Metoda nejmenších čtverců

• Zadání:

Chceme aproximovat nějakou funkci, přičemž známe její diskrétní hodnoty y_1, \ldots, y_n v bodech x_1, \ldots, x_n . Nepožadujeme ale, aby aproximace vycházela zadanými body, například proto, že hodnoty y_1, \ldots, y_n nejsou zadány zcela přesně (jsou to třeba výsledky měření s určitou chybou). Místo toho máme představu o tom, jakou funkci k aproximaci použít. (Víme to například z teorie nebo z pohledu na graf zadaných bodů.) Hledáme tedy aproximaci funkce, která nemusí být její interpolací.

Například máme čtyři body, o kterých víme, že by měly ležet na parabole, ale ve skutečnosti na ní úplně přesně neleží. Hledáme takovou parabolu, která data co nejlépe aproximuje.

• Postup:

V mnoha případech nejlepší aproximaci f(x) najdeme tak, že hledáme minimum funkce

$$\tilde{S} = \sqrt{\sum_{i} \left(y_i - f(x_i) \right)^2}$$

přes všechny podobné aproximace (např. polynomy stejného řádu).

Co je to vlastně funkce \tilde{S} ? Máme-li například pouze tři body x_1, x_2, x_3 , pak (y_1, y_2, y_3) je bod Eukleidova prostoru (bod zadaných hodnot), $(f(x_1), f(x_2), f(x_3))$ je další bod Eukleidova prostoru (bod aproximace hodnot) a funkce \tilde{S} je vzdálenost mezi těmito body (eukleidovská norma).

• Příklad:

Chceme aproximovat data polynomem druhého stupně $f(x) = a_0 + a_1 x + a_2 x^2$.

- Hledáme tedy koeficienty a_0, a_1, a_2 takové, abychom minimalizovali

$$\tilde{S} = \sqrt{\sum_{i} (y_i - a_0 - a_1 x_i - a_2 x_i^2)^2}.$$

Odmocninu můžeme vynechat, protože odmocnina je monotónní funkce a tedy

$$S = \tilde{S}^2 = \sum_{i} (y_i - a_0 - a_1 x_i - a_2 x_i^2)^2$$

má minimum ve stejném bodu jako \hat{S} .

- Minimum budeme hledat pomocí derivace. V minimu platí

$$\operatorname{grad}_{\vec{a}} S(a_0, a_1, a_2) = \vec{0}$$

neboli

$$\frac{\partial S}{\partial a_0} = 0,$$
 $\frac{\partial S}{\partial a_1} = 0,$ $\frac{\partial S}{\partial a_2} = 0.$

- Budeme tyto derivace postupně počítat. Nejprve derivujeme podle a_0

$$\frac{\partial S}{\partial a_0} = \frac{\partial}{\partial a_0} \sum_{i} \left(\underbrace{y_i - a_1 x_i - a_2 x_i^2}_{\text{ozn. } k_i} - a_0 \right)^2 = \frac{\partial}{\partial a_0} \sum_{i} (k_i - a_0)^2 = \sum_{i} \frac{\partial}{\partial a_0} (k_i - a_0)^2$$
$$= \sum_{i} \left(-2 (k_i - a_0) \right),$$

kde jsme označili

$$k_i = y_i - a_1 x_i - a_2 x_i^2.$$

Derivace podle a_1 je

$$\frac{\partial S}{\partial a_1} = \frac{\partial}{\partial a_1} \sum_i \left(\underbrace{y_i - a_0 - a_2 x_i^2}_{\text{ozn. } l_i} - a_1 x_i \right)^2 = \frac{\partial}{\partial a_1} \sum_i \left(l_i - a_1 x_i \right)^2 = \sum_i \frac{\partial}{\partial a_1} \left(l_i - a_1 x_i \right)^2$$
$$= \sum_i \left(-2 x_i \left(l_i - a_1 x_i \right) \right),$$

kde jsme označili

$$l_i = y_i - a_0 - a_2 x_i^2.$$

Konečně derivace podle a_2 je

$$\frac{\partial S}{\partial a_2} = \frac{\partial}{\partial a_2} \sum_{i} \left(\underbrace{y_i - a_0 - a_1 x_i}_{\text{ozn. } m_i} - a_2 x_i^2 \right)^2 = \frac{\partial}{\partial a_2} \sum_{i} \left(m_i - a_2 x_i^2 \right)^2 = \sum_{i} \frac{\partial}{\partial a_2} \left(m_i - a_2 x_i^2 \right)^2$$
$$= \sum_{i} \left(-2 x_i^2 \left(m_i - a_2 x_i^2 \right) \right),$$

kde jsme označili

$$m_i = y_i - a_0 - a_1 x_i.$$

- Derivace (podělené -2) položíme rovny nule

$$0 = \sum_{i} (k_{i} - a_{0}) = \sum_{i} (y_{i} - a_{0} - a_{1} x_{i} - a_{2} x_{i}^{2}),$$

$$0 = \sum_{i} x_{i} (l_{i} - a_{1} x_{i}) = \sum_{i} x_{i} (y_{i} - a_{0} - a_{1} x_{i} - a_{2} x_{i}^{2}),$$

$$0 = \sum_{i} x_{i}^{2} (m_{i} - a_{2} x_{i}^{2}) = \sum_{i} x_{i}^{2} (y_{i} - a_{0} - a_{1} x_{i} - a_{2} x_{i}^{2})$$

a rovnice přepíšeme jako

$$\sum_{i} y_{i} = a_{0} \sum_{i} 1 + a_{1} \sum_{i} x_{i} + a_{2} \sum_{i} x_{i}^{2},$$

$$\sum_{i} x_{i} y_{i} = a_{0} \sum_{i} x_{i} + a_{1} \sum_{i} x_{i}^{2} + a_{2} \sum_{i} x_{i}^{3},$$

$$\sum_{i} x_{i}^{2} y_{i} = a_{0} \sum_{i} x_{i}^{2} + a_{1} \sum_{i} x_{i}^{3} + a_{2} \sum_{i} x_{i}^{4},$$

což je soustava lineárních rovnic pro koeficienty a_0, a_1, a_2 hledané aproximace. Maticově ji můžeme zapsat jako

$$\left(\begin{array}{ccc}
\sum 1 & \sum x_i & \sum x_i^2 \\
\sum x_i & \sum x_i^2 & \sum x_i^3 \\
\sum x_i^2 & \sum x_i^3 & \sum x_i^4
\end{array}\right) \left(\begin{array}{c} a_0 \\ a_1 \\ a_2 \end{array}\right) = \left(\begin{array}{c} \sum y_i \\
\sum x_i y_i \\
\sum x_i^2 y_i \end{array}\right),$$

kde proNaproximovaných bodů jdou sumy od 1 do N a $\sum 1 = N.$