : se  $\ell = 1$

**LINEARE** : se  $0 < \ell < 1$

**SUPERLINEARE** : se  $\ell = 0$

$\curvearrowleft$  la derivata prima  $\neq 0$   
 $g'(a) \neq 0$   
 $g''(a) \neq 0$

$\rightarrow$  col METODO di **NEWTON** se  $-a$  radice **SEMPLICE** allora la convergenza sarà **SUPERLINEARE**

-  $a$  radice di **MULTIPLICITÀ** allora la convergenza sarà **LINEARE**  $\rightarrow g'(a) = 1 - \frac{1}{n} \quad p = 1$  e ci vedi il TIPO di CONVERGENZA  
 $\hookrightarrow g'(a) = \dots = g^{(n-1)}(a) = 0$   
 $g^{(n)}(a) \neq 0$

CONDIZIONI che garantiscono la CONVERGENZA (con Newton):

Sia  $J_\alpha = [a, a+\alpha]$  ( $\circ [a-\alpha, a]$ ),  $\alpha > 0$ ,  $f \in C^2(J_\alpha)$ . Se  $f(x) \cdot f''(x) > 0, f'(x) \neq 0, x \in J_\alpha \quad \forall x \in J_\alpha \setminus \{a\}$

Allora, preso  $x_0 \in J_\alpha$ , la successione definita dal metodo di Newton è CONVERGENTE in maniera MONOTONA.

Dato che il metodo di Newton richiede il calcolo della derivata ad ogni passo (costoso!)

↳ metodi QUASI NEWTON : - metodo delle SECANTI

- metodo di STEFFENSEN

$$g(x) = x - \frac{f(x)}{f'(x)}$$

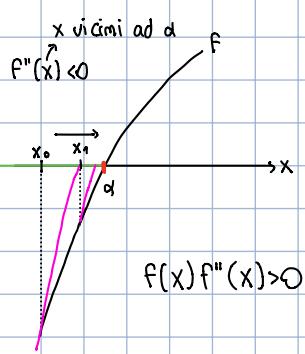
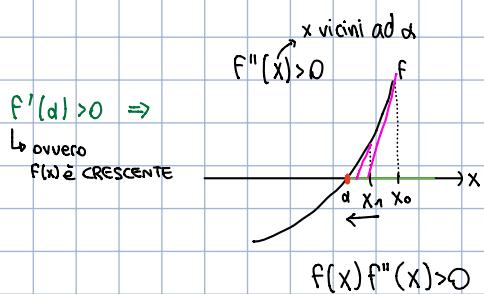
$\approx \frac{f(x_k) - f(x_{k-1})}{x_k - x_{k-1}}$  se metodo SECANTI (non è IT. FUNZ. ma valgono le stesse considerazioni.)

$\approx \frac{f(x_k + f(x_k)) - f(x_k)}{f(x_k)}$  se metodo STEFFENSEN

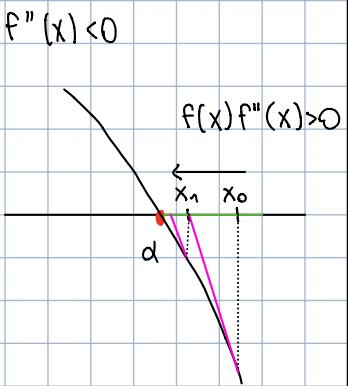
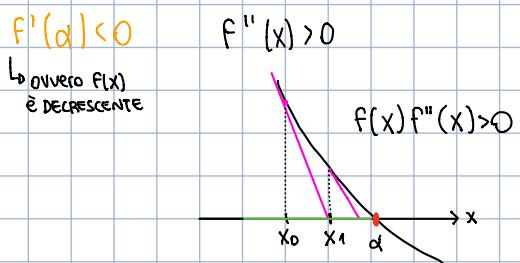
l'indice di CONDIZIONAMENTO è  $\frac{1}{f'(a)}$

$f'(d) \neq 0$

- o  $f'(d) > 0 \Rightarrow f'(x) > 0$  per  $x$  "vicini" ad  $d$
- o  $f'(d) < 0 \Rightarrow f'(x) < 0$  per  $x$  "vicini" ad  $d$



→ radici SEMPLICI  
(ovvero  $p=1$ , ovvero  $f'(d) \neq 0$ )



$$g'(x) = \frac{f(x)f''(x)}{(f'(x))^2}$$

TEO:  $f \in C^2(J_d)$   $J_d = [d-r, d]$  tale che  $f(x)f''(x) > 0 \quad \forall x \in J_d \setminus \{d\}$   
 $f'(x) \neq 0 \quad \forall x \in J_d \setminus \{d\}$

allora  $x_0 \in J_d \setminus \{d\} \Rightarrow x_k \nearrow d, k \rightarrow +\infty$   
L'onda (la successione) in maniera MONOTONA  
CRESCENTE ad  $d$

DIM: se  $f'(x) > 0 \Rightarrow$  funzione crescente  $\Rightarrow f(x) > 0 \quad x \in J_d \setminus \{d\}$  ]  
(com  $J_d = [d, d+r]$ )  $\Rightarrow \frac{f(x)}{f'(x)} > 0 \quad x \in J_d$   
se  $f'(x) < 0 \Rightarrow$  funz. decrescente  $\Rightarrow f(x) < 0 \quad x \in J_d \setminus \{d\}$  ]

$$x_{k+1} = x_k - \frac{f(x_k)}{f'(x_k)} < x_k \quad \forall x_k \in J_d$$

se  $x_0 \in J_d \setminus \{d\} \Rightarrow x_k \in J_d ? \rightarrow$  per induz.  $x_{k+1} - d = g'(x_k)(x_k - d) = \frac{f(x_k)f''(x_k)(x_k - d)}{[f'(x_k)]^2}$

$$\Rightarrow d < x_{k+1} < x_k \text{ ok}$$

[fragile]

Il metodo di Newton richiede ad ogni passo la valutazione del polinomio  $p_n$  e del suo derivato  $p'_n$  in un punto.

Sia  $z$  il punto,  $p = p_n(z)$  e  $dp = p'_n(z)$  possono essere calcolati con la seguente variante dell' **algoritmo di Horner**

```
p=a(n)
dp=p
for i=1 to n-1
    p=p*z+a(n-i)
    dp=dp*z+p
end
p=p*z+a(0)
```

Si basa sulla regola di Ruffini per determinare il polinomio  $q_{n-1}(x)$  t.c.

$$p_n(x) = p_n(z) + q_{n-1}(x)(x - z)$$

e sull' osservazione

$$p'_n(x) = q'_{n-1}(x)(x - z) + q_{n-1}(x) \rightsquigarrow p'_n(z) = q_{n-1}(z)$$

# Metodo delle secanti

Il metodo delle secanti appartiene alla classe dei **metodi quasi-Newton** ed approssima la derivata  $f'(x_k)$  con il rapporto incrementale costruito con i valori delle due iterate precedenti.

$$\left\{ \begin{array}{l} x_{k+1} = x_k - \frac{f(x_k)(x_k - x_{k-1})}{f(x_k) - f(x_{k-1})}, \quad \substack{\text{rappresentazione al posto} \\ \text{di } f'} \\ x_0, x_1 \quad \text{dati} \end{array} \right. \quad k = 1, 2, \dots$$

L'iterata  $x_{k+1}$  è l' intersezione con l'asse delle  $x$  della retta secante costruita con i punti  $(x_k, f(x_k)), (x_{k-1}, f(x_{k-1}))$ . Vale

$$\lim_{k \rightarrow \infty} \frac{|e_{k+1}|}{|e_k||e_{k-1}|} = c > 0 \rightsquigarrow$$

convergenza locale **superlineare** ma non quadratica!!

Da  $|e_{k+1}| \approx L|e_k|^p$  si ottiene  $|e_k| \approx L|e_{k-1}|^p \Rightarrow |e_{k-1}| \approx \left(\frac{1}{L}|e_k|\right)^{\frac{1}{p}}$

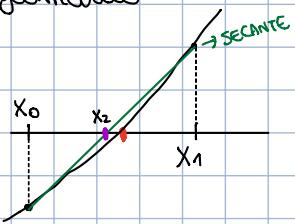
$$|e_{k+1}| \approx c|e_k||e_{k-1}| \approx cL^{\frac{-1}{p}}|e_k|^{1+\frac{1}{p}} \approx L|e_k|^p$$

Pertanto

$$p = \frac{1 + \sqrt{5}}{2} \xrightarrow{\text{ordine } p = \frac{1 + \sqrt{5}}{2}}$$

## METODO DELLE SECANTI

sig. geometrico



$$\begin{cases} x_{k+1} = g(x_k, x_{k-1}) \\ x_0, x_1 \text{ dati} \end{cases} \rightarrow \text{dipende dai due precedenti}$$

$$x_k \rightarrow a \quad g(a, a) = a$$

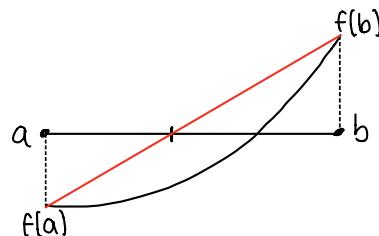
$$g(x, x') = x - \frac{f(x)(x-x')}{f(x) - f(x')}$$

# Il metodo "regula falsi"

Il metodo "regula falsi" rappresenta una variante del metodo di bisezione, dove invece del punto medio viene proposta come approssimazione il valore ottenuto con la retta secante  $(a, f(a)), (b, f(b))$

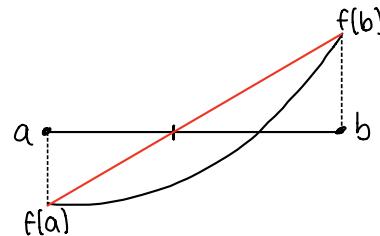
Come bisezione converge per funzioni continue

↳ funzioni definite per tutti i punti



# Il metodo "regula falsi", continua

```
x=a; fa=eval(fun);  
x=b; fb=eval(fun);  
cv=a;  
while it<nmax & err>toll  
    c=(a*fb-b*fa)/(fb-fa);  
    x=c;  
    fc=eval(fun);  
    fx=[fx;fc];  
    xvect=[xvect;c];  
    err=abs(c-cv);  
    if (fc*fa > 0),  
        fa=fc; a=c;  
    else  
        fb=fc; b=c;  
    end  
    cv=c;  
    it=it+1;  
end
```



# Esempio: approssimare la radice quadrata di un numero

Per l'approssimazione della radice quadrata di un numero positivo  $a$ , i.e.  $\alpha = \sqrt{a}$ , si può risolvere il seguente problema

$$f(x) = x^2 - a = 0$$

$\alpha = \sqrt{a}$  è radice semplice. Consideriamo il caso  $a = 2$  e testiamo il comportamento dei vari metodi.

Ma prima esploriamo la storia di  $\sqrt{2}$

# Esempio: metodo di bisezione

$$[a, b] = [1, 2]$$

$k$	$x_k$	$\epsilon_k$
1	1.500000000000000	6.07e-02
2	1.250000000000000	1.16e-01
3	1.375000000000000	2.77e-02
4	1.437500000000000	1.65e-02
5	1.406250000000000	5.63e-03
6	1.421875000000000	5.42e-03
7	1.414062500000000	1.07e-04
:	:	:
33	1.414213562267832	7.44e-11
34	1.414213562326040	3.33e-11
35	1.414213562355144	1.27e-11
36	1.414213562369696	2.40e-12
37	1.414213562376972	2.74e-12
:	:	:
46	1.414213562373092	2.04e-15
47	1.414213562373099	2.98e-15
48	1.414213562373096	4.71e-16

# Esempio: metodo a pendenza costante $m=2$

$k$	$x_k$	$\epsilon_k$
0	1.000000000000000	2.93e-01
1	1.500000000000000	6.07e-02
2	1.375000000000000	2.77e-02
3	1.429687500000000	1.09e-02
4	1.407684326171875	4.62e-03
5	1.416896745096892	1.90e-03
6	1.413098551963808	7.88e-04
7	1.414674793182702	3.26e-04
8	1.414022407949441	1.35e-04
9	1.414292722857873	5.60e-05
:	:	:
26	1.414213562348472	1.74e-11
27	1.414213562383294	7.21e-12
28	1.414213562368870	2.99e-12
29	1.414213562374845	1.24e-12
30	1.414213562372370	5.13e-13

$$f(x) = x^2 - 2$$

$$f'(x) = 2x > 0$$

$$x \in [1, 2]$$

$$g'(x) = \frac{1 - f'(x)}{m} \Rightarrow g'(\sqrt{2}) = \frac{1 - f'(\sqrt{2})}{2} = \frac{1 - 2\sqrt{2}}{2} = 1 - \sqrt{2}$$

$$\ell = |1 - \sqrt{2}| \approx |-0.4142|$$

# Esempio: metodo a pendenza costante m=3

k	$x_k$	$\epsilon_k$
0	1.000000000000000	2.93e-01
1	1.333333333333333	5.72e-02
2	1.407407407407407	4.81e-03
3	1.413808870598994	2.86e-04
4	1.414190363070860	1.64e-05
5	1.414212235403363	9.38e-07
6	1.414213486481837	5.37e-08
7	1.414213558032799	3.07e-09
8	1.414213562124869	1.75e-10
9	1.414213562358899	1.00e-11
10	1.414213562372283	5.74e-13
11	1.414213562373049	3.30e-14
12	1.414213562373092	1.88e-15
13	1.414213562373095	1.57e-16

$$f(x) = x^2 - 2$$
$$f'(x) = 2x > 0$$
$$g(x) = 1 - \frac{f'(x)}{m} = 1 - \frac{2x}{3}$$
$$g'(x) = g'(\frac{x_0}{m}) = 1 - \frac{2\sqrt{2}}{3}$$

$$\ell = \left| 1 - \frac{2\sqrt{2}}{3} \right| \approx 0.0572$$

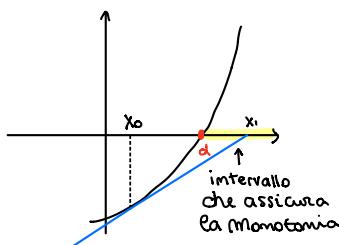
# Esempio: metodo di Newton

$k$	$x_k$	$\epsilon_k$
0	1.000000000000000	2.93e-01
1	1.500000000000000	6.07e-02
2	1.416666666666667	1.74e-03
3	1.414215686274510	1.50e-06
4	1.414213562374690	1.13e-12
5	1.414213562373095	1.57e-16

$$f(x) = x^2 - 2$$

$$f'(x) = 2x$$

$$f''(x) = 2$$



# Esempio: metodo delle secanti

$k$	$x_k$	$\epsilon_k$
0	1.000000000000000	2.93e-01
1	2.000000000000000	4.14e-01
2	1.333333333333333	5.72e-02
3	1.400000000000000	1.00e-02
4	1.414634146341463	2.97e-04
5	1.414211438474870	1.50e-06
6	1.414213562057320	2.23e-10
7	1.414213562373095	1.57e-16

# Esempio: metodo regula falsi

$k$	$x_k$	$\epsilon_k$
1	1.333333333333333	5.72e-02
2	1.400000000000000	1.00e-02
3	1.411764705882353	1.73e-03
4	1.413793103448276	2.97e-04
5	1.414141414141414	5.10e-05
6	1.414201183431953	8.75e-06
7	1.414211438474870	1.50e-06
8	1.414213197969543	2.58e-07
9	1.414213499851323	4.42e-08
:	:	:
13	1.414213562318917	3.83e-11
14	1.414213562363800	6.57e-12
15	1.414213562371500	1.13e-12
16	1.414213562372822	1.93e-13
17	1.414213562373048	3.34e-14
18	1.414213562373087	5.65e-15
19	1.414213562373094	9.42e-16
20	1.414213562373095	1.57e-16

**Esercizio:** Per l'approssimazione del reciproco di un numero positivo  $a$ , i.e.  $\alpha = \frac{1}{a}$ , si può risolvere il seguente problema  $f(x) = a - \frac{1}{x} = 0$ . Scrivi la funzione di punto fisso per metodo di Newton e osserva che non sono coinvolte divisioni. Infine studia la convergenza.

- cerco la **FUNZIONE DI PUNTO FISSO**

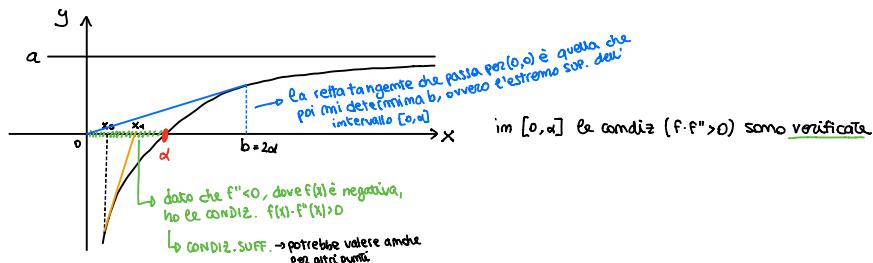
$$f(x) = a - \frac{1}{x}$$

$$f'(x) = \frac{1}{x^2} \quad f''(x) = -\frac{2}{x^3}$$

FUNZ. P.FISSO (trovata col metodo di Newton)

$$g(x) = x - \frac{f(x)}{f'(x)} = x - \frac{ax-1}{x^2} = x - ax^2 + x = 2x - ax^2$$

- STUDIO della **CONVERGENZA**: faccio il grafico



COME TROVO  $b$ ?

La generica retta tangente:  $0 = f(b) - f'(b) \cdot b$   
passante per 0

$$a - \frac{1}{b} - \frac{1}{b^2} \cdot b = ab - 1 = ab - 2 \Rightarrow b = \frac{2}{a}$$

$\Rightarrow$  preso  $x_0 \in (0, b)$  avremo che  $x_k \rightarrow \alpha$

$$x_0 \in (0, 2a) \quad k \rightarrow \infty$$

# Condizionamento del problema

Consideriamo la funzione perturbata (e calcoliamone la RADICE)

$$\tilde{f}(x) = f(x) + e(x), \quad |e(x)| \leq \epsilon \quad \begin{matrix} \text{una certa quantità} \\ \text{epsilon} \end{matrix}$$

**Osservazione:** L'errore  $e(x)$  potrebbe, per esempio, nascere dagli errori di arrotondamento nel calcolo della funzione  $f(x)$ .

Indichiamo con  $\tilde{\alpha}$  la radice del problema perturbato, i.e.  $\tilde{f}(\tilde{\alpha}) = 0$ .

In prima approssimazione si ottiene

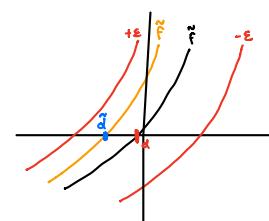
$$f(\tilde{\alpha}) = f(\alpha) + f'(\alpha)(\tilde{\alpha} - \alpha) = -e(\tilde{\alpha}),$$

$\rightarrow 0 = \tilde{f}(\tilde{\alpha}) = f(\tilde{\alpha}) + e(\tilde{\alpha}) \Rightarrow f(\tilde{\alpha}) = -e(\tilde{\alpha})$

$\hookrightarrow \text{tangente} = \frac{\sin x}{\cos x} = \frac{f(\tilde{\alpha}) - f(\alpha)}{\tilde{\alpha} - \alpha}$

da cui, assumendo  $f'(\alpha) \neq 0$ ,

$$|\tilde{\alpha} - \alpha| = \frac{|e(\tilde{\alpha})|}{|f'(\alpha)|} \leq \frac{\epsilon}{|f'(\alpha)|}.$$



L'indice di condizionamento del problema è  $\frac{1}{|f'(\alpha)|}$  e

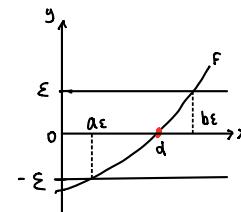
- $|f'(\alpha)| \approx 0 \rightsquigarrow$  problema **mal condizionato**
- $|f'(\alpha)| \gg 0 \rightsquigarrow$  problema **ben condizionato**.

$\hookrightarrow$  se  $f'(\alpha)$  è vicino a 0  
il problema è **MAL CONDIZ.**

# Condizionamento del problema, continua

Sia  $[a_\epsilon, b_\epsilon]$  un intervallo che contiene  $\alpha$  tale che

$$|f(x)| \leq \epsilon, \quad x \in [a_\epsilon, b_\epsilon].$$



- $x \notin [a_\epsilon, b_\epsilon]$  : le due funzioni  $\tilde{f}, f$  hanno lo stesso segno e  $\tilde{f}(x)$  ci fornisce informazioni utili sulla localizzazione dello zero
- $x \in [a_\epsilon, b_\epsilon]$  : il segno di  $\tilde{f}(x)$  può essere positivo, negativo o zero senza nessuna relazione con il segno di  $f(x)$

L'ampiezza di  $[a_\epsilon, b_\epsilon]$  dipende dal condizionamento del problema: se è piccola, il problema è ben condizionato, se è grande il problema è mal condizionato.

# Errori arrotondamento

Analizziamo ora l'effetto degli errori di arrotondamento nel calcolo delle iterate del metodo di iterazione funzionale. Sia  $\tilde{x}_k$  il valore effettivamente calcolato e supponiamo che valga inoltre

$$\tilde{x}_{k+1} = g(\tilde{x}_k) + \delta_k,$$

$\hookrightarrow$  contiene tutti gli errori (nel calcolo)

$$g \rightarrow \tilde{g} \quad \tilde{x}_{k+1} = \tilde{g}(\tilde{x}_k)$$

con

$$|\delta_k| \leq \delta, \quad k = 0, 1, 2, \dots$$

Nelle ipotesi del teorema di convergenza, si può dimostrare che, preso  $\tilde{x}_0 \in I_\alpha$ , vale

$$|\tilde{x}_{k+1} - \alpha| = |g(\tilde{x}_k) + \delta_k - g(\alpha)| = |g(\tilde{x}_k) + \tilde{x}_k - \alpha + \delta_k| \leq \lambda |\tilde{x}_k - \alpha| + |\delta_k| \leq \lambda |\tilde{x}_{k-1} - \alpha| + \delta + \lambda^2 |\tilde{x}_{k-1} - \alpha| + (1-\lambda)\delta$$

$$\sum_{i=1}^k \lambda^i = \frac{\lambda^k - 1}{\lambda - 1} = \frac{1 - \lambda^k}{1 - \lambda}$$

$$|\tilde{x}_k - \alpha| \leq \lambda^k |\tilde{x}_0 - \alpha| + \sigma(1 - \lambda^k) \leq \sigma + \lambda^k (r - \sigma)$$

dove  $\lambda := \max_{x \in I_\alpha} |g'(x)|$  e  $\sigma := \frac{\delta}{1-\lambda}$ .

Tale risultato dimostra che i valori effettivamente calcolati  $\tilde{x}_k$  possono non avvicinarsi arbitrariamente ad  $\alpha$  ma che, scegliendo un intorno circolare di  $\alpha$  con raggio maggiore di  $\sigma$  la successione  $\tilde{x}_k$  appartiene definitivamente a tale intorno. Pertanto  $\sigma$  ci fornisce una **misura dell'incertezza** con cui è possibile determinare la soluzione per effetto degli errori di arrotondamento. Analogi risultato vale per l'errore relativo.

# Metodo di Aitken

## TECNICHE DI ACCELERAZIONE

→ PUNTO DI PARTENZA: abbi amo una successione che converge linearmente

Sia  $x_{k+1} = g(x_k)$ ,  $k = 0, 1, \dots$  una successione che converge linearmente ad  $\alpha$  in un opportuno intorno.

Si vuole costruire una nuova successione  $(\bar{x}_k)_{k \geq 0}$  che converge ad  $\alpha$  più velocemente. i.e.

$$\lim_{k \rightarrow \infty} \frac{|\bar{x}_k - \alpha|}{|x_k - \alpha|} = 0$$

→ vince il numeratore, ovvero il numeratore tende a 0 più velocemente rispetto al denominatore

per T. VAL MEDIO:

$$x_{k+1} - \alpha = g'(z_k)(x_k - \alpha)$$

$$\Rightarrow \alpha(1 - g'(z_k)) = x_{k+1} - g'(z_k)x_k$$

$$\Rightarrow \alpha = \frac{x_{k+1} - g'(z_k)x_k + x_k}{1 - g'(z_k)}$$

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

# Metodo di Aitken, continua

per T. VAL MEDIO:

Dal teorema del valor medio si ricava

$$\alpha = x_k + \frac{x_{k+1} - x_k}{1 - g'(\xi_k)}$$

$$\begin{aligned} x_{k+1} - \alpha &= g'(\xi_k)(x_k - \alpha) \\ \Rightarrow \alpha(1 - g'(\xi_k)) &= x_{k+1} - g'(\xi_k)x_k \\ \Rightarrow \alpha &= \frac{x_{k+1} - g'(\xi_k)x_k \pm x_k}{1 - g'(\xi_k)} \\ &= \frac{x_k \cdot (1 - g'(\xi_k)) + x_{k+1} - x_k}{1 - g'(\xi_k)} \end{aligned}$$

e

non lo conosciamo,  
costruiremo un'approssimaz.

$$g'(\xi_k) \approx \frac{x_{k+2} - x_{k+1}}{x_{k+1} - x_k}$$

da cui si ottiene

$$\bar{x}_k = x_k - \frac{(x_{k+1} - x_k)^2}{x_{k+2} - 2x_{k+1} + x_k}, \quad k = 0, 1, \dots$$

↪ sostituisco  
al posto di  $g'(\xi_k)$

che **converge** più velocemente

quindi con  $x_0, x_1, x_2$  costruisco  $\bar{x}_0$   
con  $x_1, x_2, x_3$  costruisco  $\bar{x}_1$

→ usa 3 valori.

Domanda: perché non utilizzate i vecchi  $\bar{x}$  per il calcolo di nuovi  $\bar{x}$  (al posto che usare  $x$ )?

↪ nasce il **METODO DI STEFFENSEN**

$x_0$   
 $x_1$   
 $x_2$   
 $x_3$   
 $x_4$   
↓  
temdono ad  $\alpha$   
ma quello con  $\bar{x}$   
è più veloce

# Metodo di Steffensen

Per accelerare la convergenza lineare di  $x_{k+1} = g(x_k)$ , risulta più efficace della tecnica di Aitken, il **metodo di Steffensen** che riparte con il nuovo valore  $\bar{x}_k$  secondo la schema iterativo

$$y_k = g(x_k), z_k = g(y_k)$$

$$x_{k+1} = x_k - \frac{(y_k - x_k)^2}{z_k - 2y_k + x_k}, \quad k = 0, 1, \dots$$

del metodo  
di Aitken  
 $\bar{x}_1 \rightarrow y_0 = g(x_0)$   
 $\bar{x}_2 \rightarrow z_0 = g(y_0)$   
 $x_1 \rightarrow$  nuova iterata

Ha ordine di convergenza almeno **quadratico**.

**Osservazione:** Per  $g(x) = x + f(x)$  il metodo di Steffensen si riscrive

$$x_{k+1} = x_k - \frac{f(x_k)^2}{f(x_k + f(x_k)) - f(x_k)}, \quad k = 0, 1, \dots$$

(metodo di quasi-Newton)

$$f'(x_k) \approx \frac{f(x_k + f(x_k)) - f(x_k)}{f(x_k)}$$

# Metodo di Muller

→ ha ordine di conv.  $p \approx 1,6$

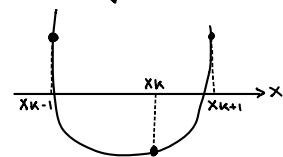
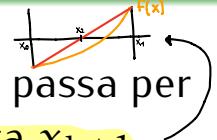
Il **metodo delle secanti** usa la **retta** (=polinomio di grado 1) che passa per (=interpola)  $(x_k, f(x_k)), (x_{k-1}, f(x_{k-1}))$  per calcolare l'iterata  $x_{k+1}$ .

Adolfo MULLER propone, al posto di usare una retta secante, una **PARABOLA**

Un **metodo con ordine di convergenza più alto** ( $p \approx 1.839$ ) può essere ottenuto **usando la parabola** (=polinomio di grado 2) che **interpola**  $(x_k, f(x_k)), (x_{k-1}, f(x_{k-1})), (x_{k-2}, f(x_{k-2}))$  (**metodo di Muller**). ↴

Si possono considerare anche polinomi di grado  $n > 2$ , ma

- possono non avere zeri reali
- gli zeri possono essere difficili da calcolare
- la scelta della radice da usare come iterata successiva può non essere ovvia



# Metodo dell'interpolazione inversa

IDEA: Invece che andare a costruire la parabola, ribalto il problema e considero la parabola come funzione di  $y$  (invece che  $x$ ), che passa per i 3 punti di prima.

Un'alternativa è data dall'interpolazione inversa dove i valori  $x_k$  sono interpolati come funzioni di  $y_k = f(x_k)$  da un polinomio  $p(y)$  e l'iterata successiva è data da  $p(0)$ .

Per il polinomio di grado 2 con  $a = x_{k-2}$ ,  $b = x_{k-1}$ ,  $c = x_k$  con valori  $fa = f(x_{k-2})$ ,  $fb = f(x_{k-1})$ ,  $fc = f(x_k)$  si ottiene

$$u = \frac{fb}{fa}, v = \frac{fb}{fa}, w = \frac{fa}{fc}$$
$$n = v(w(u-w)(c-b) - (1-u)(b-a)),$$
$$d = (w-1)(u-1)(v-1)$$

e la nuova iterata è

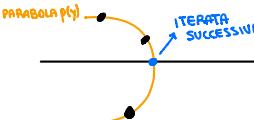
$$x_{k+1} = b + \frac{n}{d}$$

L'ordine di convergenza del metodo di **interpolazione quadratica inversa (IQI)** è  $p \approx 1.839$ .

↳ costruisce una funzione che passa per dei punti

↳ perché usa una parabola

↳ ribalta  $x$  con  $y$



# L'algoritmo di Brent

I metodi rapidamente convergenti per convergere hanno bisogno di una stima iniziale sufficientemente accurata, mentre quelli 'lenti' sono più costosi ma sicuri.

Una soluzione è fornita dai metodi ibridi che combinano le caratteristiche dei metodi veloci e dei metodi lenti.

L'algoritmo di Brent cerca di combinare l'affidabilità dell'algoritmo di bisezione con la velocità del metodo delle secanti o dell'interpolazione quadratica inversa ed è il metodo implementato dalla funzione *fzero* di MATLAB.

Tale algoritmo è stato proposto inizialmente da T. Dekker. Successivamente Richard Brent in "Algorithms for Minimization Without Derivatives" [1973] ha fornito alcuni miglioramenti. Una versione Fortran si trova in Forsythe, Malcolm and Moler, "Computer Methods for Mathematical Computations" [1976]

3. Sia  $f(x) = e^{-2x^3+9x^2-1} - 1$ .

- Determina una funzione  $F$  la cui valutazione non utilizza la funzione esponenziale in modo che  $F(x) = 0$  sia equivalente al problema  $f(x) = 0$ . Disegna il grafico di  $F$  e localizza le tre radici  $\alpha, \beta, \gamma$  con  $\alpha < \beta < \gamma$ .
- Determina il massimo intervallo di convergenza ad  $\alpha$  del metodo di Newton per  $F$ . Qual è l'ordine di convergenza? Giustifica le risposte.
- Determina il massimo intervallo di convergenza a  $\gamma$  del metodo di Newton per  $F$ . Qual è l'ordine di convergenza? Giustifica le risposte.

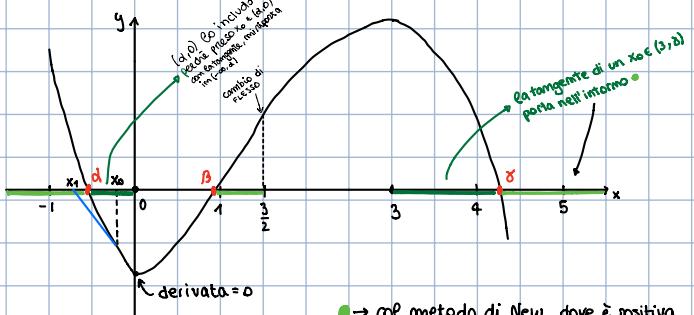
$$f(x) = e^{-2x^3+9x^2-1} - 1 = 0 \quad \Leftrightarrow \quad F(x) = 0 \quad \text{e' esponenziale} \quad e^x - 1 = 0 \quad \text{sse} \quad e^x = 1 \Rightarrow x = 0$$

$$\Rightarrow F(x) = -2x^3 + 9x^2 - 1 \quad d < \beta < \gamma$$

$$F'(x) = -6x^2 + 18x = 6x(-x+3) \quad x_{1,2} = 3, 0 \quad (\text{MAX/MIN})$$

$$F''(x) = -12x + 18 = 6(-2x+3) \quad x_{1,2} = \frac{3}{2} \quad (\text{FLESSO})$$

$$\lim_{x \rightarrow +\infty} F(x) = -\infty \quad \lim_{x \rightarrow -\infty} F(x) = +\infty$$



VALORI:

$$F(0) = -1$$

$$F(3) = 26$$

$$F(-1) = 10 > 0$$

$$F(4) = > 0$$

$$F(5) = -1 < 0$$

→ col metodo di New, dove è positiva

$$d \in (-1, 0)$$

$$\beta \in (0, 1)$$

$$\delta \in (4, 5)$$

$\alpha$ :  $\forall x_0 \in (-\infty, 0)$  la successione del metodo di Newton converge ad  $\alpha$  con ordine  $p=2$

converge

Inoltre  $x_0 < \alpha \Rightarrow x_k \uparrow \alpha$  monotona crescente

$$x_0 \in (\alpha, 0) \Rightarrow x_k \uparrow \alpha \quad " \quad " \quad , k \geq 1$$

der. seconda ≠ 0

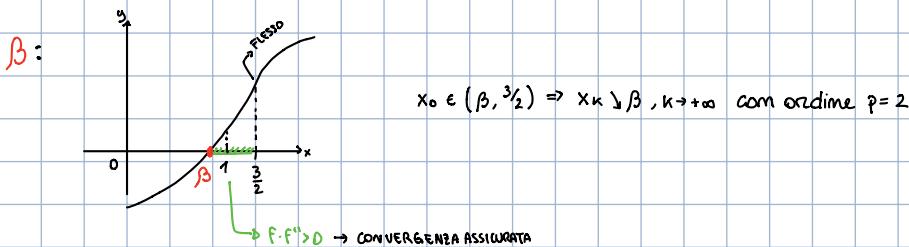
↳ QUADRATICO

$\gamma$ :  $\forall x_0 \in (3, +\infty)$  la successione del metodo di Newton converge a  $\gamma$  con  $p=2$

converge

Inoltre  $x_0 > \gamma \Rightarrow x_k \downarrow \gamma$  monotona decrescente

$$x_0 \in (3, \gamma) \Rightarrow x_k \downarrow \gamma \quad " \quad " \quad , k \geq 1$$



RIPASSO: per determinare  $p \rightarrow$  col metodo di Newton

$$\text{RADICE SEMPLICE} \quad d \text{ t.c. } g'(d) = \frac{f(d)f''(d)}{[f'(d)]^2} = 0 \quad \text{se } g''(d) \neq 0 \text{ allora } p=2$$

se  $f''(d) \neq 0$

ho finito 7 aprile