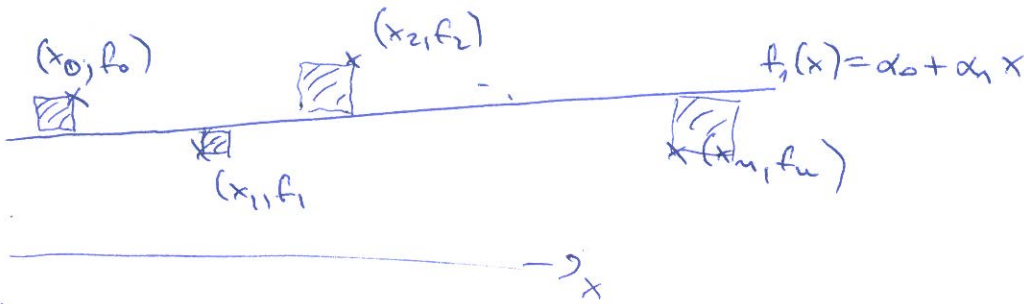


NM - Aproximace metodou nejmenších čtverců

27.9. '16

⑥

Lineární regrese v l^2 -normě

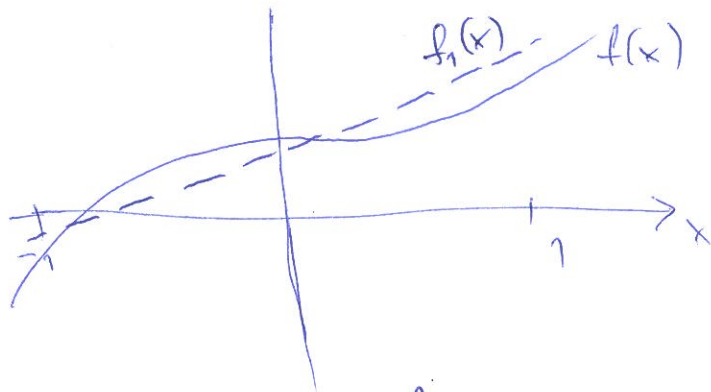


$$\begin{cases} \text{Hledáme } f_1(x) = \alpha_0 + \alpha_1 x \in P_1: \\ \sum_{j=0}^m [f_j - \alpha_0 - \alpha_1 x_j]^2 \rightarrow \min! \\ \alpha_0, \alpha_1 \in \mathbb{R} \end{cases}$$

$=: Q(\alpha_0, \alpha_1)$ je ryze konvexní kvadratická funkce,
tj. úloha má právě jedno řešení $\bar{\alpha} : \nabla Q(\bar{\alpha}) = \vec{0}$

$$\begin{cases} \frac{\partial Q}{\partial \alpha_0}(\alpha_0, \alpha_1) = \sum_{j=0}^m 2 \cdot [f_j - \alpha_0 - \alpha_1 x_j] \cdot (-1) \stackrel{!}{=} 0 \\ \frac{\partial Q}{\partial \alpha_1}(\alpha_0, \alpha_1) = \sum_{j=0}^m 2 \cdot [f_j - \alpha_0 - \alpha_1 x_j] \cdot (-x_j) \stackrel{!}{=} 0 \end{cases} \left\{ \begin{array}{l} \begin{bmatrix} \sum_{j=0}^m 1 & \sum_{j=0}^m x_j \\ \sum_{j=0}^m x_j & \sum_{j=0}^m x_j^2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \alpha_0 \\ \alpha_1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \sum_{j=0}^m f_j \\ \sum_{j=0}^m x_j f_j \end{bmatrix} \end{array} \right.$$

Lineární regrese v L^2 -normě



$$\begin{cases} \text{Hledáme } f_1(x) = \alpha_0 + \alpha_1 x \in P_1: \\ \int_{-1}^1 [f(x) - \alpha_0 - \alpha_1 x]^2 dx \rightarrow \min! \\ \alpha_0, \alpha_1 \in \mathbb{R} \end{cases}$$

$=: Q(\alpha_0, \alpha_1)$ je opět ryze konvexní kvadrat. funkce. Čiň.

$$\begin{cases} \frac{\partial Q}{\partial \alpha_0}(\alpha_0, \alpha_1) = -2 \cdot \int_{-1}^1 [f(x) - \alpha_0 - \alpha_1 x] dx \stackrel{!}{=} 0 \\ \frac{\partial Q}{\partial \alpha_1}(\alpha_0, \alpha_1) = -2 \int_{-1}^1 x [f(x) - \alpha_0 - \alpha_1 x] dx \stackrel{!}{=} 0 \end{cases} \left\{ \begin{array}{l} \begin{bmatrix} \int_{-1}^1 1 & 0 \\ 0 & \int_{-1}^1 x^2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \alpha_0 \\ \alpha_1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \int_{-1}^1 f(x) \\ \int_{-1}^1 x f(x) \end{bmatrix} \end{array} \right.$$

$1 \perp x$ ve skal. součinu $(f(x), g(x))_{L^2(-1,1)} = \int_{-1}^1 f(x)g(x)dx$,
nemusíme proto řešit soustavu lin. rovnic (množice je diagonální).

Ortogonalní systémy a metoda nejmenších čtverců

Mějme vektorový prostor V nad tělesem \mathbb{R} (nad \mathbb{C}).

Zavedme skalární součin (u, v)

- bilineární forma

$\forall \alpha, \beta \in \mathbb{R} (\in \mathbb{C}) : 1) (\alpha u + \beta v, w) = \alpha(u, w) + \beta(v, w)$

$\forall u, v, w \in V$

$2) (u, \alpha v + \beta w) = \alpha(u, v) + \beta(u, w)$ v přík. \mathbb{R}

$\left(\begin{aligned} &= \alpha^*(u, v) + \beta^*(u, w) \text{ v přík. } \mathbb{C} \\ &\text{kde } \alpha = a + ib, \alpha^* = a - ib \end{aligned} \right)$

- která je pozitivně definitní

$\forall v \in V : (v, v) \geq 0$
 $v \neq 0$

- a symetrická (Hermitovská v přík. \mathbb{C})

$\forall u, v \in V : (u, v) = (v, u)$

$(= (v, u)^*)$

Systém nenulových vektorů $(\psi_i)_{i=0}^m \in V$ se nazývá ortogonální,

pokud $(\psi_i, \psi_j) = 0$ pro $i \neq j$.

Skalární součin indukuje normu $\|u\| := \sqrt{(u, u)}$.

Metoda nejmenších čtverců z

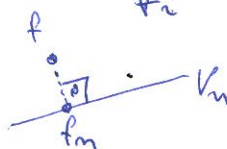
Cílem. Ortogonální systém $(\psi_i)_{i=0}^m \in V$ tvoří bázi $\langle \psi_0, \dots, \psi_m \rangle$.

Metodu nejmenších čtverců zobecníme takto:

Dáno $f \in V, (\psi_i)_{i=0}^m$ lin. nezávislá!

$\left\{ \begin{aligned} &\text{Hledáme } f_m = \sum_{j=0}^m \alpha_j \psi_j : \text{Cíle.} \\ &\|f - f_m\|^2 \rightarrow \min! \\ &\alpha_0, \dots, \alpha_m \in \mathbb{R} (\in \mathbb{C}) \end{aligned} \right.$

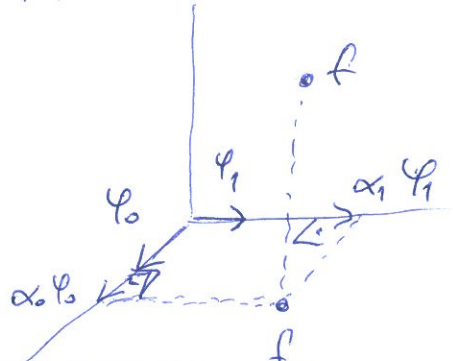
$\Leftrightarrow (f - f_m, \psi_i) = 0 \Leftrightarrow$



$\Leftrightarrow \begin{bmatrix} (\psi_0, \psi_0) & \dots & (\psi_0, \psi_m) \\ (\psi_1, \psi_0) & \dots & (\psi_1, \psi_m) \\ \vdots & & \vdots \\ (\psi_m, \psi_0) & \dots & (\psi_m, \psi_m) \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \alpha_0 \\ \alpha_1 \\ \vdots \\ \alpha_m \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} (\psi_0, f) \\ \vdots \\ (\psi_m, f) \end{bmatrix}$

Je-li báze $(\varphi_i)_{i=0}^m$ ortogonální, pak

$$f_m = \sum_{j=0}^m \underbrace{\frac{(\varphi_j, f)}{(\varphi_j, \varphi_j)}}_{=\alpha_j} \varphi_j$$



Pr. Eukleidovský prostor \mathbb{R}^m , $(\bar{u}, \bar{v}) := \sum_{i=1}^m u_i v_i$
 $(\bar{e}_j)_{j=1}^m$, kde $\bar{e}_j = (0, \dots, 0, \overset{j}{1}, 0, \dots, 0)$, dvojit ortog. systém

Pr. Prostor polynomů $P_m := \{a_0 + a_1 x + \dots + a_m x^m \mid a_i \in \mathbb{R}\}$
 $a \leq x_0 < x_1 < x_2 < \dots < x_m \leq b$
 $w_0, w_1, w_2, \dots, w_m > 0$

Diskrétní l^2 -skalární součin $(f, g)_{l^2, w} := \sum_{i=0}^m w_i f(x_i) g(x_i)$
 $(L_j^m(x))_{j=0}^m$, kde $L_j^m(x) := \frac{\prod_{\substack{j=0 \\ j \neq i}}^m (x - x_j)}{\prod_{\substack{j=0 \\ j \neq i}}^m (x_i - x_j)}$ Lagr. báze dvojit ortog. systém.

Pr. Prostor spojitých funkcí $C(\langle a, b \rangle)$
 $w \in C(\langle a, b \rangle) : w(x) > 0 \ \forall (a, b)$
 $\int_a^b w(x) dx \in \mathbb{R}$

L^2 -skalární součin $(f, g)_{L^2, w} := \int_a^b w(x) f(x) g(x) dx$

Ortogonalní bázi lze sestavit Gram-Schmidtovým algor.

$$\varphi_{k+1} := \underbrace{v_{k+1}}_{\perp v_0, \dots, v_k} - \sum_{j=0}^k \beta_j^{k+1} \varphi_j, \quad \beta_j^{k+1} = \frac{(v_{k+1}, \varphi_j)}{(\varphi_j, \varphi_j)}$$

Ortogonalní systémy polynomů splňují 3-člennou rekurenci:

$$P_{k+1}(x) = x P_k(x) - \frac{(x P_k(x), P_k(x))}{(P_k(x), P_k(x))} P_k(x) - \frac{(x P_k(x), P_{k-1}(x))}{(P_{k-1}(x), P_{k-1}(x))} P_{k-1}(x) - \frac{(P_k(x), P_{k-2}(x))}{(P_{k-2}(x), P_{k-2}(x))} P_{k-2}(x) - \dots = 0$$

Cvičení. $a = -b \neq 0$, $w(x)$ navíc sudá,

$$(f, g)_{L^2, w} := \int_a^b w(x) f(x) g(x) dx.$$

Dáleže, že ortog. systém polynomů $P_0(x) := 1$
 $P_1(x) := x$

budou $P_{2j}(x)$ sudé funkce

$P_{2j+1}(x)$ liché funkce

a tedy $(x P_k(x), P_k(x))_{L^2, w} = \int_a^b w(x) \underbrace{x P_k(x)}_{\text{sudá}} \underbrace{P_k(x)}_{\text{lichá}} dx = 0$

g.
$$P_{k+1}(x) = x P_k(x) - \frac{(x P_k, P_{k-1})}{(P_{k-1}, P_{k-1})} P_{k-1}(x)$$

Př. Chebyshevovy polynomy $T_0(x) := 1$ $T_{k+1}(x) := 2x T_k(x) - T_{k-1}(x)$
 $T_1(x) := x$

jsou ortogonální vzhledem k
$$(f, g)_{L^2, w} := \int_{-1}^1 \frac{1}{\sqrt{1-x^2}} f(x) g(x) dx$$

 $w(x) = \frac{1}{\sqrt{1-x^2}}$

trojí také ortog. systém prostoru P_m
vzhledem k diskretní l^2 -normě v uzlech $T_{m+1}(x)$.

Př. Legendrové polynomy $P_0(x) := 1$ $P_{k+1}(x) := \frac{2k+1}{k+1} x P_k(x) - \frac{k}{k+1} P_{k-1}(x)$
 $P_1(x) := x$

jsou ortogonální vzhledem k
$$(f, g)_{L^2, w=1} := \int_{-1}^1 f(x) g(x) dx$$

Př. Fourierova báze $\{ \varphi_k(x) := e^{ikx} \}, k = 0, \dots, m$

trojí ortogonální systém vzhledem k
$$(f, g) := \int_0^{2\pi} f(x) g(x)^* dx$$

Analogicky: trigonometrická báze $1, \cos x, \sin x, \cos(2x), \sin(2x), \dots$

trojí ortog. systém vzhledem k
$$(f, g) := \int_0^{2\pi} f(x) g(x) dx$$

Fourierova aproximace (transformace, případ $m \rightarrow \infty$) (10)

$$f_m(x) = \frac{1}{2\pi} \sum_{j=0}^m \underbrace{\left[\int_0^{2\pi} f(x) e^{-i[jx]} dx \right]}_{= \alpha_j} e^{i[jx]}$$

Diskrétní Fourierova transformace (DFT)

Dáno $a_0, a_1, \dots, a_m \in \mathbb{C}$

$$A_k := \sum_{j=0}^m a_j e^{-2\pi i \left[k \frac{j}{m+1} \right]}, \quad k=0, \dots, m \quad \dots \text{ složitost } O(m^2)$$

Rychlá DFT \equiv FFT (jpeg, mp3, mp3, ...)

$$m = m_L, \quad \boxed{m_L + 1 = 2^L}, \quad L \in \mathbb{N}$$

$$A_k = \sum_{\substack{j=0 \\ j \in \{0, 2, 4, \dots\} \\ \text{sudé}}}^{m_L} a_j e^{-2\pi i \left[k \frac{j}{m_L+1} \right]} + \sum_{\substack{j=0 \\ j \in \{1, 3, 5, \dots\} \\ \text{liché}}}^{m_L} a_j e^{-2\pi i \left[k \frac{j}{m_L+1} \right]}$$

$$m_{L-1} := \frac{m_L - 1}{2} = 2^{L-1} - 1$$

Cvic.

$$\sum_{j=0}^{m_{L-1}} a_{2j} e^{-2\pi i \left[k \frac{j}{m_{L-1}+1} \right]} + e^{-2\pi i \left[k \frac{1}{m_L+1} \right]} \sum_{j=0}^{m_{L-1}} a_{2j+1} e^{-2\pi i \left[k \frac{j}{m_{L-1}} \right]}$$

dj:

$$\text{DFT}_{L,k} \left((a_j)_{j=0}^{m_L} \right) = \text{DFT}_{L-1,k} \left((a_{2j})_{j=0}^{m_{L-1}} \right) + e^{-2\pi i \left[\frac{k}{m_L+1} \right]} \cdot \text{DFT}_{L-1,k} \left((a_{2j+1})_{j=0}^{m_{L-1}} \right)$$

\dots složitost $O(m \cdot \log_2 m) = O(L \cdot m)$