

Přednáška 2 - Interpolace

interpolate ~ interpolation \approx interpolare (latina)
mezi \equiv polish \equiv vypřecizovat / vybrusit /
vyhladit / uhladit

\Rightarrow interpolate funkce / dat „zhlazuje“

\approx výstupem by měly být „hladké“ funkce

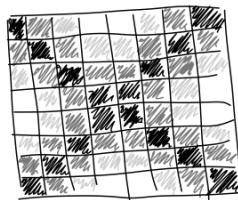
Motivace: image processing

• obrázek $\equiv \{[r_{ij}]_{ij}, [g_{ij}]_{ij}, [b_{ij}]_{ij}\}$ 300×300 pixelů

• display $\equiv \{[s_{ij}]_{ij}, [h_{ij}]_{ij}, [c_{ij}]_{ij}\}$ 600×600 pixelů

• jak zobrazit obrázek na display?

\Rightarrow „rozsadíme“ pixely obrázku a ty pixely „mezi“ interpolujeme



(opak komprese,
která nás čeká
na konci semestru)

Python Demo: image processing

terminologie:

• interpolate \equiv doplní mezi • extrapolace \equiv doplní vné

Formulace problému v 1D

Mám: • interval (a, b) • body (\equiv uzel \equiv nodes) $x_0, \dots, x_n \in (a, b)$
• hodnoty v uzelech $f_0, \dots, f_n \in \mathbb{R}$

Chci: interpolující funkci, tj. $P_f(x) : (a, b) \rightarrow \mathbb{R}$ t. j. že

$$H_i: P_f(x_i) = f_i$$

\equiv tzv. interpolation property / condition

Poznámka: rozšíření do 2D/3D jde různě, např. $P_f^{(x,y)}(x,y) = P_f^{(x)}(x) \cdot P_f^{(y)}(y)$
nebo jinou geometrii, viz demo / googlecolab.

Krok 1: Typ interpolace

→ my se omezíme na „klasickou“ interpolaci → polynomickou

$$\text{m} \rightarrow P_f(x) = \sum_{i=0}^n \alpha_i x^i = \alpha_0 + \alpha_1 x + \alpha_2 x^2 + \dots + \alpha_n x^n$$

Pozorování - jednu metodu polynomické approximace už známe -

- Taylorův polynom. Ten ale splňuje $P_f(x_i) = f_i$ pouze pro jeden bod → městací pouze

→ V praxi se bežně setkáváme i s jinými typy interpolaci - místo polynomů lze uvažovat trigonometrické polynomy → $\alpha_0 + \alpha_1 \cos(\pi x) + \dots + \alpha_n \cos(n\pi x)$
 $\beta_0 \sin(\pi x) + \dots + \beta_n \sin(n\pi x)$ $x \in (-1,1)$
m → to ale jde mimo rámec přednášky.

Krok 2: naivní formulace

Rozepíšeme si interpolační podmínky :

$$\forall i=0, \dots, n: \alpha_0 + \alpha_1 x_i + \alpha_2 (x_i)^2 + \dots + \alpha_n (x_i)^n = f_i$$



$$\forall i=0, \dots, n: \left[1 \times (x_i)^0 \dots (x_i)^n \right] \begin{bmatrix} \alpha_0 \\ \vdots \\ \alpha_n \end{bmatrix} = f_i$$



$$\begin{bmatrix} 1 & x_0 & \dots & (x_0)^n \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 1 & x_n & \dots & (x_n)^n \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \alpha_0 \\ \vdots \\ \alpha_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} f_0 \\ \vdots \\ f_n \end{bmatrix}$$

tzv. Vandermondova matice

→ Když vyřešíme soustavu $n+1$ lineárních algebraických rovnic, máme $P_f(x)$

• Nevýhoda 1: pokud mi někdo zítra přidá (x_{n+1}, f_{n+1}) m → vše počítám znova

Python Demo: zkusíme vyřešit jako v Linebra 1

• Nevýhoda 2: „asi téžší problém“ → nespecializované metody (G.E.) můžou selhat

Krok 3: Lagrangeova interpolace

V čem je problém? Hledáme $P_f(x)$ jako lineární kombinaci x^i -monických polynomů

Existuje lepší báze! Definujeme polynomy $l_0(x), \dots, l_n(x)$ stupně n: $l_i(x_j) = \delta_{ij}$ pro všechny $x_j = x_0, \dots, x_n$
 $\in \mathbb{N}^{n+1}$ podmínek určuje polynom stupně n

Z definice dostaneme: $f_0 \cdot b_0(x_i) = \begin{cases} 0 & \text{pro } i \neq 0 \\ f_0 & \text{pro } i = 0 \end{cases}$ od tuh je přirozena myšlenka jednoznačně na první řešení našeho problému

Pokud definujeme $P_f(x) := f_0 \cdot l_0(x) + f_1 \cdot l_1(x) + \dots + f_n \cdot l_n(x)$, pak:

- $P_f(x)$ je polynom stupně n
- $P_f(x_i) = f_i \quad \forall i$

Pozorování → libovolný polynom stupně n je dan právě $n+1$ body. Ty jsme ukázali, že jsme schopni pro daných $n+1$ bodů (různých) napsat jimi určený polynom stupně n jako lineární kombinaci $l_0(x), \dots, l_n(x)$. Tedy jsme ukázali, že $\{l_0(x), \dots, l_n(x)\}$ je báze vektorového prostoru polynomů stupně n .

Umíme sestrojit $l_i(x)$? Ano: $l_i(x) = \prod_{j \neq i} \frac{x - x_j}{x_i - x_j}$... tzv. Lagrangeovy bazické polynomy

Python Demo : RungeKutta

Krok 4: - Hermite

→ co když chceme aby $\frac{d}{dx} P_f(x_i) = f_i$?

musíme analogicky řešit systém lin. rovnic:

$$\bullet P_f(x) = \sum_0^n \alpha_i x^i \quad \left. \begin{array}{c} \\ \Downarrow \\ \frac{d}{dx} P_f(x) = \sum_0^{n-1} (i+1) \cdot \alpha_{i+1} \cdot x^i \end{array} \right\} \Rightarrow \begin{array}{l} n+1 \text{ rovnice } (P_f(x_i) = f_i) \\ n+1 \text{ rovnice } \left(\frac{d}{dx} P_f(x_i) = f'_i \right) \end{array} \quad \left. \begin{array}{c} \\ \rightarrow \text{pouze vlastní systém} \\ (\text{tedy výšší stupen } P_f^{(1)}) \end{array} \right\}$$

muží analogicky jako u Lagrangeových polynomů.

$$h_i(x) := \left(1 - 2(x - x_i) \cdot h_i'(x_i)\right) \cdot h_i^2(x) \quad \dots \quad \frac{d}{dx} h_i(x_j) = 0$$

$$g_i(x) := (x - x_i) \cdot \ell_i^2(x) \quad \frac{d}{dx} g_i(x_j) = \delta_{ij}$$

$$\Rightarrow P_f(x) := \sum_{i=0}^n \alpha_i h_i(x) + \sum_{i=0}^n \beta_i g_i(x)$$

