

3. Nejistota

Bi3101 Úvod do matematického modelování



Nejistota

Modelování nejistoty (neurčitosti) a rizika



- **Nejistotou** při zobrazení systému pomocí matematického modelu rozumíme situaci, kdy nemáme k dispozici všechnu potřebnou informaci nebo kdy některé z informací jsou nespolehlivé.
- **Modelování při riziku** předpokládá, že některé informace jsou náhodné veličiny, nebo že některé procesy jsou popsány náhodnými funkcemi.
 - V případě modelů s rizikem můžeme velikost rizika při přijetí řešení popsat pomocí pravděpodobnostních charakteristik.
 - Analogicky můžeme považovat modelování za rizika i v případě použití fuzzy veličin, nebo fuzzy funkcí. Velikost rizika lze potom vyjádřit buď pomocí vhodné fuzzy míry nebo tuto fuzzy míru transformovat na subjektivní pravděpodobnost.

Inverzní problém



- Určení vstupních parametrů modelu, které neznáme, při znalosti výstupních hodnot (naměřených dat).
- Nazývá se inverzní, protože známe výsledek modelovaného procesu, ale neznáme počáteční stav.
- Opakem je dopředný problém, kdy známe vstupy (parametry) a chceme zjistit výstupy (data).
- Data bývají zatížena chybami, které mohou ztěžovat určení parametrů modelu.
- Inverzní problémy jsou typicky špatně postulované (ill-posed).

Dobře/špatně postulovaný problém



- Well posed \times Ill posed problems.
- Říkáme, že problém je dobře postulovaný pokud splňuje Hadamardovu definici (3 podmínky):
 - existuje řešení problému;
 - toto řešení je jednoznačné;
 - vlastnosti řešení se mění spojitě se vstupními parametry.
- Inverzní problémy jsou typicky špatně postulované, mohou trpět numerickou nestabilitou díky diskretizaci, nepřesnosti v datech apod.
- I když je problém dobře postulovaný, může být stále špatně podmíněný.

Dobře/špatně podmíněný problém

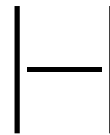


- Well conditioned × Ill conditioned problems.
- Za dobře podmíněný problém považujeme problém s nízkou podmíněností (číslem podmíněnosti), za špatně podmíněný problém považujeme problém s vysokou podmíněností.
- Podmíněnost udává, jak moc závisí změny modelových výstupů na (malých) změnách modelových vstupů.
- Podmíněnost je mírou citlivosti modelu na chyby ve vstupních hodnotách.
- Podmíněnost (číslo podmíněnosti) je definována jako maximální poměr relativní chyby výstupů a vstupů modelu.

Dopředná a zpětná stabilita

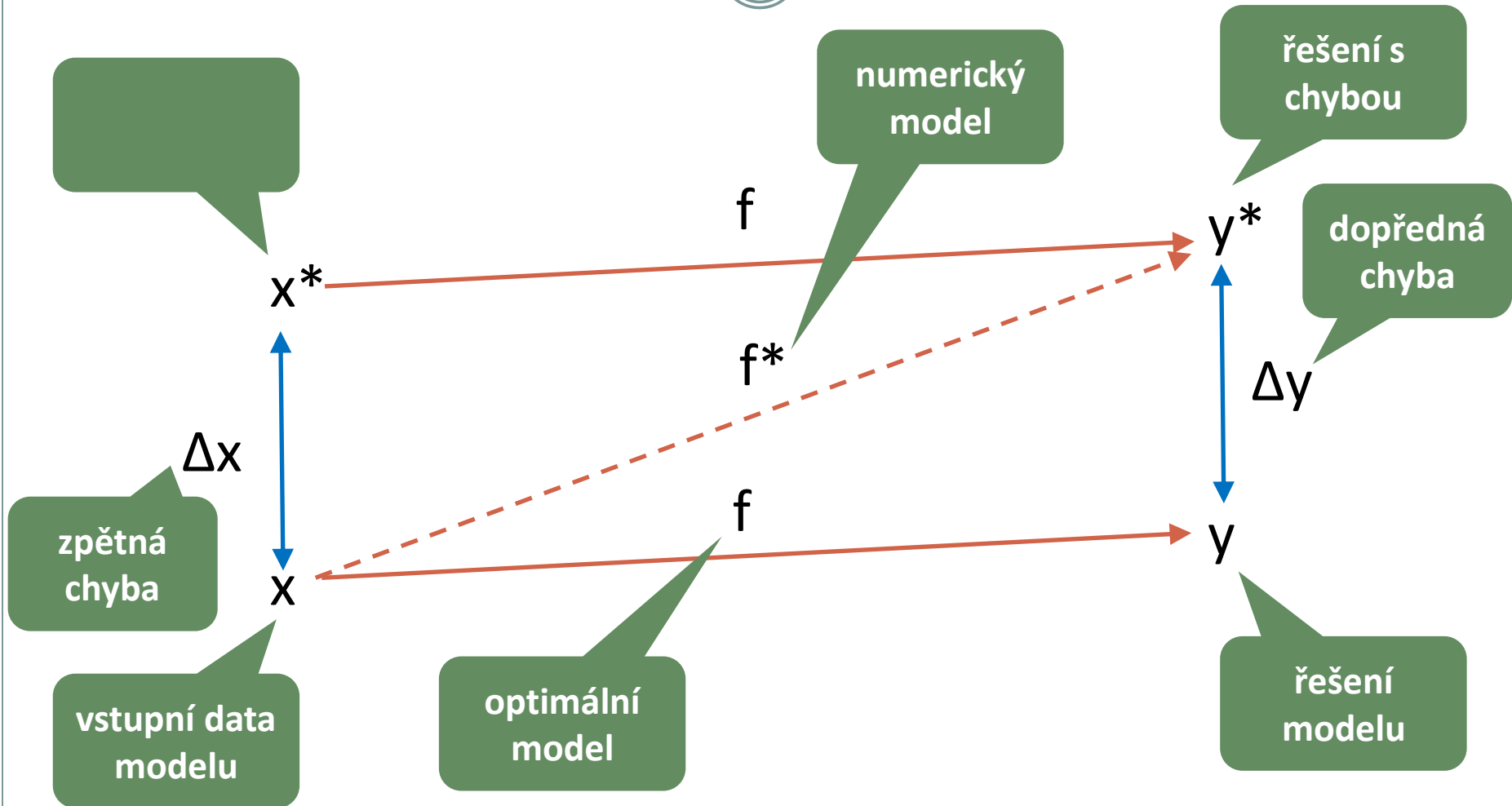


- Výstupy modelu se obvykle mírně liší od popisované reality (díky numerické reprezentaci, tj. zaokrouhlení a nepřesnostem řešení). Chybu výstupů nazýváme dopředná chyba (forward error).
- Odchylna na vstupu modelu, která odpovídá dopředné chybě výstupů se nazývá zpětná chyba (backward error).
- Model nazveme zpětně stabilním (backward stable), pokud má malou zpětnou chybu (obvykle se udává jako relativní vůči vstupní hodnotě):



- „Malá“ chyba obvykle znamená, že je zhruba stejného řádu jako zaokrouhlení vstupních hodnot.

Dopředná a zpětná stabilita



Číslo podmíněnosti



- Condition number.
- Číslo podmíněnosti je vlastností matematického řešení, ne jeho (zaokrouhlovací) chyby.
- Jde o maximální poměr relativní zpětné chyby vůči relativní dopředné chybě:

$$\left(\frac{\left| \frac{H}{()} \right|}{\left| \frac{()}{()} \right|} \right) \quad \left(\frac{|H|}{|H|} \right)$$

$$\left(- \right)$$

Příklad



- Nalezněte pevný bod funkce $f(x) = 11x - 2$.
- Řešte iterativně s počátečním (správným) řešením $x = 0,2$ v Maple a v R:

```
x[1]:=0.2;  
for i from 2 to 20 do  
  x[i]:=11*x[i-1]-2  
end do
```

```
x[1]=0.2  
for (i in 2:20) {  
  x[i]<-11*x[i-1]-2  
}
```

- Porovnejte výsledky (chybu), charakterizujte stabilitu obou modelů a pokuste se odhadnout číslo podmíněnosti.