

# Seriál – Numerická matematika

## Numerické řešení nelineárních rovnic

Cílem letošního seriálu je seznámit Tě s odvětvím matematiky, které se nazývá numerická matematika. Nebudeme zde budovat žádné velké matematické teorie, spíše se budeme snažit osvětlit si vše na příkladech.

Začneme drobnou poznámkou k četbě následujícího textu. Dnes se budeme zabývat řešením tzv. nelineárních rovnic. Začínáme fyzikálním příkladem, který motivuje další povídání a ukazuje, že naše zkoumání není samoučelné. Pokud nemáš fyziku v lásce,<sup>1</sup> můžeš tento příklad bez obav přeskočit a přejít přímo k matematické formulaci úlohy. Na porozumění dalšího textu to nemá vliv.

**Fyzikální motivace:** Budeme řešit úlohu naznačenou na obrázku. Nádobu válcového tvaru o poloměru  $r = 0,400\text{ m}$  a výšce  $h = 2r$  byla naplněna vodou do výšky  $\frac{h}{2} = r$ . Laserový paprsek vycházející z bodu  $A$  na horním okraji nádoby má dopadnout do protějšího bodu  $B$  na okraji dna. Do kterého bodu  $X$  na hladině vody jej musíme namířit? (Absolutní index lomu vody pro světlo He-Ne laseru je  $n_2 = 1,331$ , absolutní index lomu pro vzduch bereme jako  $n_1 = 1$ .)

Průchod světla vodní hladinou v bodě  $X$  proběhne podle zákona lomu:  $\frac{\sin \alpha}{\sin \beta} = \frac{n_2}{n_1} = n$ . Zvolme souřadnicovou soustavu tak, aby svislá osa  $y$  procházela bodem  $A$  a vodorovná osa  $x$  bodem  $B$ . Vodorovná souřadnice bodu  $X$  musí splňovat rovnici

$\sin^2 \alpha = n^2 \sin^2 \beta$ ,  $\frac{x^2}{r^2 + x^2} = \frac{n^2(2r-x)^2}{r^2 + (2r-x)^2}$ . Po úpravě a substituci  $z = \frac{x}{r}$  dostaneme rovnici čtvrtého stupně

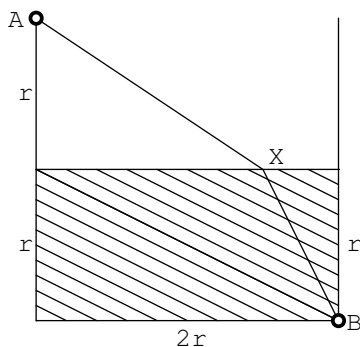
$$(n^2 - 1)z^4 - 4(n^2 - 1)z^3 + 5(n^2 - 1)z^2 - 4n^2z + 4n^2 = 0,$$

když do této rovnice dosadíme za  $n = 1,331$  dostaneme

$$f(z) = 0,771561z^4 - 3,086244z^3 + 3,857805z^2 - 7,086244z + 7,086244 = 0.$$

Abychom tedy vyřešili naši úlohu, musíme najít řešení algebraické rovnice čtvrtého stupně. U takové rovnice již nemá valného smyslu pokoušet se ji řešit přesně. Budeme se snažit nalézt její řešení přibližně, stačí nám ji totiž vyřešit s přesností, s jakou máme zadána fyzikální data. Přesnější řešení by nám stejně k ničemu nebyla.

**Matematická formulace problému:** Budeme hledat reálné kořeny rovnice  $f(x) = 0$ , kde  $x$  je reálná proměnná a  $f(x)$  je v nějakém smyslu rozumná funkce. Pod funkcí  $f$  si můžeš konkrétně představit například polynom čtvrtého stupně  $f(x) = a_4x^4 + a_3x^3 + a_2x^2 + a_1x + a_0$ , který nám dala fyzikální motivace. Jiným příkladem funkce  $f$  může být pro rovnici  $x = \sin x + 1$  předpis  $f(x) = \sin x + 1 - x$ .



<sup>1</sup>nebo pokud je fyzika zde uvedená pro Tebe moc těžká

**Poznámka:** V nadpisu tohoto odstavceku hovoříme o řešení nelineárních rovnic. Rovnice lineární uvažujeme zvlášť. Řešení soustav lineárních rovnic je již jinou (na našem povídání nezávislou) kapitolou numerické matematiky, proto je nezahrnujeme.

**Jednobodové iterační metody:** Pod názvem „iterační metody“ se skrývají metody, při kterých konstruujeme postupně posloupnost čísel  $x_0, x_1, x_2, x_3, \dots$ , které aproximují přesné řešení naší rovnice  $f(x) = 0$ . Přitom máme zadán předpis jak ze známé hodnoty  $x_i$  spočítat  $x_{i+1}$ , tj. předpis tvaru

$$x_{i+1} = F(x_i).$$

Postupujeme tak, že nejprve zvolíme za  $x_0$  počáteční odhad kořene, z obdržného výsledku spočítáme  $x_1 = F(x_0)$ , následně spočítáme  $x_2 = F(x_1)$ ,  $x_3 = F(x_2)$  atd.

**Odvození iterační metody:** Jednobodových iteračních metod můžeme vymyslet samozřejmě spoustu. Nejnázornější postup je přepsat si rovnici  $f(x) = 0$  ekvivalentními úpravami na tvar  $x = F(x)$  a pak hledaný předpis iterační metody zvolíme jako  $x_{k+1} = F(x_k)$ .

**Příklad:** Ukážeme si heuristické<sup>2</sup> odvození několika metod pro řešení rovnice  $x^2 = 7$ , což je vlastně hledání druhé odmocniny ze sedmi. Hledáme tedy řešení rovnice  $f(x) = x^2 - 7 = 0$ . Tuto rovnici si můžeme přepsat do tvaru  $x = F(x)$  například tak, že k oběma stranám naší rovnice přičteme číslo  $x$ , dostaneme  $x = x + x^2 - 7$ , což dává vzoreček  $x_{k+1} = x_k + x_k^2 - 7$ . Obecněji můžeme nejprve  $f(x) = 0$  vynásobit nějakou konstantou  $c$  a poté přičíst k oběma stranám číslo  $x$ , dostaneme  $x = x + c(x^2 - 7)$ , což dává pro každé  $c$  jinou metodu  $x_{k+1} = x_k + c(x_k^2 - 7)$ . Konečně můžeme postupovat úplně jinak a přepsat si naši rovnici na tvar  $x = \frac{1}{2}(x + \frac{7}{x})$ , z čehož můžeme získat vzoreček  $x_{k+1} = \frac{1}{2}(x_k + \frac{7}{x_k})$ .

**Jak posuzovat vhodnost metody? Chyba metody:** Každá úprava rovnice  $f(x) = 0$  na tvar  $x = F(x)$  nám dává jinou iterační metodu. V předcházejícím textu jsme viděli, že vzorečků  $x_{k+1} = F(x_k)$ , pomocí kterých z počátečního odhadu  $x_0$  konstruujeme posloupnost  $x_1, x_2, x_3, \dots$ , lze získat spoustu. Přirozenou otázkou však je, jak přesně prvky posloupnosti  $x_0, x_1, x_2, \dots$  aproximují přesné řešení naší úlohy, které budeme označovat  $\alpha$ , tj.  $f(\alpha) = 0$ . Není totiž vůbec jasné (a také to často není pravda), proč by měly prvky získané posloupnosti být blízko přesného řešení  $\alpha$ .

Definujme proto *chybu  $i$ -té iterace* vztahem  $\varepsilon_i = \alpha - x_i$ . Je vidět, že čím menší bude chyba, tím bude metoda lepší. Abychom mohli dát našemu povídání přesný rámeček, zastavíme se u pojmů limity a derivace.

**Pojem limity a derivace:** Na tomto místě bychom chtěli osvětlit jeden pomocný pojem pro další vysvětlování. Čtenáři obeznámení s limity a derivacemi mohou příslušné odstavce přeskočit. Ostatním ukážeme jen to potřebné, pro systematické studium těchto pojmů doporučujeme například středoškolské učebnice.

**Limita posloupnosti:** Mějme posloupnost  $x_0, x_1, x_2, \dots$ . Řekneme, že číslo  $A$  je limitou této posloupnosti a píšeme  $\lim_{n \rightarrow \infty} x_n = A$ , pokud „vzdálenosti  $|x_n - A|$  jsou čím dál menší“, přesněji pokud pro každé kladné  $\varepsilon$  libovolně malé najdeme přirozené číslo  $n_0$

---

<sup>2</sup>Pod slovem „heuristické“ se skrývá označení, že uvedené (intuitivní) odvozování se zakládá více na názornosti a nezodpovídá přirozené otázce (chyba metody, rychlost konvergence, viz dále), které by si matematik kladl.

takové, že pro všechny členy naší posloupnosti s indexem větším než  $n_0$ , tj. pro členy  $x_{n_0+1}, x_{n_0+2}, x_{n_0+3}, \dots$ , platí  $|x_n - A| < \varepsilon$ , tj. jsou blíže k  $A$  než je  $\varepsilon$ . Pomocí kvantifikátorů můžeme definici limity přepsat na tvar:  $\lim_{n \rightarrow \infty} x_n = A$  znamená totéž, co

$$(\forall \varepsilon > 0) (\exists n_0) (\forall n > n_0) \quad |x_n - A| < \varepsilon.$$

**Derivace funkce:** Mějme funkci  $f(x)$  definovanou na intervalu  $(a, b)$ . K této funkci můžeme přiřadit funkci, kterou nazýváme *derivací funkce*  $f$  a značíme  $f'(x)$ .

Na tomto místě není třeba psát, jakým způsobem derivaci definujeme a pro které funkce existuje. Spokojíme se s ujištěním, že existuje pro funkce, které jsme zde zatím měli a lze ji najít v tabulkách.

Máme-li funkci  $f$ , její derivaci  $f'$ , obě definované na nějakém intervalu  $(a, b)$ , a nějaký bod  $c \in (a, b)$ , pak je přímka  $y = f(c) + f'(c)(x - c)$  tečnou ke grafu funkce  $f$  v bodě  $[c, f(c)]$ . Nakresli si obrázek.

**Derivace polynomu:** Derivace základních funkcí, jejich součtů, součinů,  $\dots$ , můžeš nalézt v tabulkách. Zde si uvedeme jen vzoreček pro derivaci polynomu. Pro

$$f(x) = a_n x^n + a_{n-1} x^{n-1} + a_{n-2} x^{n-2} + \dots + a_2 x^2 + a_1 x^1 + a_0$$

je

$$f'(x) = n \cdot a_n x^{n-1} + (n-1) \cdot a_{n-1} x^{n-2} + (n-2) \cdot a_{n-2} x^{n-3} + \dots + 2 \cdot a_2 x^1 + a_1.$$

**Konvergence metody:** Definujeme, že iterační metoda  $x_{k+1} = F(x_k)$  je *konvergentní*, pokud  $\lim_{k \rightarrow \infty} x_k = \alpha$ , kde  $\alpha$  je přesné řešení rovnice  $f(x) = 0$ .

Tím jsme přesně definovali, kdy metoda konverguje, tj. kdy prvky posloupnosti v jistém smyslu aproximují přesné řešení  $\alpha$ . Pro praktické účely se hodí, když o metodě víme nejenom, že konverguje, ale máme odhadnutou i chybu  $k$ -té iterace  $\varepsilon_k$ . K tomu nám může posloužit následující věta.

**Věta o konvergenci a odhadu chyby:**<sup>3</sup>

Nechť  $F$  je funkce definovaná na intervalu  $(A, B)$  a nechť má na tomto intervalu i derivaci. Nechť  $(a, b)$  je interval obsažený i s krajními body v intervalu  $(A, B)$  a nechť v  $(a, b)$  platí nerovnost  $|F'(x)| \leq q < 1$ , kde  $q$  je vhodná konstanta. Nechť přesné řešení  $\alpha$  rovnice  $f(x) = 0$  leží v intervalu  $(a, b)$  a nechť platí<sup>4</sup>  $F(\alpha) = \alpha$ . Zvolme počáteční odhad kořene  $\alpha$  jako  $x_0 \in (a, b)$  a pomocí vzorečku  $x_{k+1} = F(x_k)$  zkonstruujme posloupnost  $x_0, x_1, x_2, \dots$ . Pak platí  $\lim_{k \rightarrow \infty} x_k = \alpha$ , tj. naše metoda je konvergentní. Navíc pro odhad chyby platí

<sup>3</sup>Tuto větu uvádíme bez důkazu, pokročilejší čtenář si ji může zkusit dokázat sám. Hlavní myšlenkou důkazu je využit větu o střední hodnotě, která říká, za výše užitých předpokladů na funkci  $F$ , že pro libovolné body  $x, y \in (a, b)$  existuje bod  $c \in (x, y)$ , takový, že  $F(x) - F(y) = F'(c) \cdot (x - y)$ .

<sup>4</sup>Funkci  $F$  jsme vždy konstruovali tak, aby (alespoň na intervalu  $(a, b)$ ) řešení rovnice  $f(x) = 0$  bylo také řešením rovnice  $F(x) = x$ .

$$|\varepsilon_k| = |x_k - \alpha| \leq q^k |x_0 - \alpha|.$$

**Příklad:** Ukážeme si aplikaci předcházející věty na vyšetření konvergence a chyby jedné metody pro výpočet druhé odmocniny ze sedmi (viz příklad dříve). Máme tedy danou funkci  $f(x) = x^2 - 7 = 0$  a vyzkoujme metodu příslušnou funkci  $F(x) = x - \frac{1}{4}(x^2 - 7)$ , tj. metodu  $x_{k+1} = x_k - \frac{1}{4}(x_k^2 - 7)$ .

Funkce  $F$  je polynom, takže je definovaná a má derivaci pro všechna reálná čísla. Interval  $(A, B)$  proto můžeme brát jako  $(-\infty, +\infty)$ . Jelikož platí  $2^2 = 4$ ,  $3^2 = 9$ , tak  $\sqrt{7}$  určitě leží v intervalu  $(2, 3)$ . Za interval  $(a, b)$  zkusme proto vzít interval  $(2, 3)$ . Nyní si spočítám derivaci funkce  $F$ , dle výše uvedeného vzorce pro derivaci polynomu dostáváme:  $F'(x) = 1 - \frac{1}{2}x$ . Na intervalu  $(2, 3)$  platí, že  $|F'(x)| \leq \frac{1}{2} < 1$ . Tj. zvolíme-li  $q = \frac{1}{2}$ , budeme mít splněny všechny předpoklady věty.

Tudíž pro libovolné  $x_0 \in (2, 3)$  budou iterace konvergovat, chyba  $k$ -té iterace je odhadnuta<sup>5</sup> jako

$$|\varepsilon_k| = |x_k - \sqrt{7}| \leq \left(\frac{1}{2}\right)^k |x_0 - \sqrt{7}|.$$

Uvědomíme-li si nyní, že počáteční odhad  $x_0$  i  $\sqrt{7}$  leží v intervalu  $(2, 3)$ , můžeme výraz  $|x_0 - \sqrt{7}|$  odhadnout délkou intervalu  $(2, 3)$ , což je číslo  $3 - 2 = 1$ . Celkem tedy máme pro chybu  $k$ -té iterace odhad  $\varepsilon_k \leq \left(\frac{1}{2}\right)^k$ .

**Jak dlouho počítat?** Naším cílem je většinou spočítat řešení s jistou přesností. Chceme-li například výsledek s chybou menší než  $\frac{1}{1000}$ , je dobré vědět, který člen v naší sestrojené posloupnosti  $x_0, x_1, x_2, x_3, \dots$  již s takovou přesností aproximuje výsledek.

Předcházející příklad nám dává přímo odhad chyby. V takovém případě již máme v podstatě vyhráno. Chceme-li najít takové  $x_k$ , aby  $|x_k - \sqrt{7}| < \frac{1}{1000}$ , pak stačí zjistit, pro která  $k$  je odhad chyby  $\left(\frac{1}{2}\right)^k < \frac{1}{1000}$ . Snadno nahlédneme, že  $k$  zaručení poslední nerovnosti nám stačí již  $k = 10$ . Tj. stačí spočítat 10 iterací a máme jistotu, že náš výsledek má požadovanou přesnost.

**Metoda tečen:** Na závěr našeho povídání se zmíníme o jedné dobré metodě, která se nazývá metoda tečen. Je dána předpisem  $x_{k+1} = x_k - \frac{f(x_k)}{f'(x_k)}$  a nalezneme uplatnění pro takové funkce, které mají ve zkoumaném intervalu nenulovou derivaci. Této metodě se říká metoda tečen (také Newtonova-Raphsonova), neboť její idea je následující: Pro danou  $i$ -tou iteraci  $x_i$  konstruujeme tečnu ke grafu funkce  $f$  v bodě  $[x_i, f(x_i)]$ . Průsečík této tečny s přímkou  $x$  označíme jako  $x_{i+1}$ . Nakreslí si obrázek a zkus si sám odvodit dle popsaného postupu předpis této metody  $x_{k+1} = x_k - \frac{f(x_k)}{f'(x_k)}$ .

**Vícebodové iterační metody:** Čtenář si zajisté dokáže představit i metody, při kterých  $k + 1$ . iterací nepočítáme jen pomocí  $k$ -té iterace, ale i iterací předcházejících, tj. máme vzoreček typu  $x_{k+1} = G(x_k, x_{k-1}, x_{k-2}, \dots)$ , kde  $G$  je funkce  $j$  proměnných. K jejímu užití musíme zadat  $j$  prvních odhadů  $x_0, x_1, x_2, \dots, x_{j-1}$ . Můžeme rovněž konstruovat dvě posloupnosti aproximující přesné řešení naší úlohy, jedna bude kořen odhadovat shora a druhá zdola. Takovými metodami jsou například metoda *regula falsi* (někdy se nazývá metoda sečen) a metoda *půlení intervalů*. Filosofie těchto metod je jednoduchá. V každém

---

<sup>5</sup> $\alpha$  je přesné řešení naší rovnice, tj.  $\sqrt{7}$ .

kroku máme vždy dva odhady kořene  $\alpha$ , dejme tomu čísla  $x_i$  a  $y_i$ , takové, že naše funkce má v těchto odhadech opačné znaménko. Pak následující iteraci spočítáme u metody půlení intervalů jako střed intervalu  $(x_i, y_i)$ , u metody regula falsi jako průsečík přímky procházející body  $[x_i, f(x_i)]$ ,  $[y_i, f(y_i)]$  s osou  $x$ . Za  $x_{i+1}$  a  $y_{i+1}$  vezmeme spočítaný bod a ten z bodů  $x_i, y_i$ , aby opět funkce  $f$  měla v bodech  $x_{i+1}, y_{i+1}$  opačné znaménko. Nakresli si obrázek a odvoď příslušné vzorce. Samozřejmě, pokud nastane případ  $f(x_i) = 0$  nebo  $f(y_i) = 0$ , nemusíme dále počítat, neboť jsme kořen právě našli.

## Aproximace funkcí, interpolace

V dalším povídání se budeme zabývat aproximací funkcí. Jedná se o problém, jak aproximovat danou funkci  $f(x)$  pomocí funkce nějakého speciálního tvaru. Takový problém řeší experimentátoři z mnoha vědních disciplín. Většinou dostanou výsledky v podobném tvaru, jako v následující motivaci.

**Obchodní motivace:** Ve městě Kocourkov stával hypermarket a jeho vedoucí Libor pozoroval, že denní tržby v obchodě závisejí na venkovní teplotě. Několik dní jev pozoroval a výsledky si zapsal do tabulky:

teplota [ve °C]	-5	0	5	10	20	25
tržba [v mil. korun]	0.3	0.5	1	2	5	11

Na další den se chtěl pečlivě připravit, a tak bedlivě sledoval předpověď počasí, aby mohl odhadnout tržbu. Ve zprávách se však dozvěděl, že má být 15°C, což v tabulce nebylo. Liborek posmutněl, co teď?

**Matematická formulace problému:** Necht  $f(x)$  je funkce, kterou chceme aproximovat pomocí třídy funkcí<sup>6</sup>  $\{g_n(x), n = 0, 1, \dots\}$ . Předpokládejme, že naši funkci  $f(x)$  budeme aproximovat jako tzv. lineární kombinaci funkcí  $g_n(x)$ , tj. ve tvaru

$$f(x) \approx a_0 g_0(x) + a_1 g_1(x) + \dots + a_m g_m(x) = g(x), \quad (*)$$

kde  $a_i, i = 0, 1, \dots, m$  jsou konstanty. Ústředním bodem problému aproximace je kritérium pro volbu konstant  $a_i$ . O tom však až dále.

Funkci  $f(x)$  můžeme mít zadanou buď jen v některých bodech  $x_1, \dots, x_p$  (tj. tabulkou jako v motivačním příkladu, body  $x_1, \dots, x_p$  pak nazýváme uzly aproximace), nebo na nějakém intervalu  $(a, b)$ . Pro jednoduchost se budeme zabývat jen prvním případem, kdy známe funkční hodnoty pouze v konečně mnoha bodech.

Nyní rozlišíme dva typy aproximací:

- *interpoláční aproximace:* Konstanty jsou voleny tak, že v bodech  $x_i, i = 1, \dots, p$  souhlasí hodnoty aproximační funkce<sup>7</sup>  $g(x)$  s hodnotami funkce  $f(x)$ .

<sup>6</sup> $g_n(x)$  jsou většinou nějaké jednoduché, speciální a známé funkce — v našem povídání to budou polynomy.

<sup>7</sup>Tvar funkce  $g(x)$  je uveden ve vztahu (\*).

• *aproximace metodou nejmenších čtverců neboli aproximace v průměru*: Účelem je minimalizovat součet čtverců rozdílů mezi  $f(x)$  a  $g(x)$  v bodech  $x_i$ ,  $i = 1, \dots, p$ , tj. chceme minimalizovat výraz:

$$(f(x_1) - g(x_1))^2 + (f(x_2) - g(x_2))^2 + (f(x_3) - g(x_3))^2 + \dots + (f(x_p) - g(x_p))^2.$$

**Poznámka:** Situace může být mnohem složitější. Předně, pokud máme funkci  $f(x)$  zadanou na nějakém intervalu  $(a, b)$  (a aproximací se snažíme najít její vhodné přiblížení pomocí „jednodušších“ funkcí), použijeme další rozšířený typ aproximace — tzv. Čebyševovu aproximaci. Ta se snaží o minimalizaci maximální hodnoty chyby  $|f(x) - g(x)|$  na intervalu  $(a, b)$ . Tato myšlenka nás v konečném důsledku vede k tzv. Čebyševovým polynomům. S nimi se mohli naši starší řešitelé seznámit v 8. sérii ročníku 1997/1998. Čebyševův polynom nabývá v absolutní hodnotě nejmenší maximální hodnoty mezi všemi polynomy stejného stupně  $n$  a stejného koeficientu u členu  $x^n$ .

U metody nejmenších čtverců lze v obecném případě uvažovat každý člen  $(f(x_i) - g(x_i))^2$  s jinou vahou. Těmito zobecněními se nebudeme dále zabývat, ve zbytku dnešního povídání se zaměříme na první typ aproximace — interpolaci.

**Lagrangeova interpolace:** Nechtě máme dány funkční hodnoty  $f(x_i)$  v tabulkových bodech (uzlech)  $x_i$ ,  $i = 1, \dots, p$ . Tuto funkci budeme aproximovat funkcí  $g$ , která nabývá v tabulkových bodech stejné hodnoty jako funkce  $f(x)$  a která je polynom. Funkci  $g(x)$  tedy budeme hledat ve tvaru (srovnej s tvarem (\*))

$$g(x) = f(x_0)g_0(x) + f(x_1)g_1(x) + f(x_2)g_2(x) + \dots + f(x_p)g_p(x),$$

kde funkce  $g_i(x)$  jsou polynomy.

Definujeme chybu aproximace jako funkci  $E(x)$  splňující

$$E(x) = f(x) - g(x). \tag{**}$$

Naším cílem je zařídit, aby

$$E(x_i) = 0, \text{ pro } i = 1, \dots, p.$$

Dále bychom chtěli najít vyjádření pro chybu  $E(x)$ , které nám umožní přibližně určit chybu pro hodnoty argumentu  $x \neq x_i$ ,  $i = 1, \dots, p$ , tj. pro hodnoty, pro které bychom chtěli naši interpolaci užívat.

Obecné určení polynomů  $g_i(x)$  je snadné. Protože chceme, aby chyba v tabulkových bodech byla nezávisle na funkci  $f(x)$  nulová, víme z (\*\*), že musí být  $g_i(x_i) = 1$ , pro  $i = 1, \dots, p$  a  $g_i(x_j) = 0$  vždy, když  $i \neq j$ . Jelikož  $g_i(x)$  je polynom, obsahuje činitele

$$(x - x_1) \cdot (x - x_2) \cdot \dots \cdot (x - x_{i-1}) \cdot (x - x_{i+1}) \cdot \dots \cdot (x - x_p)$$

a protože  $g_i(x_i) = 1$ , můžeme psát

$$g_i(x) = \frac{(x - x_1) \cdot (x - x_2) \cdot \dots \cdot (x - x_{i-1}) \cdot (x - x_{i+1}) \cdot \dots \cdot (x - x_p)}{(x_i - x_1) \cdot (x_i - x_2) \cdot \dots \cdot (x_i - x_{i-1}) \cdot (x_i - x_{i+1}) \cdot \dots \cdot (x_i - x_p)}.$$

**Vyšší derivace:** V minulém dílu seriálu jsme se zmínili o pojmu derivace funkce. Řekli jsme si, že k dané funkci  $h(x)$  lze v případě, že je nějakým způsobem rozumná, přiřadit funkci  $h'(x)$ , kterou nazveme derivací funkce  $h(x)$ . Když teď nalezneme derivaci funkce  $h'(x)$ , dostaneme funkci  $(h')'(x)$ , kterou zkráceně značíme  $h''(x)$  nebo  $h^{(2)}(x)$  a nazýváme druhá derivace funkce  $h(x)$ . Derivací druhé derivace dostaneme třetí derivaci, atd. Obecně  $n$ -násobným derivováním funkce  $h(x)$  dostaneme  $n$ -tou derivaci funkce  $h(x)$ , kterou značíme  $h^{(n)}(x)$ .

V minulém odstavci jsme jen chtěli uvést pojem  $n$ -té derivace, který se vyskytuje v následující pasáži o chybě Lagrangeovy interpolace. Čtenáře, který by se chtěl s vyššími derivacemi seznámit blíže, odkazujeme na jiné texty. Zdůrazněme zde jen, že ne každá funkce má derivaci a i když ji má, nemusí být definována na stejné množině jako původní funkce. Druhou derivaci opět nemá každá funkce, která má první derivaci apod. Pro „pěkné“ funkce lze derivaci nalézt v tabulkách, například pro polynom můžeš spočítat  $n$ -tou derivaci, použiješ-li  $n$ -krát vzoreček z minulého dílu seriálu.

**Chyba Lagrangeovy interpolace:** Vztah pro chybu Lagrangeovy interpolace zde uvedeme bez důkazu:<sup>8</sup> Mějme nějaký bod  $x$ , pro který chceme určit velikost chyby  $E(x)$ . Označme nejmenší interval, který obsahuje  $x$  a spolu s ním všechny body  $x_1, x_2, \dots, x_p$ , jako interval  $\langle c, d \rangle$ . Pak existuje takový bod  $\xi \in (c, d)$ , že pro chybu Lagrangeovy aproximace platí:

$$E(x) = (x - x_1) \cdot (x - x_2) \cdots (x - x_p) \frac{f^{(p)}(\xi)}{p!}$$

(hodnota bodu  $\xi$  je však závislá na  $x$ . Pro různá  $x$  mohou být odpovídající  $\xi$  různá).

**Užití interpolace:** Interpolace nám nemusí sloužit jen k určení hodnot funkce mimo body, kde hodnotu známe (to se hodilo hlavně před nástupem počítačů, kdy byly mnohé funkce dány jen tabulkově a výpočet mimo tyto body byl často nejrychlejší pomocí interpolace), ale je to v podstatě základní pilíř pro odvození mnoha metod v jiných oblastech matematiky.<sup>9</sup> Některé takové aplikace si ještě ukážeme.

**Interpolace s ekvidistantními<sup>10</sup> uzly:** Nyní se budeme zabývat případem, kdy tabulkové body  $x_1, \dots, x_p$  jsou od sebe vzdáleny vždy o stejnou délku  $h > 0$ , tj. platí  $x_{j+1} - x_j = h$ , pro  $j = 1, \dots, p - 1$ .

**Diference vpřed:** Mějme funkci  $f$ , bod  $x$  z jejího definičního oboru. Definujme  $k$ -tou diferenci vpřed s krokem  $h$  v bodě  $x$  funkce  $f$  pomocí rekurentního předpisu

$$\Delta_h^k f(x) = \Delta_h^{k-1} f(x+h) - \Delta_h^{k-1} f(x),$$

kde za nultou diferencí vpřed bereme přímo funkční hodnotu

$$\Delta_h^0 f(x) = f(x).$$

<sup>8</sup>Čtenář znalý základů matematické analýzy se může o důkaz pokusit sám. Napovíme mu, že se využije tzv. Rollova věta.

<sup>9</sup>Pro zdatnější čtenáře poznamenáváme, že se jedná o různé metody numerického derivování, numerické kvadratury, numerického integrování diferenciálních rovnic, ...

<sup>10</sup>Přívlastkem ekvidistantní se vyjadřuje, že tabulkové body jsou od sebe stejně vzdáleny.

Tedy například

$$\Delta_h^1 f(x) = f(x+h) - f(x),$$

$$\Delta_h^2 f(x) = \Delta_h^1 f(x+h) - \Delta_h^1 f(x) = f(x+2h) - 2f(x+h) + f(x).$$

Obecně můžeme  $k$ -tou diferencí vyjádřit nerekurentně ve tvaru

$$\Delta_h^k f(x) = \sum_{j=0}^k (-1)^{k-j} \binom{k}{j} f(x+jh).$$

Ověření tohoto vztahu ponecháváme do 5. úlohy seriálové série. Jak by čtenáře mohlo napadnout, existují též zpětné diference (a centrální diference), ale o nich se zde již nebudeme zmiňovat. O diferencích zde píšeme proto, že se pomocí nich dají pro ekvidistantní tabulkové hodnoty zapisovat interpolační vzorce. Jako příklad si uvedeme tzv. Newtonův vzorec pro interpolaci vpřed

$$f(x_1 + hm) = f(x_1) + \binom{m}{1} \Delta_h^1 f(x_1) + \binom{m}{2} \Delta_h^2 f(x_1) + \binom{m}{3} \Delta_h^3 f(x_1) + \dots + \binom{m}{p} \Delta_h^p f(x_1),$$

kde  $m \in \mathbb{N}_0$  a symbolem  $\binom{m}{j}$  značíme pro  $j \leq m$  obvyklé kombinační číslo, pro  $j > m$  pokládáme  $\binom{m}{j} = 0$ . Laskavý čtenář sám nahlédne souvislost tohoto vzorce se vztahem pro Lagrangeovu interpolaci. Pomůckou Ti může být vztah dokazovaný v 5. úloze seriálové série.

**Jedna aplikace interpolace, inverzní interpolace:** Na závěr si ukážeme jednu aplikaci interpolace na řešení nelineárních rovnic, které jsme vyšetřovali v prvním dílu seriálu. Mějme tedy funkci  $y = f(x)$ , jejíž kořen (nebo kořeny) chceme najít a předpokládejme, že známe její hodnoty v řadě bodů, takže máme

$x$	$x_1$	$x_2$	$x_3$	$\dots$	$x_p$
$y = f(x)$	$f(x_1)$	$f(x_2)$	$f(x_3)$	$\dots$	$f(x_p)$

Předpokládejme dále, že  $f(x)$  má v intervalu  $\langle x_1, x_p \rangle$  inverzní funkci, kterou označíme  $g$ , tj.  $x = g(y)$ . Nalezení hodnoty  $g(0)$  je tedy ekvivalentní s nalezením kořene funkce  $f(x)$ . Abychom hodnotu  $g(0)$  přibližně určili, napíšeme si předcházející tabulku ve tvaru

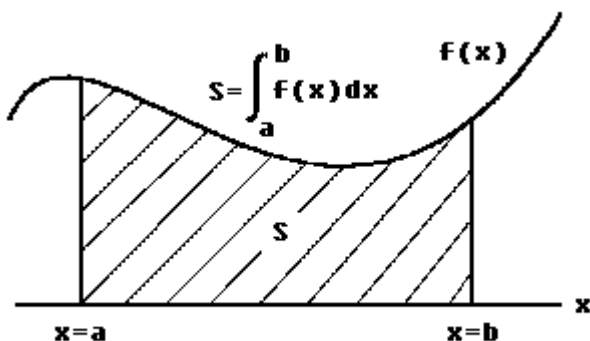
$y$	$f(x_1)$	$f(x_2)$	$f(x_3)$	$\dots$	$f(x_p)$
$x = g(y)$	$x_1$	$x_2$	$x_3$	$\dots$	$x_p$

Nyní je již postup nasnadě — provedeme interpolaci takto získané funkce  $g$  v tabulkových bodech  $f(x_1), \dots, f(x_p)$ , kde  $x_1, \dots, x_p$  jsou funkční hodnoty v těchto bodech a dostaneme kýženou aproximaci kořene funkce  $f$ , jako aproximaci hodnoty  $y(0)$ . Uvedený postup si můžeš vyzkoušet při řešení 6. úlohy seriálové série.



# Numerická kvadratura

V závěrečném povídání seriálu se budeme zabývat numerickým výpočtem obsahů ploch pod grafem funkce. Budeme mít zadanou funkci  $f(x)$ , pro jednoduchoost kladnou a spojitou na intervalu  $\langle a, b \rangle$ , naším cílem bude spočítat obsah plochy ohraničené osou  $x$ , přímkami  $x = a$ ,  $x = b$  a grafem funkce  $f(x)$  (viz vyšrafovaná plocha na obrázku).



Velikost této plochy označujeme symbolem

$$\int_a^b f(x) dx$$

a nazýváme určitým integrálem funkce  $f$  na intervalu  $\langle a, b \rangle$ .

Obecně, máme-li libovolnou spojitou funkci na intervalu  $\langle a, b \rangle$ , definujeme určitý integrál z funkce  $f$  na intervalu  $\langle a, b \rangle$  jako obsah plochy v polorovině nad osou  $x$ , která je ohraničena grafem funkce  $f$ , osou  $x$  a přímkami  $x = a$ ,  $x = b$ , od které odečteme obsah plochy v polorovině pod osou  $x$  ohraničené grafem funkce  $f$ , osou  $x$  a přímkami  $x = a$ ,  $x = b$ . Pro kladné funkce  $f$  zde samozřejmě nedostáváme žádný rozpor s předchozí definicí.

S pojmem integrálu se setkáme skutečně na každém rohu (ve fyzice, technice, chemii, biologii, ...), příklad z fyziky uvádí následující motivace.

**Fyzikální motivace:** Liborek tlačí svůj vozík ze silnice do garáže. Jelikož je silnice nerovná, působí během svého pochodu na vozík různou silou, která je ve vzdálenosti  $x$  metrů od silnice rovna  $\frac{7-x}{2+x}$  Newtonu. Jakou práci během své 5 metrů dlouhé cesty vykonal?

Zde nám fyzika přímo říká, že hledaná práce je rovna obsahu plochy pod grafem funkce  $f(x) = \frac{7-x}{2+x}$  na intervalu  $\langle 0, 5 \rangle$ , tj.  $W = \int_0^5 \frac{7-x}{2+x} dx$ . Nyní ovšem vyvstává matematická otázka, jak danou plochu spočítat.

**Matematická teorie integrálu:** Existuje spousta metod, jak integrály počítat přesně, bohužel však tyto metody nepokryjí všechny funkce, které se v aplikacích vyskytují. Naším

cílem bude ukázat si, jak se dají integrály počítat přibližně. Dříve než tak učiníme, napíšeme si několik základních vlastností integrálu:

- $\int_a^b f(x) + g(x) dx = \int_a^b f(x) dx + \int_a^b g(x) dx$ , kde  $f, g$  jsou funkce mající integrál na intervalu  $(a, b)$ , tj. integrál ze součtu funkcí je roven součtu integrálů z těchto funkcí, což není nic překvapivého.
- $\int_a^c f(x) dx = \int_a^b f(x) dx + \int_b^c f(x) dx$ , kde  $f$  je funkce mající integrál na intervalu  $\langle a, b \rangle$  a  $c \in (a, b)$ , tj. plocha pod grafem funkce  $f$  v intervalu  $\langle a, b \rangle$  je rovna součtu ploch pod grafem této funkce v intervalech  $\langle a, c \rangle$  a  $\langle c, b \rangle$ .
- $\int_a^b k \cdot f(x) dx = k \cdot \int_a^b f(x) dx$ , kde  $k$  je reálná konstanta, tj. konstantu lze vytýkat před integrál.

**Integrál z polynomu:** Není naším cílem zde budovat teorii přesného výpočtu integrálu, k tomu čtenáře odkazujeme na literaturu o matematické analýze a integrálním počtu, pro naše účely si zde jen uvedeme vzoreček pro integrál z polynomu

$$f(x) = c_n x^n + c_{n-1} x^{n-1} + c_{n-2} x^{n-2} + \dots + c_2 x^2 + c_1 x^1 + c_0.$$

Zavedeme-li si pro polynom  $f(x)$  tzv. primitivní funkci předpisem

$$F(x) = \frac{c_n}{n+1} x^{n+1} + \frac{c_{n-1}}{n} x^n + \frac{c_{n-2}}{n-2} x^{n-1} + \dots + \frac{c_2}{3} x^3 + \frac{c_1}{2} x^2 + c_0 x,$$

platí

$$\int_a^b f(x) dx = F(b) - F(a).$$

**Uzavřené Newtonovy-Cotesovy kvadrurní vzorce:** Necht  $n$  je přirozené číslo, uvažujme interval  $\langle a, b \rangle$ . Budeme hledat přibližnou hodnotu integrálu  $\int_a^b f(x) dx$  ve tvaru

$$\sum_{j=0}^n H_j \cdot f(a + jh), \quad \text{kde } h = \frac{b-a}{n},$$

tj. v intervalu  $\langle a, b \rangle$  vezmeme  $n+1$  bodů  $a, a+h, a+2h, a+3h, \dots, a+(n-1)h, a+nh = b$ , a sečteme funkční hodnoty v těchto bodech přenásobené konstantami  $H_j, j = 0, \dots, n$ .

Integrál  $\int_a^b f(x) dx$  můžeme tedy vyjádřit ve tvaru

$$\int_a^b f(x) dx = \sum_{j=0}^n H_j \cdot f(a + jh) + E(f), \quad (*)$$

kde  $E(f)$  je chyba našeho vzorce (rozdíl přesné a přibližné hodnoty). Je jasné, že vzoreček bude mít praktického užítku, pokud chyba  $E(f)$  bude malá.

Zbývá nám samozřejmě ještě určit velikost koeficientů  $H_j, j = 0, \dots, n$ . Na jejich volbě samozřejmě bude záviset chyba metody.

Označme pro jednoduchost  $x_j = a + jh$ ,  $j = 0, \dots, n$ , pak si můžeme vztah (\*) přepsat do tvaru

$$\int_a^b f(x) dx = \sum_{j=0}^n H_j \cdot f(x_j) + E(f). \quad (**)$$

Koeficienty  $H_j$ ,  $j = 0, \dots, n$ , budeme přitom volit tak, aby vzoreček (\*\*) byl přesný pro polynomy stupně nejvýše  $n$ . Dostaneme pak tzv. uzavřené Newtonovy-Cotesovy vzorce.

**Vzorce pro koeficienty**  $H_j$ ,  $j = 0, \dots, n$ : Koeficienty  $H_j$ ,  $j = 0, \dots, n$ , chceme volit tak, aby vzoreček (\*\*) byl přesný pro polynomy stupně nejvýše  $n$ , proto uvažujme Lagrangeovu interpolaci pro funkci  $f(x)$  v bodech  $x_j$ ,  $j = 0, \dots, n$ . Z minulého dílu seriálu víme, že platí

$$f(x) = f(x_0)g_0(x) + f(x_1)g_1(x) + f(x_2)g_2(x) + \dots + f(x_n)g_n(x) + E(x), \quad (\#)$$

kde

$$g_i(x) = \frac{(x - x_0) \cdot (x - x_1) \cdot \dots \cdot (x - x_{i-1}) \cdot (x - x_{i+1}) \cdot \dots \cdot (x - x_n)}{(x_i - x_0) \cdot (x_i - x_1) \cdot \dots \cdot (x_i - x_{i-1}) \cdot (x_i - x_{i+1}) \cdot \dots \cdot (x_i - x_n)}$$

a chyba aproximace  $E(x)$  se dá vyjádřit ve tvaru

$$E(x) = (x - x_0) \cdot (x - x_1) \cdot \dots \cdot (x - x_n) \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!},$$

kde  $\xi \in (a, b)$ . Z (#) snadno vidíme, že (využíváme jen těch vlastností integrálu, které jsme uvedli v seriálu, tak se následujících úprav nemusíš bát, i když se s pojmem integrálu setkáváš poprvé)

$$\int_a^b f(x) dx = \int_a^b f(x_0)g_0(x) + f(x_1)g_1(x) + f(x_2)g_2(x) + \dots + f(x_n)g_n(x) dx + \int_a^b E(x) dx,$$

což po drobné úpravě dává vztah

$$\int_a^b f(x) dx = \sum_{j=0}^n \left( \int_a^b g_j(x) dx \right) f(x_j) + \int_a^b E(x) dx,$$

což je však vzoreček tvaru (\*\*), když za koeficienty  $H_j$ ,  $j = 0, \dots, n$ , a chybu  $E(f)$  vezmeme čísla

$$H_j = \int_a^b g_j(x) dx, \quad j = 0, \dots, n, \quad E(f) = \int_a^b E(x) dx. \quad (\#\#)$$

**Chyba kvadraturních vzorců:** Vzoreček (#)# udával chybu  $E(f)$  ve tvaru

$$E(f) = \int_a^b E(x) dx.$$

Čtenář, který je hlouběji obeznámen z pojmem integrálu, si může zkusit dokázat, že pro sudé  $n$  existuje takové  $\omega \in (a, b)$ , že

$$E(f) = \frac{f^{(n+2)}(\omega)}{(n+2)!} \int_a^b x \cdot (x-x_0) \cdot (x-x_1) \cdots (x-x_n) dx, \quad (\%)$$

pro liché  $n$  existuje zase takové  $\omega \in (a, b)$ , že

$$E(f) = \frac{f^{(n+1)}(\omega)}{(n+1)!} \int_a^b (x-x_0) \cdot (x-x_1) \cdots (x-x_n) dx. \quad (\% \%)$$

**Koeficienty pro uzavřené Newtonovy-Cotesovy kvadraturní vzorce:** V předcházejícím odstavci jsme našli vzoreček pro výpočet chyby uzavřených Newtonových-Cotesových vzorců, nyní se podíváme, jak číselně spočítat koeficienty  $H_j$ ,  $j = 0, \dots, n$ .

Nechť  $n = 1$ , pak chceme spočítat koeficienty  $H_0$  a  $H_1$ . Ze vzorečku (##) vidíme, že platí

$$H_0 = \int_a^b \frac{x-b}{a-b} dx, \quad H_1 = \int_a^b \frac{x-a}{b-a} dx.$$

S využitím vzorečku pro integrál z polynomu uvedeného na začátku tohoto dílu seriálu dostaneme  $H_0 = H_1 = \frac{b-a}{2}$ , tj. pro  $n = 1$  má uzavřený Newtonův-Cotesův kvadraturní vzorec tvar

$$\int_a^b f(x) dx = \frac{b-a}{2} \cdot (f(a) + f(b)) + E(f),$$

což je tzv. lichoběžníkové pravidlo.

Obdobně pro  $n = 2$  můžeme odvodit tzv. Simpsonovo pravidlo ve tvaru

$$\int_a^b f(x) dx = \frac{b-a}{6} \cdot \left( f(a) + 4 \cdot f\left(\frac{a+b}{2}\right) + f(b) \right) + E(f).$$

Uzavřený Newtonův-Cotesův vzorec pro  $n = 3$  si můžeš obdobným způsobem zkusit odvodit v 8. úloze seriálové série.

**Otevřené kvadraturní vzorce:** Čtenáře by mohlo napadnout, že kromě

Newtonových-Cotesových kvadraturních vzorců by mohly existovat i vzorce otevřené. Je tomu skutečně tak, jsou to kvadraturní vzorce tvaru

$$\int_a^b f(x) dx = \sum_{j=1}^{n-1} H_j f(x_j) + E(f),$$

tj. na rozdíl od uzavřených vzorců nebereme v úvahu hodnoty funkce  $f$  v krajních bodech intervalu  $(a, b)$ , kde  $H_j$  jsou volena tak, že tento vzorec je přesný pro polynomy stupně nejvýše  $n-2$  (v případě sudého  $n$  jsou přesné pro polynomy až do stupně  $n-1$ ). Chybu těchto vzorců lze opět vyjádřit pomocí vztahů analogických vzorcům (%), (%%). (Čtenář,

kteřý je hlouběji obeznámen s pojmem integrálu, si může zkusit tyto vzorce odvodit, jako 9. úlohu seriálové série.)

**Složené kvadrurní vzorce:** Myšlenka složených kvadrurních vzorců je jednoduchá. Na intervalu  $\langle a, b \rangle$  uvažujme  $m + 1$  bodů ( $m$  je přirozené)  $y_0 = a, y_1, \dots, y_{m-1}, y_m = b$ , pak můžeme dle základních vlastností integrálu psát

$$\int_a^b f(x) dx = \int_{y_0}^{y_1} f(x) dx + \int_{y_1}^{y_2} f(x) dx + \int_{y_2}^{y_3} f(x) dx + \dots + \int_{y_{m-1}}^{y_m} f(x) dx.$$

Nyní na každém z intervalů  $(y_{i-1}, y_i)$ ,  $i = 1, \dots, m$ , můžeme použít jeden z odvozených („jednoduchých“) kvadrurních vzorců a dostaneme složený kvadrurní vzorec.

Uvažujme nyní  $n = 1$  a rozdělme interval  $\langle a, b \rangle$  na  $m$  podintervalů délky  $h = \frac{b-a}{m}$ , tj. v předcházejícím bereme  $y_i = a + ih$ ,  $i = 0, \dots, m$ . Použijeme-li nyní v každém z intervalů  $(y_{i-1}, y_i)$ ,  $i = 1, \dots, m$ , uzavřený Newtonův-Cotesův vzorec pro  $n = 1$ , dostaneme lichoběžníkové pravidlo:

$$\begin{aligned} \int_a^b f(x) dx &\approx h \cdot \left( \frac{1}{2} f(a) + f(a+h) + f(a+2h) + \dots \right. \\ &\left. \dots + f(a+(m-2)h) + f(a+(m-1)h) + \frac{1}{2} f(a+mh) \right). \end{aligned}$$

Chyba je pak daná výrazem

$$E(f) = -\frac{(b-a)^3}{12m^2} f''(\omega) = \frac{(b-a)h^2}{12} f''(\omega), \quad \text{kde } \omega \in (a, b).$$

Rozdělíme-li si (pro  $m$  sudé) interval  $\langle a, b \rangle$  na  $\frac{m}{2}$  podintervalů délky  $\frac{2(b-a)}{m}$  a použijeme-li na každém podintervalu uzavřený Newtonův-Cotesův vzorec pro  $n = 2$ , dostaneme Simpsonovo pravidlo ve tvaru

$$\begin{aligned} \int_a^b f(x) dx &\approx \frac{h}{3} (f(a) + 4f(a+h) + 2f(a+2h) + 4f(a+3h) + 2f(a+4h) + \dots \\ &\dots + 4f(a+(m-3)h) + 2f(a+(m-2)h) + 4f(a+(m-1)h) + f(b)), \end{aligned}$$

kde  $h = \frac{b-a}{m}$ . Chyba je dána výrazem

$$E(f) = -\frac{(b-a)^5}{180m^4} f^{(4)}(\omega) = -\frac{(b-a)h^4}{180} f^{(4)}(\omega).$$

Vidíme, že (za předpokladu omezenosti čtvrté derivace funkce  $f$ ) lze udělat chybu libovolně malou. Stačí zvolit dostatečně velké  $m$ , tzn. stačí rozdělit interval  $\langle a, b \rangle$  na dostatečně mnoho podintervalů. Stejný výsledek (za předpokladu omezenosti druhé derivace funkce  $f$ ) dostaneme i pro lichoběžníkové pravidlo.

**Závěr:** V letošním seriálu jsme se zabývali některými elementy numerické matematiky. Mohl sis všimnout, že je to ta část matematiky, která nastupuje v okamžiku, když chceme zjistit číselné výsledky příkladů vzešlých z různých odvětví praxe. Je to proto důležitá část matematiky. Výsledky uvádí sice pouze přibližně, ale to není důvod nad ní ohrnovat nos. Málakterý příklad z praxe má totiž přesný výsledek. Navíc, má-li úloha přesný výsledek rovný například číslu  $\pi$ , stále si toto číslo člověk představí jen jako 3,14 a malý kousek.

Řešíme-li složitější úlohy z praxe (fyzikální, technické, . . . ) mohou být neznámými rovnic složitější matematické objekty než jen čísla — například funkce, množiny v prostoru, . . . , numerická matematika i v tomto případě rozvinula bezpočet metod, jak úlohy řešit. Pokud chceme tyto problémy řešit tak, abychom dostali výsledky uspokojující lidi z praxe, již se bez prostředků této partie matematiky neobejdeme. Nezaslouží si proto žádné opovržení, vždyť pomáhá stavět mosty, letadla, turbíny, vlaky, auta, domy, ponorky, . . .