

kvadratura = výpočet určitého integrálu

## jednodimenzionální

- Data proložit vhodnou funkcí a tu pak derivovat/integrovat. Vhodné, jsou-li data zatížena chybami. Příklad: Shomateova rovnice

$$C_{pm}^{\circ}(T) = A + BT + CT^2 + DT^3 + E/T^2$$

- Derivace: Nahradit derivace diferencemi
  - potřebujeme několik bodů v okolí
  - přesnost klesá
- Kvadratura: Nahradit součtem přes vybrané body v daném intervalu
  - přesnost stoupe

## vícemdimenzionální

- parciální derivace: opakuj pro všechny proměnné/směry
- kvadratura: několik vnořených 1D kvadratur (do cca 3D–5D)
  - Monte Carlo, Conroy (polopravidelný vzor bodů, něco mezi obdélníkem a MC)

Diferenční vzorce se odvodí z Taylorova rozvoje.

## První derivace:

$$\begin{aligned}\frac{f(x+h) - f(x)}{h} &= f'(x) + \frac{h}{2}f''(x) + \frac{h^2}{6}f'''(x) + \dots \\ &= f'(x) + \mathcal{O}(h) \\ \Rightarrow f'(x) &= \frac{f(x+h) - f(x)}{h} + \mathcal{O}(h)\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}g(h) = \mathcal{O}(h^n) &\Leftrightarrow \\ \exists M > 0 \text{ a } h_0 > 0 : \\ |g(h)| &\leq Mh^n \quad \forall h \leq h_0\end{aligned}$$

Je to tedy vzorec 1. řádu v  $h$  (chyba je  $\mathcal{O}(h)$  neboli řádu  $h$ ).

## Zpřesnění (centrální vzorec)

$$\begin{aligned}f'(x) &= \frac{f(x+h) - f(x-h)}{2h} + \mathcal{O}(h^2) \\ f'(x) &= \frac{-f(x+2h) + 8f(x+h) - 8f(x-h) + f(x-2h)}{12h} + \mathcal{O}(h^4)\end{aligned}\tag{1}$$

**Derivace zprava** – když známe funkci jen na jedné straně

viz [mmpc4.mw](#)

$$f'(x) = \frac{-f(x+2h) + 4f(x+h) - 3f(x)}{2h} + \mathcal{O}(h^2)\tag{2}$$

Stejně odvodíme vzorce pro **druhou derivaci**, nejjednodušší centrální je

$$f''(x) = \frac{f(x+h) - 2f(x) + f(x-h)}{h^2} + \mathcal{O}(h^2) \quad (3)$$

Přesnější centrální vzorec:

$$f''(x) = \frac{-f(x+2h) + 16f(x+h) - 30f(x) + 16f(x-h) - f(x-2h)}{12h^2} + \mathcal{O}(h^4)$$

# Jaký krok $h$ zvolit?

Ozn.  $\varepsilon$  = numerická přesnost: nejmenší zobrazitelné číslo  $> 1$  je  $1 + \varepsilon$

- 64 bit (double, REAL\*8):  $\varepsilon = 2^{-52} \doteq 2 \times 10^{-16}$ , dnešní standard
- 80 bit (extended, long double, REAL\*10):  $\varepsilon = 2^{-63} \doteq 1 \times 10^{-19}$   
(vnitřně používá FPU na x86 architekturách, lze i samostatně)
- 32 bit (float, REAL\*4):  $\varepsilon = 2^{-23} \doteq 1 \times 10^{-7}$   
(dnes minimální zisk rychlosti s výjimkou GPU)

**Pravidlo:** Nejlepší  $h$  má stejnou zaokrouhlovací chybu a chybu metody.

**Příklad.** Jaké  $h$  je optimální v rovnici (1)?

viz [mmpc4.mw](#), Numerical derivative

zaokrouhlovací chyba  $\propto \varepsilon/h$

chyba metody  $\propto h^4$

$$\varepsilon/h = h^4, \text{ pro } \varepsilon = 1 \times 10^{-15} \Rightarrow h \approx \varepsilon^{1/5} = \underline{1 \times 10^{-3}}$$

[plot/numprec.sh](#) = graf funkce  $1 + 2^x - 1$

Numerická integrace na intervalu  $[a, b]$ . Předpoklad: dostatečný počet derivací je konečný v celém intervalu. Pokud není (např.  $\sqrt{x}$  v intervalu  $[0, 1]$ ), nutno řešit substitucí.

## Obecný vzorec:

$$\int_a^b f(x)dx = \sum w_i f(x_i), \quad x_i \in [a, b]$$

## Metody:

- ekvidistantní argumenty (Newton–Cotes):
  - uzavřené: používají  $f(a), f(b)$
  - otevřené: body jen uvnitř intervalu
- neekvidistantní argumenty (Gauss): obvykle efektivnější (pro složitou funkci a máme-li data v libovolných bodech)

Typicky se interval  $[a, b]$  rozdělí na kratší intervaly (případně různě dlouhé) a vhodná metoda se aplikuje v každém z nich.

## Nevlastní intervaly:

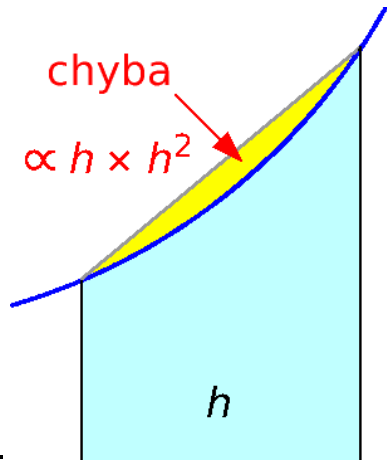
- vhodná substituce převádějící interval na konečný
- speciální metody

**Lichoběžníkové pravidlo** (uzavřený vzorec):

$$\int_a^b f(x) dx = \frac{b-a}{2} [f(a) + f(b)] + \mathcal{O}((b-a)^2)$$

S více dělicími body:

$$\int_a^b f(x) dx = \left[ \frac{f(a)}{2} + f(a+h) + f(a+2h) + \dots + \frac{f(b)}{2} \right] h + \mathcal{O}(h^2), \quad h = \frac{b-a}{n}$$

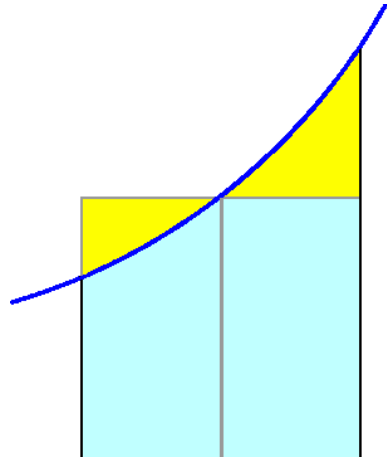


**Obdélníkové pravidlo** (otevřený vzorec): **poloviční chyba než lichoběžník!**

$$\int_a^b f(x) dx = (b-a) [f((a+b)/2)] + \mathcal{O}((b-a)^2)$$

**Simpsonovo pravidlo:**

$$\int_a^b f(x) dx = \frac{b-a}{6} [f(a) + 4f((a+b)/2) + f(b)] + \mathcal{O}((b-a)^4)$$



Výpočet řádu a chyby: z důvodu linearity stačí pro funkce  $1, x, x^2, \dots$

Ověřte, že Simpsonovo pravidlo přesně integruje funkce  $1$ ,  $x$ ,  $x^2$ ,  $x^3$ , avšak již ne  $x^4$ , a proto řád chyby je  $\mathcal{O}(h^4)$ .

$$\begin{aligned}\int_0^1 1 dx = 1 &= \frac{1-0}{6}(1 + 4 \times 1 + 1) = 1 \\ \int_0^1 x dx = \frac{1}{2} &= \frac{1-0}{6}(0 + 4 \times \frac{1}{2} + 1) = \frac{1}{2} \\ \int_0^1 x^2 dx = \frac{1}{3} &= \frac{1-0}{6}(0 + 4 \times \frac{1}{2^2} + 1^2) = \frac{1}{3} \\ \int_0^1 x^3 dx = \frac{1}{4} &= \frac{1-0}{6}(0 + 4 \times \frac{1}{2^3} + 1^3) = \frac{1}{4} \\ \int_0^1 x^4 dx = 0.2 &\approx \frac{1-0}{6}(0 + 4 \times \frac{1}{2^4} + 1^3) = 0.20\overline{83}\end{aligned}$$

- Dvoubodový vzorec 4. řádu (2/3 chyba a o bod méně ve srovnání se Simpsonem):  
ověření = domácí úkol

$$\int_a^b f(x)dx = \frac{b-a}{2} \left[ f\left(\frac{a+b}{2} - \frac{a-b}{2\sqrt{3}}\right) + f\left(\frac{a+b}{2} + \frac{a-b}{2\sqrt{3}}\right) \right] + O((b-a)^4) \quad (4)$$

- Čtyřbodový vzorec 8. řádu (chyba  $O(h^8)$ ) s dobrou numerickou stabilitou:

```
double Gauss8(double (*f)(double),double a,double b,int n)
// int[a,b] f(x) dx using 4-point Gauss quadrature with n subintervals
{
    const double
        q1=0.430568155797026287612, // sqrt((15+sqrt(120))/140)
        q2=0.169990521792428132401, // sqrt((15-sqrt(120))/140)
        w=0.173927422568726928687; // 1/4-sqrt(5/864)
    double h=(b-a)/n;
    double w1=h*w, w2=h/2-w1;
    double h1=h*q1, h2=h*q2;
    int i;
    double sum=0,x;

    for (i=0; i<n; i++) {
        x=h*(i+0.5)+a;
        sum+=(f(x-h1)+f(x+h1))*w1+(f(x-h2)+f(x+h2))*w2;
    }
    return sum;
}
```

Koeficienty metod jsou kladné, což zajišťuje dobrou numerickou stabilitu.



Symetrické vzorce pro derivace a integrály (a třeba i řešení ODE) mají často chybu tvaru (liché členy jsou nulové)

$$S = S(h) + Ah^n + Bh^{n+2} + \dots \quad (n \text{ je obv. sudé})$$

Obecně můžeme mít

$$S = S(h) + Ah^n + Bh^{n+1} + \dots$$

$$\begin{aligned} S &= S(h) + Ah^n \\ S &= S(h/2) + A(h/2)^n \end{aligned}$$

Zpřesnění:

$$S = \frac{2^n S(h/2) - S(h)}{2^n - 1} + \begin{cases} \mathcal{O}(h^{n+2}) \\ \mathcal{O}(h^{n+1}) \end{cases}$$

$S_2(h/2)$

V procesu můžeme pokračovat (s dvojicí  $S_2(h/4)$  a  $S_2(h/2)$ ), atd.

- proces selže nebo je nepřesný, nejsou-li splněny předpoklady, totiž že funkce má konečných dost derivací v celém intervalu
- pokud koeficienty u  $h^k$  rychle rostou, jsou výsledky více kroků Richardsonovy extrapolace nespolehlivé

**Příklad.** Pomocí vzorce (3) jsme vypočetli druhou derivaci jisté funkce v bodě  $x = 0.3$ :

$h$	0.02	0.01
$f''(x)$ podle (3)	74.479013	74.230722

Funkce byla  $f(x) = \cos(x)/x$  a  $x = 0.3$ , pak  $f''(0.3) = 74.148327$

Zpřesněte Richardsonovou extrapolací.

Vzorec (3) má chybu  $\mathcal{O}(h^2)$ . Proto

$$f''(x) = \frac{74.230722 \times 4 - 74.479013}{4 - 1} = 74.147958$$

**Příklad.** Ukažte, že jeden krok Richardsonovy extrapolace lichoběžníkové metody je ekvivalentní Simpsonově metodě.

$$S(1) = \frac{f(0) + f(1)}{2}, \quad S(1/2) = \frac{f(0) + 2f(1/2) + f(1)}{4}$$

$$S_{\text{extrap}} = \frac{4S(1/2) - S(1)}{4 - 1} = \frac{1}{3} \left[ \frac{f(0)}{2} + 2f(1/2) + \frac{f(1)}{2} \right]$$

viz mmpc4.mw Numerical quadrature

$$y' = f(x, y), \quad y(x_0) = y_0$$

ODE = Ordinary  
Differential Equation

- $y$  může být vektor (řešíme soustavu)
- rovnici vyššího řádu můžeme převést na soustavu rovnic 1. řádu (ovšem zpravidla bude efektivnější mít metodu šitou na míru)

$$y'' = f(x, y, y'), \quad \text{subst. } z = y' \Rightarrow z' = f(x, y, z), \quad y' = z$$

- Runge–Kutta: ⊕ nepotřebují historii
  - ⊕ snadná změna kroku (i adaptivní)
  - ⊕ dobrá stabilita
  - ⊖ více výpočtů pravé strany

V tomto kurzu nebude:

- prediktor-korektor: ⊕ efektivnější (méně výpočtů pravé strany)
  - ⊖ start – musíme si předem napočítat historii
  - ⊖ nesnadná změna kroku
  - ⊖ mohou být nestabilní

- metody pro rovnice vyššího řádu
- okrajové úlohy
- PDE (parciální dif. rov.): metoda sítí, slabá řešení, metoda konečných prvků

- metody pro dynamické systémy ( $\ddot{r} = f(r, \dot{r}, t)$ ):
  - symplektické či aspoň reverzibilní ( $\Rightarrow$  zachování energie); geometrické integrátory, Trotter
  - metody prediktor–korektor

Rovnice + počáteční podmínka:

$$y' = f(x, y), \quad y(x_0) = y_0$$

Rozvoj:

$$y(x + h) = y(x) + hy' + \mathcal{O}(h^2)$$

1 krok Eulerovy metody:

$$y(x + h) = y(x) + hf(x, y)$$

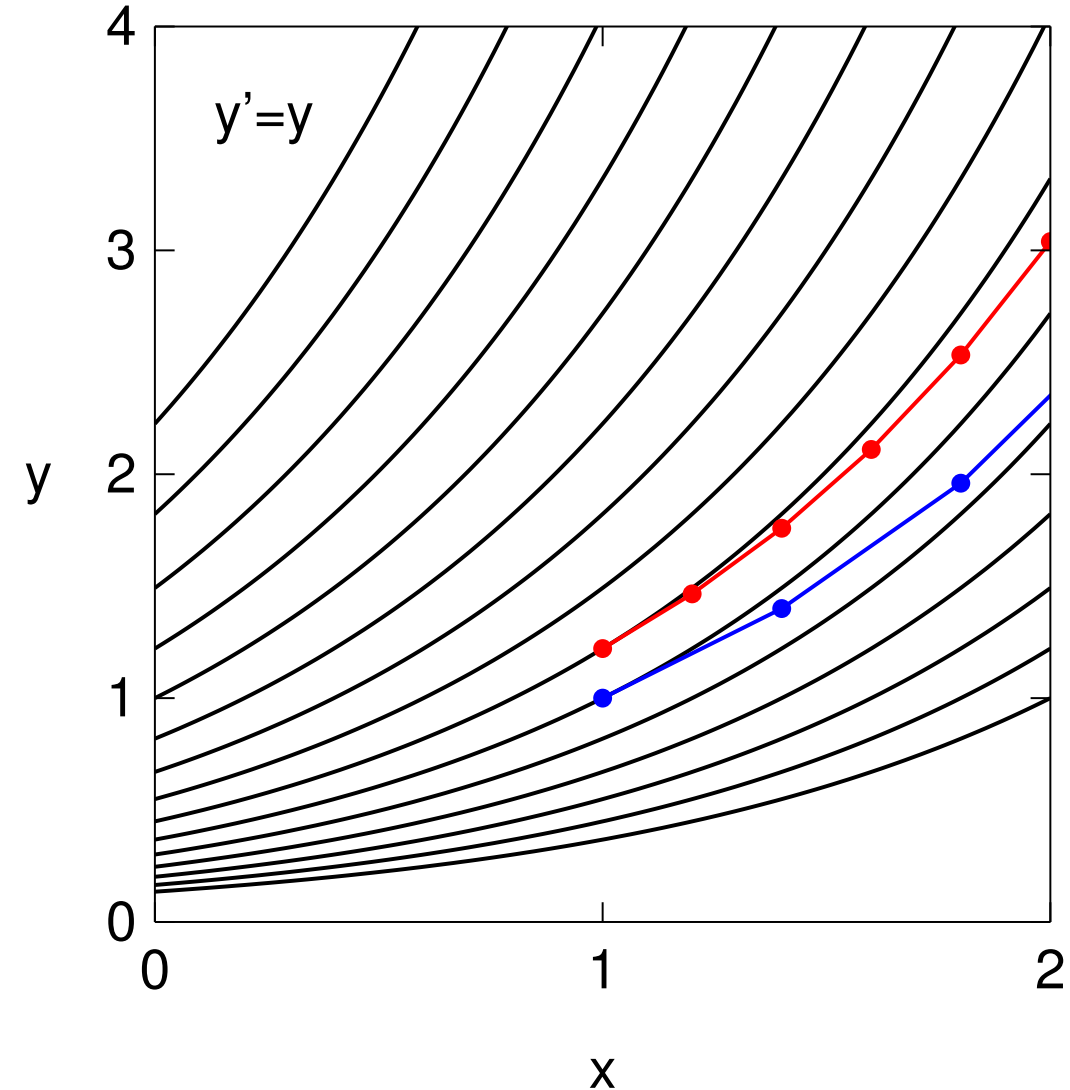
Metoda je lokálně 2. řádu, na konečném intervalu musíme provést  $\propto 1/h$  kroků, tedy globální chyba je  $\mathcal{O}(h)$  (metoda 1. řádu).

## Příklad.

(a) Ukažte, že  $n$  kroků Eulerovy metody řešení rovnice  $y' = y, y(0) = 1$  s krokem  $h = 1/n$  dává  $y_n(1) = (1 + 1/n)^n$ .

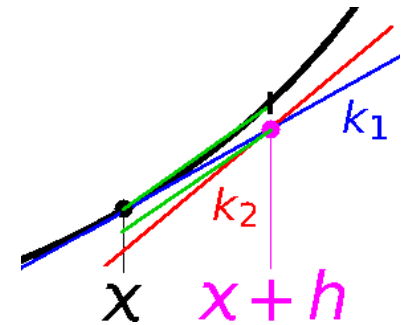
(b) Kolik je  $\lim_{n \rightarrow \infty} y_n(1)$ ?

(c) Vypočtěte pro  $n = 10$  a  $n = 20$  a zpřesněte Richardsonovou extrapolací.



**Zpřesnění** (styl lichoběžník) – ve tvaru metody Runge–Kutta (RK2):

$$\begin{aligned}k_1 &:= f(x, y) \\k_2 &:= f(x + h, y(x) + hk_1) \\y(x + h) &:= y(x) + \frac{h}{2}(k_1 + k_2) \\x &:= x + h\end{aligned}$$



dohoda: není-li uveden argument funkce, je to x

K odvození řádu:  $y'' = df(x, y)/dx = f_x + f_y y' = f_x + f_y f \Rightarrow$

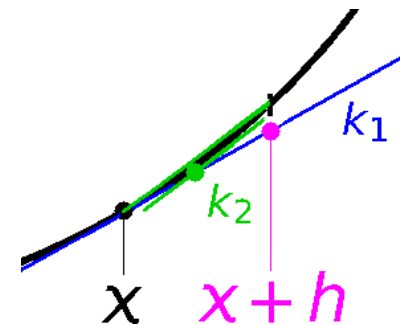
$$y(x + h) = y(x) + \frac{h}{2}(k_1 + k_2)$$

$$\overset{\mathcal{O}(h^3)}{\approx} y(x) + \frac{h}{2}(y' + y' + hf_x + hf_y y') = y(x) + hy'(x) + \frac{h^2}{2}y''(x)$$

Tedy metoda má lokální chybu  $\mathcal{O}(h^3)$  (nebo lepší) a je (alespoň) 2. řádu.

Jiné **zpřesnění** (styl poloviční krok nebo obdélník):

$$\begin{aligned}k_1 &:= f(x, y) \\k_2 &:= f(x + \frac{h}{2}, y(x) + \frac{h}{2}k_1) \\y(x + h) &:= y(x) + hk_2 \\x &:= x + h\end{aligned}$$



stejný řád chyby,  
menší koeficient

Jedna z možností, zakončená Simpsonem

$$\begin{aligned}k_1 &:= f(x, y) \\k_2 &:= f\left(x + \frac{h}{2}, y(x) + \frac{h}{2}k_1\right) \\k_3 &:= f\left(x + h, y(x) + h(2k_2 - k_1)\right) \\y(x + h) &:= y(x) + \frac{h}{6}(k_1 + 4k_2 + k_3) \\x &:= x + h\end{aligned}$$

Člen  $(2k_2 - k_1)$  je vlastně 1 krok Richardsonovy extrapolace, tj, dává  $y'(x + h)$  s větší přesností než oba odhady  $k_1$  a  $k_2$ .

Populární metoda 4. řádu (lokální chyba  $O(h^5)$ ) s dobrým chováním:

$$k_1 := f(x, y)$$

$$k_2 := f\left(x + \frac{h}{2}, y(x) + \frac{h}{2}k_1\right)$$

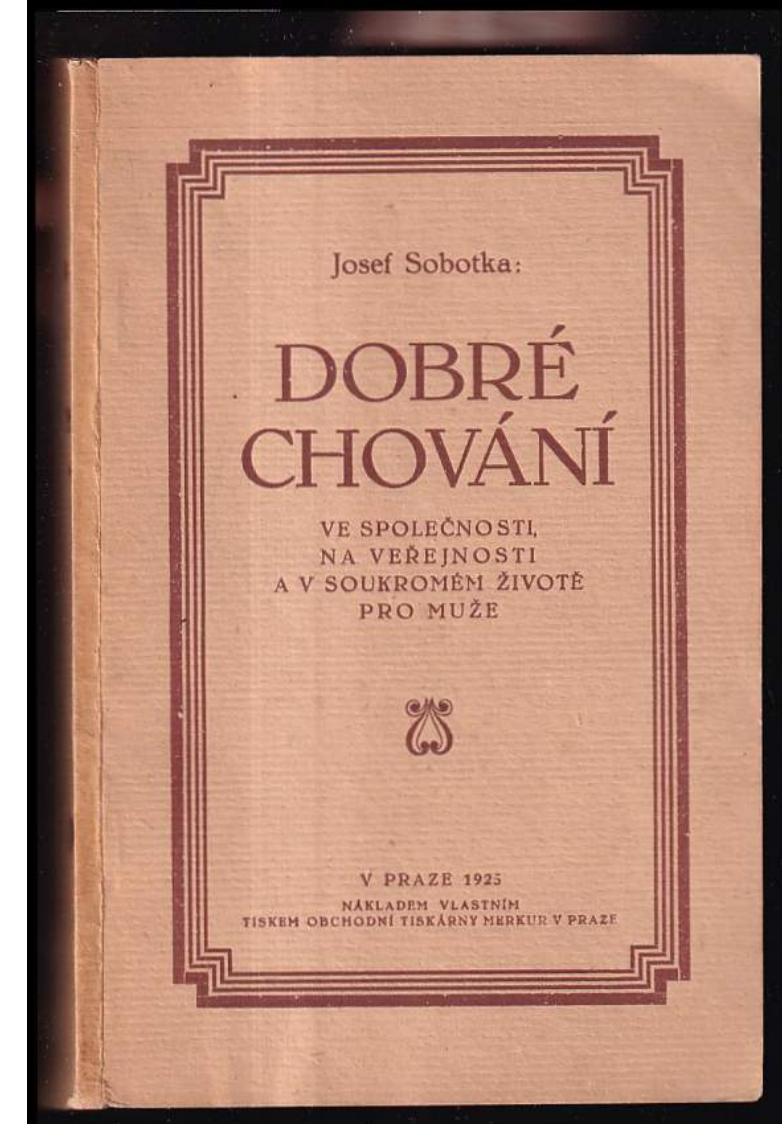
$$k_3 := f\left(x + \frac{h}{2}, y(x) + \frac{h}{2}k_2\right)$$

$$k_4 := f(x + h, y(x) + hk_3)$$

$$y(x + h) := y(x) + \frac{h}{6}(k_1 + 2k_2 + 2k_3 + k_4)$$

$$x := x + h$$

viz [mmpc4.mw](#) Runge-Kutta:  $O(h_1) - O(h_4)$



Známe historii, tj. hodnoty (a/nebo derivace, tj. pravé strany). S větším množstvím použité informace lze očekávat přesnější/efektivnější metodu.

- prediktor: predikujeme  $y^P(x + h)$ :
  - používáme pravou stranu (obv. stabilnější a přesnější)
  - nepoužíváme pravou stranu (Gearovy metody – extrapolujeme funkci i její derivace)
- [případně modifikátor]
- korektor: počítáme výslednou hodnotu  $y^C(x + h)$ :
  - počítáme pravou stranu jednou
  - počítáme pravou stranu víckrát
  - počítáme pravou stranu jednou nebo víckrát iteračně

Problém – **stabilita**: chyby v každém kroku se propagují do dalších kroků, metoda musí být navržena tak, že chyby se pokud možno nekumulují a hlavně nerostou exponenciálně.

Pokud koeficienty metody jsou velké a střídají znaménka, metoda bude pravděpodobně nestabilní.

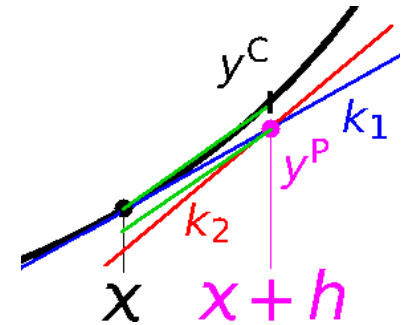


Nejprve přepíšme RK2 do tvaru prediktor-korektor takto:

$$y^P(x+h) = y(x) + hf(x, y(x)) + \mathcal{O}(h^2)$$

$$y^C(x+h) = y(x) + \frac{h}{2}[f(x, y(x)) + f(x+h, y^P(x+h))] + \mathcal{O}(h^3)$$

druhý krok je  $\mathcal{O}(h^3)$ , protože je to lichoběžník, a chyba  $y^P(x+h)$  je  $h\mathcal{O}(h^2)$ .



Zkusme nyní vylepšit oba kroky.

**Prediktor:**

$$y^P(x+h) = y(x) + h \left[ \frac{3}{2}f(x) - \frac{1}{2}f(x-h) \right] + \mathcal{O}(h^3)$$

$\frac{3}{2}y'(x) - \frac{1}{2}y'(x) + \frac{h}{2}y''(x)$

kde  $f(x) \equiv f(x, y(x))$  a  $f(x-h) \equiv f(x-h, y(x-h))$  (z předchozího kroku).

**Korektor** hledejme ve tvaru:

$$y^C(x+h) = y(x) + h[af(x-h) + bf(x) + cf(x+h, y^P(x+h))]$$

Metoda testovací rovnice  $y = y'$  ( $y(x) = e^x$ )  $\Rightarrow$

$$y^C(x+h) = y(x) + \frac{h}{12}[-f(x-h) + 8f(x) + 5f(x+h, y^P(x+h))] + \mathcal{O}(h^4)$$

tj. je to metoda 3. řádu (lokální chyba  $\mathcal{O}(h^4)$ )

viz [mmpc4.mw](#) Predictor-corrector – 3rd order example, determining the coefficients of the corrector

Metoda je lokálně  $\mathcal{O}(h^4)$ , takže můžeme napsat (zanedbávající  $\mathcal{O}(h^5)$ ):

$$y(x - ih) = y^{\text{přesně}}(x - ih) + \epsilon_i h^4$$

Zkusme testovací rovnici  $y' = y$  s  $y(0) = 1$  (řešení je  $y = e^x$ ). Pomocí Maple:

$$\epsilon_{i+1} = \epsilon_i - 13/144$$

- chyba v  $y(x - h)$ ,  $y(x - 2h)$ ... se nešíří dál (s přesností do  $h^4$ )
- v jednom kroku vznikne chyba  $\propto h^4$

viz [mmpc4.mw](#) Predictor-corrector with up to 2 evaluations of the rhs/step:  $\mathcal{O}(h^1) - \mathcal{O}(h^3)$

... a teď se podíváme na to, co se může pokazit

Korektor je Simpsonovo pravidlo.

$$y^P(x+h) = y(x-3h) + \frac{4h}{3}[2f(x) - f(x-h) + 2f(x-2h)]$$

$$y^C(x+h) = y(x-h) + \frac{h}{3}[f(x-h) + 4f(x) + f(x+h, y^P(x+h))]$$

Lokální chyba je  $\mathcal{O}(h^5)$ . Necht'  $y(ih)$  má chybu  $\epsilon_i h^5$ . Pak tato chyba se šíří takto (viz Maple za použití testovací rovnice  $y' = y$ ):

$$\epsilon_{i+1} := \frac{1}{90} + \epsilon_{i-1}$$

## Diskuse:

●  $\epsilon_{i+1} := \frac{1}{90} + \epsilon_i$  by bylo OK (taková chyba se v principu nedá odstranit)

příklad nestabilní metody:  $\epsilon_{i+1} := \frac{4}{3}\epsilon_i + 1/90$

příklad stabilní metody:  $\epsilon_{i+1} := \frac{3}{4}\epsilon_i + 1/90$

● Růst chyby „ob dva“ znamená, že  $\epsilon_{\text{sudé}}$  a  $\epsilon_{\text{liché}}$  jsou jiné – řešení se může rozkmitat (podle vyšších řádů).

● Milneova metoda je poněkud specifická – na hranici stability

viz [mmpc4.mw](#) Milne method and stability

Typicky je rovnice šíření chyb (v řádu lokální chyby) tvaru

$$\epsilon_{i+1} := a_c + a_0\epsilon_i + a_1\epsilon_{i-1} \cdots a_n\epsilon_{i-n}$$

To je **lineární diferenční rovnice**. Ta má obecné řešení tvaru

$$\epsilon_i = \sum_x b_x x^i + b_c$$

kde se sčítá se přes všechny kořeny tzv. **charakteristického polynomu**

$$x^{n+1} = c_0 x^n + \cdots + c_n x^0$$

V případě násobných kořenů jsou tam členy  $x^i$ ,  $ix^i$ , atd. – je to podobné, jako pro lineární homogenní diferenciální rovnici.

Chyby nesmí exponenciálně růst  $\Rightarrow$  pro kořeny musí platit  $|x| < 1$ .

**Příklad diferenční rovnice:** Fibonacciova posloupnost

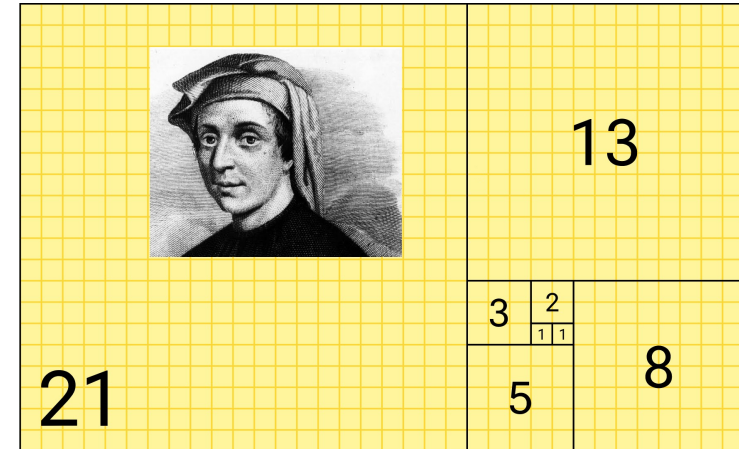
viz [mmpc4.mw](http://mmpc4.mw)

$$F_0 = 0, F_1 = 1, F_n = F_{n-1} + F_{n-2} \text{ pro } n > 1$$

$$\text{maticově: } \begin{pmatrix} F_{n+2} \\ F_{n+1} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} F_{n+1} \\ F_n \end{pmatrix}$$

$\Rightarrow$

$$F_n = \frac{1}{\sqrt{5}} \left[ \left( \frac{1 + \sqrt{5}}{2} \right)^n - \left( \frac{1 - \sqrt{5}}{2} \right)^n \right]$$



credit: Wikipedia, Oscar en Fotos