

AKADEMIA GÓRNICZO-HUTNICZA IM. STANISŁAWA STASZICA W KRAKOWIE

Inżynierskie techniki obliczeniowe 2021/2022

Wykład nr 4

Dr inż. Przemysław Korohoda E-mail: korohoda@agh.edu.pl Tel.wewn.AGH: (012-617)-27-52 Pawilon C3 - p.506

Strona www:

home.agh.edu.pl/~korohoda/rok 2021 2022 lato/ITO EL 1 **UPel: ITOEL2022**





Plan wykładu

1. Wektory - iloczyn skalarny, metryka, norma.

2. Aproksymacja wektora w bazie.

3. Przykłady baz wielomianowych.

4. Materiał porównawczy do ćwiczenia.



Wektory

Pytanie: co to jest wektor?

Odpowiedź: element przestrzeni wektorowej.

- i wszystko jasne... (?)



Wektory

Przestrzeń wektorowa X:

$$a,b \in L(+,\cdot) \land \mathbf{x}, \mathbf{y}, \mathbf{z} \in \mathbf{X}(\oplus, L, \otimes)$$

L to ciało liczb rzeczywistych lub zespolonych.

Przestrzeń wektorowa N-wymiarowa:

$$\mathbf{x} \in \mathfrak{R}^{N} \quad \left(\mathbf{x} \in \mathbf{C}^{N}\right) \iff \mathbf{x} = \begin{bmatrix} x_{1} \\ \vdots \\ x_{N-1} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_{1} \\ \vdots \\ x_{N-1} \end{bmatrix}^{T} : x_{k} \in \mathfrak{R} \quad \left(x_{k} \in \mathbf{C}\right), \quad k = 1, 2, 3..., N$$

Zatem:

- a) dla N=2 wektory można przedstawić jako punkty na płaszczyźnie; b) dla N=3 wektory można przedstawić jako punkty
 - w przestrzeni 3-wymiarowej.



$$a,b \in L(+,\cdot) \land \mathbf{x}, \mathbf{y}, \mathbf{z} \in \mathbf{X}(\oplus, L, \otimes)$$

Iloczyn skalarny

$$<\mathbf{x}\mid\mathbf{y}>=a\in L$$



Musi spełniać 3 postulaty...

1. Iloczyn skalarny jest przemienny, ale tylko dla L=R:

$$\langle \mathbf{x} \mid \mathbf{y} \rangle = \langle \mathbf{y} \mid \mathbf{x} \rangle$$

2. Iloczyn skalarny jest liniowy (czyli w konsekwencji nawet dwuliniowy – ale tylko dla L=R!): (Dla L=C i dla drugiego argumentu iloczyn skalarny jest antyliniowy)

$$\langle a \otimes \mathbf{x} \oplus b \otimes \mathbf{y} | \mathbf{z} \rangle = a \cdot \langle \mathbf{x} | \mathbf{z} \rangle + b \cdot \langle \mathbf{y} | \mathbf{z} \rangle$$

3. Iloczyn skalarny wektora x "ze sobą samym" może dać jedynie taki wynik:

$$\begin{bmatrix} \langle \mathbf{x}, \mathbf{x} \rangle \geq 0 \end{bmatrix} \land \begin{bmatrix} \langle \mathbf{x}, \mathbf{x} \rangle = 0 \Leftrightarrow \mathbf{x} = \mathbf{0} \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{x} \in \mathfrak{R}^N \quad \left(\mathbf{x} \in \mathbf{C}^N \right) \Leftrightarrow \mathbf{x} = \begin{bmatrix} x_1 & x_2 & \dots & x_{N-1} & x_N \end{bmatrix}^T : x_k \in \mathfrak{R} \quad \left(x_k \in \mathbf{C} \right), \quad k = 1, 2, 3..., N$$

Iloczyn skalarny, norma i metryka

Norma i metryka też mają swoje 3 postulaty, ale ... tu wystarczy, że pochodzą od iloczynu skalarnego.



Jeżeli iloczyn skalarny dwóch wektorów wynosi zero, to te dwa wektory są ortogonalne:

$$\langle \mathbf{x} \mid \mathbf{y} \rangle = 0 \iff \mathbf{x} \perp \mathbf{y}$$

Układ wektorów liniowo niezależnych

kombinacji liniowej pozostałych: Czyli nie da się zapisać żadnego z jego wektorów za pomocą

$$\mathbf{b}_k = \sum_{m \neq 1}^K a_m \cdot \mathbf{b}_m$$

$$\mathbf{b}_k \in \mathfrak{R}^N \land \quad k = 1, 2, ..., K : K \leq N \quad \land \quad \mathbf{B} = \begin{bmatrix} \mathbf{b}_1 & \mathbf{b}_2 \end{bmatrix}$$

$$[\mathbf{b}_1 \quad \mathbf{b}_2]$$

$$\mathbf{b}_{K-1}$$

...
$$\mathbf{b}_{K-1}$$
 \mathbf{b}_K \Rightarrow rank $(\mathbf{B}) = K$

$$\mathbf{B} = [\mathbf{b}_1 \quad \mathbf{b}_2 \quad .$$

$$[\mathbf{b}_N] \Rightarrow \det(\mathbf{B}) \neq 0$$

$$\infty$$

Możliwość optymalnej aproksymacji wektora za pomocą bazy wektorów: Co daje połączenie iloczynu skalarnego, normy i metryki?

$$\mathbf{x} \approx \mathbf{y} = \sum_{k=1}^{K} a_k \cdot \mathbf{b}_k; \quad \mathbf{e} = \mathbf{y} - \mathbf{x}$$

 $\mathbf{x}, \mathbf{y}, \mathbf{b}_k, \mathbf{e} \in \mathfrak{R}^N$ (lub \mathbf{C}^N): $K \le N$

$$|\mathbf{b}_{K}\rangle < \mathbf{b}_{2} |\mathbf{b}_{K}\rangle \qquad \cdot \qquad < \mathbf{b}_{K-1} |\mathbf{b}_{K-1}\rangle < \mathbf{b}_{K} |$$

$$\mathbf{s} = \mathbf{A} \cdot \mathbf{a} \implies \mathbf{a} = \mathbf{A}^{-1} \cdot \mathbf{s}$$

...ale, gdy baza jest ortogonalna:
$$a_k = \frac{\langle \mathbf{x} \,|\, \mathbf{b}_k \,>}{\|\mathbf{b}_k\|^2}$$



Przykład iloczynu skalarnego:

$$<\mathbf{x} \mid \mathbf{y}> = \sum_{n=1}^{N} x_n \cdot y_n$$

Aproksymacja w zapisie macierzowym:

 $\mathbf{x} \approx \mathbf{y} = \sum_{k=1}^{K} a_k \cdot \mathbf{b}_k; \quad \mathbf{e} = \mathbf{y} - \mathbf{x}$

$$\mathbf{B} = [\mathbf{b}_1 \quad \mathbf{b}_2 \quad \dots \quad \mathbf{b}_{K-1} \quad \mathbf{b}_K]$$

$$\mathbf{a} = (\mathbf{B}^T \cdot \mathbf{B})^{-1} \cdot \mathbf{B}^T \cdot \mathbf{x}$$

Macierz pseudoodwrotna do B:
$$\left(\mathbf{B}^T\cdot\mathbf{B}\right)^{-1}\cdot\mathbf{B}^T$$

Tak wyliczone współczynniki zawarte w wektorze a minimalizują błąd średniokwadratowy: Można to udowodnić teoretycznie albo ... zweryfikować obliczeniowo (!) Dla K=N i liniowo niezależnych wektorów bazy (macierz B jest nieosobliwa):

$$\mathbf{x} = \mathbf{B} \cdot \mathbf{a} \iff \mathbf{a} = \mathbf{B}^{-1}$$

Funkcje jako wektory

$$t \in T = [t_1, t_2]$$

$$\langle x(t)|y(t)\rangle$$

$$||x(t)|| = \sqrt{\langle x(t)| x(t) \rangle}$$

$$\rho(x(t), y(t)) = ||x(t) - y(t)||$$

Przykład iloczynu skalarnego:

$$<\mathbf{x} \mid \mathbf{y}> = < x(t) \mid y(t) > = \int_{t_1}^{t_2} x(t) \cdot \overline{y(t)} dt$$

$$\mathbf{x} \approx \mathbf{y} = \sum_{k=1}^{K} a_k \cdot \mathbf{b}_k; \quad \mathbf{e} = \mathbf{y} - \mathbf{x}$$

$$x(t) \approx y(t) = \sum_{k=1}^{K} a_k \cdot b_k(t); \quad e(t) = y(t) - x(t)$$

$$a_k = \frac{\langle \mathbf{x} \mid \mathbf{b}_k \rangle}{\|\mathbf{b}_k\|^2}$$

Wielomiany Czebyszewa

$$C_N(x) = \cos(N \cdot \nu)$$
 : $\cos(\nu) = x$

$$C_N(x) = \cos(N \cdot \cos^{-1}(x))$$
 , $x \in <-1;1>$

Poszerzenie dziedziny (przepis nr 2):

$$C_N(x) = \cosh(N \cdot \nu)$$
 : $\cosh(\nu) = x$

$$C_N(x) = \cosh(N \cdot \cosh^{-1}(x))$$

Przepis rekurencyjny (nr 3):

$$C_0(x) = 1$$
, $C_1(x) = x$
 $C_{N+1}(x) = 2 \cdot x \cdot C_N(x) - C_{N-1}(x)$ dla $N \ge 1$

Implementacja w matlabie prostego wzoru wielomianowego

$$W_1(x) = x^2 + 2 \cdot x + 3$$

 $W_2(x) = 3 \cdot x^2 + 2 \cdot x + 1$
 $W_3(x) = x \cdot W_1(x) - 2 \cdot x^2 \cdot W_2(x)$

```
a1=[1,2,3];
a2=[3,2,1];
a3=[0,a1,0]-2*[a2,0,0];
x=-10:0.001:10;
y1=polyval(a1,x);
y2=polyval(a2,x);
.....
```



Wielomiany Czebyszewa (cd.)

Wynik zastosowania przepisów:

$$C_0(x) = 1$$

$$C_1(x) = x$$

$$C_2(x) = 2 \cdot x^2 - 1$$

$$C_3(x) = 4 \cdot x^3 - 3 \cdot x$$

$$C_4(x) = 8 \cdot x^4 - 8 \cdot x^2 + 1$$

$$C_5(x) = 16 \cdot x^5 - 20 \cdot x^3 + 5 \cdot x$$

$$C_6(x) = 32 \cdot x^6 - 48 \cdot x^4 + 18 \cdot x^2 - 1$$



Wielomiany Czebyszewa (cd.)

Wielomiany Czebyszewa są na przedziale <-1;+1> ortogonalne dla iloczynu skalarnego (rozważamy funkcje rzeczywiste) z funkcją wagową:

$$\int_{-1}^{1} C_k(x) \cdot C_m(x) \cdot \frac{1}{\sqrt{1-x^2}} dx = \begin{cases} 0 & dla \quad k \neq m \\ \frac{\pi}{2} & dla \quad k = m \neq 0 \\ \frac{\pi}{\pi} & dla \quad k = m = 0 \end{cases}$$

Uwaga - w granicznych punktach przedziału całkowania zachodzi dzielenie przez 0.

W razie potrzeby można je nieco zmodyfikować, otrzymując funkcje ortogonalne bez konieczności zastosowania funkcji wagowej:

$$f_n(x) = C_n(x) \cdot \frac{\sqrt{2}}{\sqrt[4]{\pi^2 \cdot (1 - x^2)}} \quad dla \quad n > 0$$

... ale to już nie będą wielomiany...

Wielomiany Czebyszewa (cd.)

Wielomian Czebyszewa stopnia N ma na przedziale <-1;+1> N miejsc zerowych rozmieszczonych według wzoru:

$$x_k = \cos\left(\frac{\pi \cdot (k - 0.5)}{N}\right)$$
 : $k = 1, 2, ..., N$

... ma również N+1 ekstremów (na przemian maksima i minima o wartościach +1 oraz -1), w punktach:

$$x_m = \cos\left(\frac{\pi \cdot m}{N}\right) \quad : \quad m = 0, 1, \dots, N$$

Wielomiany Legendre'a

... a właściwie to tylko przykład takich wielomianów

$$L_0(x) = 1, \quad L_n(x) = \frac{1}{2^n \cdot n!} \cdot \frac{d^n}{dx^n} \left(\left(x^2 - 1 \right)^n \right)$$

Silnia: factorial

Przepis rekurencyjny:

$$L_0(x) = 1$$
$$L_1(x) = x$$

 $L_{n+1}(x) = \frac{2 \cdot n + 1}{n+1} \cdot x \cdot L_n(x) - \frac{n}{n+1} \cdot L_{n-1}(x)$

$$L_0(x) = 1$$

$$L_1(x) = x$$

$$L_2(x) = \frac{1}{2} \cdot (3 \cdot x^2 - 1) = \frac{3}{2} \cdot x^2 - \frac{1}{2}$$

$$L_3(x) = \frac{1}{2} \cdot (5 \cdot x^3 - 3 \cdot x) = \frac{5}{2} \cdot x^3 - \frac{3}{2} \cdot x$$



Wielomiany Legendre'a (cd.)

Dla:

$$< f_1(x) | f_2(x)> = \int_{-1}^{+1} f_1(x) \cdot f_2(x) dx$$

są parami ortogonalne, a ponadto:

$$||L_n(x)|| = \sqrt{\frac{2}{2 \cdot n + 1}}$$

czyli można łatwo otrzymać ortonormalną bazę wielomianową.

Dobre cechy z punktu widzenia bazy mają także funkcje sin/cos – można sprawdzić eksperymentalnie!





MATLAB

```
% Struktura (np. wsp. wielomianów):
X(1).a=1;
X(2).a=[1,0];
X(3).a=[3/2,0,-1/2];
                                                                                                              % na przykład zamiast macierzy:
A=[0,0,1; 0,1,0; 3/2,0,-1/2];
```

postulaty dla normy i metryki Materiał do porównań:

Norma

$$\mathbf{X} \ni \mathbf{x} \ -> \ \|\mathbf{x}\| \in \mathbf{R}_{0+}$$

$$\mathbf{X} \ni \mathbf{x} \to \left\| \mathbf{x} \right\| \in \mathbf{R}_{0+}$$

1)
$$\begin{bmatrix} \|\mathbf{x}\| & \geq 0 \end{bmatrix} \wedge \begin{bmatrix} \|\mathbf{x}\| & = 0 \Leftrightarrow \mathbf{x} = \mathbf{0} \end{bmatrix}$$

$$\|\mathbf{x} \oplus \mathbf{y}\| \le \|\mathbf{x}\| + \|\mathbf{y}\|$$

$$dla \quad a \in L: \quad \|a \otimes \mathbf{x}\| = |a| \cdot \|\mathbf{x}\|$$

3

Metryka

$$\rho: \mathbf{X} \times \mathbf{X} \longrightarrow \mathbf{R}_{0+}$$

$$\rho: \mathbf{X} \times \mathbf{X} \to \mathbf{R}_{0+}$$

1)
$$\left[\rho(\mathbf{x}, \mathbf{y}) \ge 0\right] \wedge \left[\rho(\mathbf{x}, \mathbf{y}) = 0 \Leftrightarrow \mathbf{x} = \mathbf{y}\right]$$

2)
$$\rho(\mathbf{x}, \mathbf{y}) = \rho(\mathbf{y}, \mathbf{x})$$

3)
$$\rho(\mathbf{x}, \mathbf{z}) \le \rho(\mathbf{x}, \mathbf{y}) + \rho(\mathbf{y}, \mathbf{z})$$



generowanie bazy ortonormalnej Materiał do porównań:

Ortonormalny układ wektorów:

$$<\mathbf{b}_m \mid \mathbf{b}_n > = d(m-n) = \begin{cases} 0 & dla & m \neq n \\ 1 & dla & m = n \end{cases}$$

Macierz ortogonalna:

$$\mathbf{B} = \begin{bmatrix} \mathbf{b}_1 & \mathbf{b}_2 & \dots & \mathbf{b}_{N-1} & \mathbf{b}_N \end{bmatrix} \Rightarrow \mathbf{B}^{-1} = \mathbf{B}^T$$

Uwaga na transponowanie dla macierzy zespolonej!

Dla N liniowo niezależnych wektorów v $_k$ (procedura Grama-Schmidta):

$$\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, ..., \mathbf{v}_N \rightarrow \mathbf{b}_1, \mathbf{b}_2, ..., \mathbf{b}_N$$

$$<\mathbf{b}_k \mid \mathbf{b}_m > = d(m-k)$$

$$\mathbf{b}_1 = rac{\mathbf{v}_1}{\|\mathbf{v}_2\|}$$
 normalizac

wyznaczamy:
$$\mathbf{b}_1, \mathbf{b}_2, ..., \mathbf{b}_{k-1}$$

 $\mathbf{u}_k = \mathbf{v}_k - \sum_{k=1}^{k-1} \langle \mathbf{v}_k \mid \mathbf{b}_m \rangle \cdot \mathbf{b}_m$

$$\mathbf{p}_k = \frac{\mathbf{q}_k}{\|\mathbf{u}_k\|}$$

Materiał do porównań: inne iloczyny skalarne

Nieskończenie wiele różnych iloczynów skalarnych!

$$\mathbf{x}, \mathbf{y} \in \mathfrak{R}^N$$
 (lub $\mathbf{x}, \mathbf{y} \in \mathbf{C}^N$)

$$<\mathbf{x} \mid \mathbf{y}> = \sum_{n=1}^{N} w_n \cdot x_n \cdot y_n$$

$$w_n \in \Re$$

 $\forall_n : w_n > 0$

wektor wag

$$t \in T = [t_1, t_2]$$

$$\langle \mathbf{x} \mid \mathbf{y} \rangle = \langle x(t) \mid y(t) \rangle = \int_{t_1}^{t_2} w(t) \cdot x(t) \cdot \overline{y(t)} dt$$

 $w(t) \in \Re$

 $\forall_{t \in T} : w(t) > 0$

funkcja wagowa

$$\mathbf{x}, \mathbf{y} \in \Re^{\infty}$$
 (lub \mathbf{x}

(lub
$$\mathbf{x}, \mathbf{y} \in \mathbf{C}^{\infty}$$
)



Zapraszam do laboratorium