

Přednáška 2 - Interpolace

interpolace ~ interpolation \approx inter- polare (latina)
mezi \equiv polish \equiv vyprecizovat / vybrousit /
vyklesat / uhladit

\Rightarrow interpolace funkce / dat „zhlazuje“

\equiv výstupem by měly být „hladké“ funkce

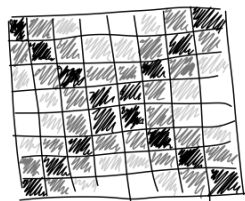
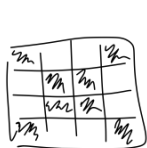
Motivace: image processing

• 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?

\leadsto „rozsadíme“ pixely obrázku a ty pixely „mezi“ interpolujeme \equiv vyhladíme



(opak komprese,
která nás čeká
na konci semestru)

Python Demo: image processing

terminologie:

- interpolace \equiv doplní mezi
- extrapolace \equiv doplní vně

Formulace problému v 1D

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

Chci: interpolační funkci, tj. $P_f(x) : (a, b) \rightarrow \mathbb{R}$ t.j. \exists $\forall i : P_f(x_i) = f_i$
 \equiv tzv. interpolation property / condition

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

Krok 1: Typ interpolace

→ my se omezíme na "klasickou" interpolaci → polynomiální

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

Pozorování - jednu metodu polynomiální aproximace už známe -

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

→ V praxi se běžně setkáváme i s jinými typy interpolací - místo polynomů lze uvažovat trigonometrické polynomy →
$$\alpha_0 + \alpha_1 \cos(\pi x) + \dots + \alpha_n \cos(n\pi x) + \beta_1 \sin(\pi x) + \dots + \beta_n \sin(n\pi x) \quad x \in (-1, 1)$$

m) to ale jde nad rámec přednášky.

Krok 2: naivní formulace

Rozepíšeme si interpolační podmínky • :

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

$$\Leftrightarrow \forall i=0, \dots, n: \begin{bmatrix} 1 & x_i & (x_i)^2 & \dots & (x_i)^n \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \alpha_0 \\ \vdots \\ \alpha_n \end{bmatrix} = f_i$$

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

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}) → vše počítám znova

Python Demo: zkusíme vyřešit jako v Linegebra 1

• Nevýhoda 2: "asi těžký 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 : $\forall i: l_i(x_j) = \delta_{ij}$ pro všechny $x_j = x_0, \dots, x_n$

$\equiv n+1$ podmínek určuje polynom stupně n jednoznačně

Z definice dostaneme: $f_0 \cdot l_0(x_i) = \begin{cases} 0 & \text{pro } i \neq 0 \\ f_0 & \text{pro } i = 0 \end{cases}$ odtud je přirozená myšlenka na přímé 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 \rightarrow libovolný polynom stupně n je dán právě $n+1$ body. Tly jsme ukázali, že jsme schopni pro daných $n+1$ bodů (různých) napsat jini 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 sestavit $l_i(x)$? Ano: $l_i(x) = \prod_{j \neq i} \frac{x - x_j}{x_i - x_j}$ tzv. Lagrangeovy bazické polynomy

Python Demo: Rungeho jev

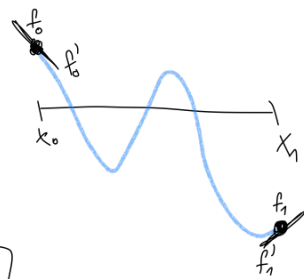
Krok 4: - Hermite

\rightarrow co když chceme aby $\frac{d}{dx} P_f(x_i) = f'_i$?

\leadsto lze analogicky přes systém lin. rovnic:

$$\left. \begin{aligned} P_f(x) &= \sum_{i=0}^n \alpha_i x^i \\ \frac{d}{dx} P_f(x) &= \sum_{i=0}^{n-1} (i+1) \alpha_{i+1} x^i \end{aligned} \right\} \Rightarrow \left. \begin{aligned} n+1 \text{ rovnic } "P_f(x_i) = f_i" \\ n+1 \text{ rovnic } "\frac{d}{dx} P_f(x_i) = f'_i" \end{aligned} \right\} \rightarrow \text{parze větší systém (a tedy vyšší stupeň } P_f(x))$$

zadané hodnoty $\in \mathbb{R}$
nikoliv derivace konstant



\leadsto lze analogicky jako u Lagrangeových polynomů:

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

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

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

