

Analiza numeryczna L 2016/2017

Wykład 9

Aproksymacja średniokwadratowa na zbiorze dyskretnym

Idea: nie interpolujemy, ale wybieramy funkcję, która będzie *blisko* pomiarowej *chmury* punktów. Takich funkcji jest dużo. Będziemy wybierać tę, która w pewnym sensie będzie najbliższa *chmurze* punktów.

Definicja: (dyskretna norma średniokwadratowa)

Dla danych parami różnych punktów x_0, x_1, \dots, x_n **dyskretną normą średniokwadratową** $||\cdot||_2$ określamy wzorem:

$$||f||_2 = \sqrt{\sum_{k=0}^n (f(x_k))^2}$$

Własności:

1°

$$||f||_2 > 0, ||f||_2 = 0 \Leftrightarrow f(x_k) = 0, k = 0, 1, \dots, n$$

2°

$$||\alpha f||_2 = |\alpha| ||f||_2$$

3° (nierówność trójkąta)

$$||f + g||_2 \leq ||f||_2 + ||g||_2$$

Zadanie (aproksymacja średniokwadratowa)

Dla danej funkcji $f \in F$, znajdziemy taką funkcję $g^* \in X$, że:

$$\|f - g^*\|_2 = \min_{g \in X} \|f - g\|$$

Model 1:

$$X = \{a : a \in R\}$$

Jak w tej sytuacji znaleźć w^* ?

$$w^* \in X \Rightarrow w^*(x) = a^* : \|f - w^*\|_2 = \min_{w \in X} \|f - w\|_2 = \min_{w \in X} \|w - a\|_2$$

Zauważmy, że:

$$\|f - a\|_2^2 = \sum_{k=0}^N (f(x_k) - a)^2 = E(a)$$

gdzie E to funkcja błędu. Chcemy znaleźć minimum funkcji błędu:

$$E'(a) = 0 \text{ (warunek konieczny ekstremum)}$$

Inna notacja:

$$\frac{\partial E(a)}{\partial a}$$

co oznacza pochodną cząstkową względem zmiennej a funkcji E .

$$E'(a) = -2 \sum_{k=0}^N (f(x_k) - a)$$

$$E'(a) = 0 \Leftrightarrow \sum_{k=0}^N (f(x_k) - a) = 0$$

$$\sum_{k=0}^N (f(x_k) - a) = 0$$

$$a = \frac{\sum_{k=0}^N f(x_k)}{N + 1}$$

w tym punkcie a^* przyjmuje minimum.

Wniosek: W sensie dyskretnej aproksymacji średniokwadratowej dla modelu $X = \{a : a \in R\} \equiv \Pi_0$ funkcją najlepiej dopasowaną do danych x_0, \dots, x_n oraz y_0, \dots, y_n jest $w^* = a^*$, gdzie

$$a^* = \frac{\sum_{k=0}^N f(x_k)}{N + 1}$$

Model 2:

$$X = \{ax^2 : a \in R\}$$

Znajdziemy takie $w^* = a^* \in X$, że:

$$\|f - w^*\|_2 = \min_{w \in X} \|f - w\|_2 = \min_{w \in X} \|f(x) - ax^2\|_2$$

$$\|f(x) - ax^2\|_2^2 = \sum_{k=0}^N (y_k - ax_k^2)^2 = E(a)$$

$$\frac{\partial E(a)}{\partial a} = -2 \sum_{k=0}^N (y_k - ax_k) x_k^2 = 0$$

$$\sum_{k=0}^N (y_k - ax_k) x_k^2 = 0 \Leftrightarrow a = \frac{\sum_{k=0}^N y_k x_k^2}{\sum_{k=0}^N x_k^4}$$

Wniosek: elementem optymalnym w sensie aproksymacji średniokwadratowej dla danego modelu i danych pomiarowych x_0, \dots, x_n oraz y_0, \dots, y_n jest $w^* = a^* x^2$, gdzie:

$$a^* = \frac{\sum_{k=0}^N y_k x_k^2}{\sum_{k=0}^N x_k^4}$$

Model 3:

$$X = \{ae^x : a \in R\}$$

Znajdziemy takie $w^* \in X$, że:

$$\|f - w^*\|_2 = \min_{w \in X} \|f - w\|_2 = \min_{w \in X} \sum_{k=0}^N (y_k - ae^{x_k})^2 = E(a)$$

Szukamy minimum funkcji błędu:

$$\frac{\partial E(a)}{\partial a} = 0 \Leftrightarrow a = \frac{\sum_{k=0}^N y_k e^{x_k}}{\sum_{k=0}^N e^{2x_k}}$$

Model 4:

$$X = \{ax + b : a, b \in R\} = \Pi_1$$

Znajdziemy takie $w^* = a^*x + b^*$, że:

$$\|f - w^*\|_2^2 = \min_{a,b \in R} \sum_{k=0}^N (y_k - ax_k - b)^2 = E(a, b)$$

Funkcja błędu zależy od dwóch parametrów. Warunek konieczny dla istnienia ekstremum:

$$\left\{ \begin{array}{l} \frac{\partial E(a,b)}{\partial a} = 0 \\ \frac{\partial E(a,b)}{\partial b} = 0 \end{array} \right\}$$

czyli:

$$\left\{ \begin{array}{l} -2 \sum_{k=0}^N (y_k - ax_k - b)x_k = 0 \\ -2 \sum_{k=0}^N (y_k - ax_k - b) = 0 \end{array} \right\}$$

Przekształcamy układ do postaci:

$$\left\{ \begin{array}{l} a \sum_{k=0}^N x_k^2 + b \sum_{k=0}^N x_k = \sum_{k=0}^N y_k x_k \\ a \sum_{k=0}^N x_k^2 + b(N+1) = \sum_{k=0}^N y_k \end{array} \right\}$$

Rozwiązaniem tego układu jest:

$$\left\{ \begin{array}{l} a = \frac{(N+1)s_4 - s_1 s_3}{(N+1)s_2 - s_1^2} \\ b = \frac{s_2 s_3 - s_1 s_4}{(N+1)s_2 - s_1^2} \end{array} \right\}$$

gdzie:

$$s_i = \sum_{k=0}^N x_k^i, i = 1, 2$$

$$s_3 = \sum_{k=0}^N y_k$$

$$s_4 = \sum_{k=0}^N x_k y_k$$

Wypadek ogólny

Założmy, że $X = \{a_0g_0(x) + a_1g_1(x) + \dots + a_ng_n(x) : a_k \in R\}$, gdzie g to ustalona funkcja.

Chodzi o znalezienie elementu optymalnego:

$$w^*(x) = \sum_{k=0}^N a_k^* g_k(x)$$

spełniającego warunek:

$$\|f - w^*\|_2 = \min_{w \in X} \|f - w\|_2$$

Funkcja błędu:

$$E(a_0, \dots, a_n) = \sum_{k=0}^N (y_k - a_0g_0(x_k) - \dots - a_ng_n(x_k))^2$$

Warunek na minimalizację błędu E :

$$\frac{\partial E(a_0, \dots, a_n)}{\partial a_k} = 0, \text{ dla } k = 0, 1, \dots, n$$

jest to układ równań liniowych z niewiadomymi a_0, \dots, a_n .