

Stanisław Wilczyński*

Pracownia z analizy numerycznej

Sprawozdanie do zadania P.3.3

Wrocław, 21 stycznia 2016

Spis treści

1. Wstęp	1
2. Definicje oraz twierdzenia	1
2.1. Wielomiany Czebyszewa	3
3. Aproksymacja	7
4. Podsumowanie	8
Literatura	8

1. Wstęp

Wielomiany ortogonalne są niezwykle ważne ze względu na ich szerokie zastosowania w metodach numerycznych. Ich szczególnie ciekawym rodzajem są powszechnie znane wielomiany Czebyszewa. Wykorzystuje się je nie tylko w aproksymacji średniokwadratowej, ale również w aproksymacji jednostajnej czy przy obliczaniu całek. Kwadratura Gaussa-Czebyszewa jest przecież kwadraturą bardzo wysokiego rzędu, a jest to nic innego jak całka z wielomianu interpolacyjnego Czebyszewa. Tematem poniższej pracy będzie zastosowanie wielomianów interpolacyjnych Czebyszewa w aproksymacji jednostajnej funkcji oraz próba poprawienia wyniku aproksymacji przez niewielkie modyfikacje tych wielomianów.

2. Definicje oraz twierdzenia

W tym rozdziale przedstawimy podstawowe pojęcia niezbędne do zrozumienia tematu niniejszego sprawozdania. Większość poniższych definicji zostało wziętych z [1].

Definicja 1. Iloczyn skalarny

Na przestrzeni liniowej V definiujemy funkcję zwaną iloczynem skalarnym, która każdej parze elementów $f, g \in V$ przyporządkowuje liczbę rzeczywistą $\langle f, g \rangle$ i spełnia następujące warunki:

- $\langle f, f \rangle \geq 0$; $\langle f, f \rangle = 0$ wtedy i tylko wtedy, gdy $f = 0$
- $\langle f, g \rangle = \langle g, f \rangle$

* E-mail: opos1@onet.eu

— $\langle \alpha f + \beta g, h \rangle = \alpha \langle f, h \rangle + \beta \langle g, h \rangle$
dla dowolnych $f, g, h \in V$ i $\alpha, \beta \in \mathbb{R}$.

Definicja 2. *Przestrzeń unitarna*

Przestrzeń unitarną nazywamy przestrzeń liniową wyposażoną w iloczyn skalarny.

Definicja 3. *Ortogonalność*

Mówimy, że w przestrzeni unitarnej V elementy f, g są ortogonalne, jeśli $\langle f, g \rangle = 0$.

Definicja 4. *Przestrzeń $l_{p,r}^2$*

Przestrzeń unitarna $l_{p,r}^2$ to przestrzeń funkcji, których dziedziną jest \mathbb{R} , a przeciwdziedziną podzbiór \mathbb{R} z iloczynem skalarnym określonym wzorem:

$$\langle f, g \rangle = \sum_{i=0}^r f(x_i)g(x_i)p(x_i),$$

gdzie $\{x_0, x_1, \dots, x_r\}$ jest wyróżnionym zbiorem punktów, a p nieujemną funkcją zwaną funkcją wagową.

Definicja 5. *Norma*

Normą średniokwadratową w $l_{p,r}^2$ funkcji f nazywamy wartość $\|f\|_2 = \sqrt{\langle f, f \rangle}$. Normą jednostajną w $l_{p,r}^2$ nazywamy $\|f\|_\infty = \sup_{x \in X} |f(x)|$, gdzie X jest wyróżnionym zbiorem punktów naszej przestrzeni.

Definicja 6. *Wielomian optymalny*

Niech π_n oznacza przestrzeń wielomianów stopnia nie większego niż n . n -tym wielomianem optymalnym względem pewnej normy $\|\cdot\|$ nazywamy wielomian $w_n \in \pi_n$ spełniający

$$\|f - w_n\| = \inf_{p \in \pi_n} \|f - p\|.$$

Definicja 7. *Ciąg wielomianów ortogonalnych*

Ciąg P_0, P_1, \dots, P_n , gdzie P_k jest wielomianem stopnia dokładnie k nazywamy ciągiem wielomianów ortogonalnych na zbiorze dyskretnym $\{x_0, x_1, \dots, x_r\}$, z wagą p , jeśli tworzą one układ ortogonalny w przestrzeni $l_{p,r}^2$, tzn.

$$\langle P_k, P_l \rangle = 0$$

dla $k \neq l$, $k, l = 0, 1, \dots, n$ ($n \leq r$).

Na danej przestrzeni ciąg wielomianów ortogonalnych jest wyznaczony jednoznacznie z dokładnością do mnożników liczbowych ([1, strona 93])

Potrzebne będą również dwa twierdzenia o wielomianach optymalnych:

Twierdzenie 1. *(o n -tym wielomianie optymalnym względem normy średniokwadratowej)¹*

Jeśli $\{P_k\}_{k=0}^n$ jest ciągiem wielomianów ortogonalnych to dla dowolnej funkcji ciągłej $f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$ n -ty wielomian optymalny w sensie normy średniokwadratowej jest jedyny i wyraża się wzorem:

$$w_n = \sum_{k=0}^n \frac{\langle f, P_k \rangle}{\langle P_k, P_k \rangle} \cdot P_k.$$

¹ dowód tego twierdzenia można znaleźć w [4, strona 91]

Twierdzenie 2. (Czebyszewa o alternansie)²

Wielomian w_n jest n -tym wielomianem optymalnym względem normy jednostajnej dla funkcji ciągłej $f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$ wtedy i tylko wtedy, gdy istnieje alternans, czyli zbiór $n + 2$ -punktowy $\{x_0, x_1, \dots, x_{n+1}\} \subset [a, b]$ o własnościach:

1. $e_n(x_k) = -e_n(x_{k-1})$ dla $k = 1, 2, \dots, n + 1$
2. $|e_n(x_k)| = \|e_n\|_\infty$ dla $k = 0, 1, 2, \dots, n + 1$,

gdzie $e_n = f - w_n$.

2.1. Wielomiany Czebyszewa**Definicja 8.** Wielomiany Czebyszewa

Wielomianami Czebyszewa nazywamy ciąg wielomianów $\{T_k\}$, gdzie

$$T_k(x) = \cos(k \cdot \arccos x)$$

Wielomiany te spełniają zależność rekurencyjną

$$\begin{aligned} T_k(x) &= 2xT_{k-1}(x) - T_{k-2}(x), \quad k = 2, 3, \dots \\ T_1(x) &= x \\ T_0(x) &= 1 \end{aligned}$$

W [1, strony 98-99] podane są dwie ważne własności wielomianów Czebyszewa:

— T_k ($k \neq 0$) ma zera z_j jednokrotne rzeczywiste, leżące w przedziale $(-1, 1)$ i równe

$$t_{k,j} = \cos \frac{(2j-1)\pi}{2k}, \quad j = 1, 2, \dots, k$$

— T_k ($k \neq 0$) ma $k+1$ punktów ekstremalnych u_j :

$$u_{k,j} = \cos \frac{j\pi}{k}, \quad j = 0, 1, \dots, k.$$

Co więcej $T_k(u_{k,j}) = (-1)^j$.

Pokażemy kilka przydatnych twierdzeń o wielomianach Czebyszewa:

Lemat 1. Dla każdych $n, k, j \in \mathbb{N}$ zachodzi $T_k(u_{n,j}) = T_j(u_{n,k})$.

Dowód. Weźmy dowolne $n, k, j \in \mathbb{N}$. Wtedy

$$T_k(u_{n,j}) = \cos(k \cdot \frac{j}{n}\pi) = \cos(j \cdot \frac{k}{n}\pi) = T_j(u_{n,k})$$

□

Twierdzenie 3. T_0, \dots, T_N tworzą układ ortogonalny w przestrzeni $l_{p,N}^2$, gdzie funkcja wagowa jest stale równa 1, a zbiór punktów to pierwiastki T_{N+1} . Ponadto $\langle T_n, T_n \rangle = \frac{N+1}{2}$ dla $n \neq 0$ oraz $\langle T_0, T_0 \rangle = N + 1$.

Dowód. Do pokazania powyższego twierdzenia będzie potrzebny lemat zawarty w [3]:

Lemat 2. Jeśli $\alpha, \theta \in \mathbb{R}, \theta \neq 0$ oraz $N \in \mathbb{N}$ mamy:

$$\sum_{k=0}^N \cos(\alpha + k\theta) = \frac{\sin(\frac{N+1}{2}\theta)}{\sin(\frac{\theta}{2})} \cdot \cos(\alpha + \frac{N}{2}\theta).$$

² [4, strona 122]

Weźmy dowolne $n, m \in \{0, 1, \dots, N\}$. Wtedy

$$\begin{aligned}\langle T_n, T_m \rangle &= \sum_{k=0}^N T_n(t_{N+1,k}) \cdot T_m(t_{N+1,k}) = \sum_{k=0}^N \cos\left(n \cdot \frac{2k+1}{2N+2}\pi\right) \cdot \cos\left(m \cdot \frac{2k+1}{2N+2}\pi\right) = \\ &= \frac{1}{2} \cdot \sum_{k=0}^N \left[\cos\left((n+m) \cdot \frac{2k+1}{2N+2}\pi\right) + \cos\left((n-m) \cdot \frac{2k+1}{2N+2}\pi\right) \right]\end{aligned}$$

W powyższej równości skorzystaliśmy z tożsamości trygonometrycznej:

$$\cos(x) \cdot \cos(y) = \frac{1}{2}(\cos(x+y) + \cos(x-y)).$$

Oznaczmy $\theta_1 = (n+m)\frac{\pi}{N+1}$ wtedy $(n+m)\frac{2k+1}{2N+2}\pi = k\theta_1 + \frac{1}{2}\theta_1$. Oznaczmy $\theta_2 = (n-m)\frac{\pi}{N+1}$ wtedy $(n-m)\frac{2k+1}{2N+2}\pi = k\theta_2 + \frac{1}{2}\theta_2$. Używając tych oznaczeń dostajemy:

$$\langle T_n, T_m \rangle = \frac{1}{2} \cdot \sum_{k=0}^N \left[\cos(k\theta_1 + \frac{1}{2}\theta_1) + \cos(k\theta_2 + \frac{1}{2}\theta_2) \right] \quad (1)$$

Jeśli $n \neq m$ z lematu 2. otrzymujemy:

$$\begin{aligned}\langle T_n, T_m \rangle &= \frac{1}{2} \cdot \left[\frac{\sin((N+1)/2 \cdot \theta_1)}{\sin(\theta_1/2)} \cdot \cos(\theta_1/2 + N\theta_1/2) \right] \\ &+ \frac{1}{2} \cdot \left[\frac{\sin((N+1)/2 \cdot \theta_2)}{\sin(\theta_2/2)} \cdot \cos(\theta_2/2 + N\theta_2/2) \right] = \\ &= \frac{1}{2} \cdot \left[\frac{\sin((N+1)/2 \cdot \theta_1)}{\sin(\theta_1/2)} \cdot \cos((N+1)\theta_1/2) + \frac{\sin((N+1)/2 \cdot \theta_2)}{\sin(\theta_2/2)} \cdot \cos((N+1)\theta_2/2) \right]\end{aligned}$$

Zauważmy, że

$$\begin{aligned}\sin((N+1)/2 \cdot \theta_1) \cdot \cos((N+1)\theta_1/2) &= \frac{1}{2} \sin((N+1) \cdot \theta_1) = \\ &= \sin((n+m)\pi) = 0.\end{aligned}$$

Analogicznie $\sin((N+1)/2 \cdot \theta_2) \cdot \cos((N+1)\theta_2/2) = 0$. Otrzymujemy, więc $\langle T_n, T_m \rangle = 0$ dla $n \neq m$. Dla $n = m$ podstawiając do 1 dostajemy:

$$\begin{aligned}\langle T_n, T_n \rangle &= \frac{1}{2} \cdot \sum_{k=0}^N [\cos(k\theta_1 + \frac{1}{2}\theta_1) + \cos(0)] = \\ &= \frac{N+1}{2} + \frac{1}{2} \cdot \sum_{k=0}^N \cos(k\theta_1 + \frac{1}{2}\theta_1)\end{aligned}$$

Jeśli $2n \neq 0$ korzystamy z lematu 2. i podobnie jak poprzednio otrzymujemy $\sum_{k=0}^N \cos(k\theta_1 + \frac{1}{2}\theta_1) = 0$, a więc dla $n \neq 0$ mamy $\langle T_n, T_n \rangle = \frac{N+1}{2}$. Natomiast dla $n = 0$

$$\frac{1}{2} \cdot \sum_{k=0}^N \cos(k\theta_1 + \frac{1}{2}\theta_1) = \frac{1}{2} \cdot \sum_{k=0}^N \cos(0) = \frac{N+1}{2}.$$

W takim razie $\langle T_0, T_0 \rangle = N+1$

□

Twierdzenie 4. T_0, \dots, T_N tworzą układ ortogonalny w przestrzeni $l_{p,N}^2$, gdzie zbiór punktów $\{u_{N,i}\}_0^N$ to ekstrema T_N oraz $p(u_{N,i}) = 1$ dla $i \neq 0, N$ oraz $p(u_{N,0}) = p(u_{N,N}) = \frac{1}{2}$. Ponadto $\langle T_n, T_n \rangle = \frac{N}{2}$ dla $n \neq 0, n \neq N$ oraz $\langle T_0, T_0 \rangle = \langle T_N, T_N \rangle = N$.

Dowód. Weźmy dowolne $n, m \in \{0, 1, \dots, N\}$. Wtedy

$$\begin{aligned}\langle T_n, T_m \rangle &= \sum_{k=0}^N {}'' T_n(u_{N,k}) \cdot T_m(u_{N,k}) = \sum_{k=0}^N {}'' \cos\left(n \cdot \frac{k}{N} \pi\right) \cdot \cos\left(m \cdot \frac{k}{N} \pi\right) = \\ &= \frac{1}{2} \cdot \sum_{k=0}^N {}'' \left[\cos\left((n+m) \cdot \frac{k}{N} \pi\right) + \cos\left((n-m) \cdot \frac{k}{N} \pi\right) \right]\end{aligned}$$

W powyższej równości skorzystaliśmy z tożsamości trygonometrycznej:

$$\cos(x) \cdot \cos(y) = \frac{1}{2}(\cos(x+y) + \cos(x-y)).$$

Oznaczmy $\theta_1 = (n+m) \frac{\pi}{N}$ wtedy $(n+m) \frac{k}{N} \pi = k\theta_1$. Oznaczmy $\theta_2 = (n-m) \frac{\pi}{N}$ wtedy $(n-m) \frac{k}{N} \pi = k\theta_2$. Używając tych oznaczeń dostajemy:

$$\langle T_n, T_m \rangle = \frac{1}{2} \cdot \sum_{k=0}^N {}'' [\cos(k\theta_1) + \cos(k\theta_2)] \quad (2)$$

Jeśli $n \neq 0$ i $m \neq 0$ z lematu 2. otrzymujemy:

$$\begin{aligned}\sum_{k=0}^N \cos(k\theta_1) &= \frac{\sin((N+1)/2 \cdot \theta_1)}{\sin(\theta_1/2)} \cdot \cos(N\theta_1/2) = \\ &= \frac{\sin(N/2 \cdot \theta_1)}{\sin(\theta_1/2)} \cdot \cos(\theta_1/2) \cdot \cos(N\theta_1/2) + \frac{\sin(\theta_1/2)}{\sin(\theta_1/2)} \cdot \cos(N\theta_1/2) \cdot \cos(N\theta_1/2) = \\ &= \frac{1}{2} \cdot \frac{\sin(N\theta_1)}{\sin(\theta_1/2)} \cdot \cos(\theta_1/2) + \cos^2(N\theta_1/2) = \\ &= \frac{1}{2} \left[\frac{\sin((n+m)\pi)}{\sin(\theta_1/2)} \cdot \cos(\theta_1/2) + \cos(N\theta_1) + 1 \right] = \frac{1}{2} [\cos(N\theta_1) + 1]\end{aligned}$$

W powyższym rachunku wykorzystaliśmy tożsamości trygonometryczne:

- $\sin(x+y) = \sin(x)\cos(y) + \cos(x)\sin(y)$
- $\cos(2x) = 2\cos^2(x) - 1$

Podobnie, jeśli $n \neq m$ dostajemy $\sum_{k=0}^N \cos(k\theta_2) = \frac{1}{2}[\cos(N\theta_2) + 1]$. Podstawiając do 2 otrzymane wyniki dostajemy:

$$\begin{aligned}\langle T_n, T_m \rangle &= \frac{1}{2} \cdot \sum_{k=0}^N [\cos(k\theta_1) + \cos(k\theta_2)] - \frac{1}{4} [\cos(0) + \cos(N\theta_1) + \cos(0) + \cos(N\theta_2)] = \\ &= \frac{1}{4} [\cos(N\theta_1) + 1 - \cos(0) - \cos(N\theta_1) + \cos(N\theta_2) + 1 - \cos(0) - \cos(N\theta_2)] = 0.\end{aligned}$$

Z powyższego rachunku widzimy, że jeśli $\theta_1 \neq 0$ (analogicznie dla θ_2) to

$$\sum_{k=0}^N {}'' \cos(k\theta_1) = 0.$$

W takim razie dla $n = m$ ale $n \neq 0, N$ dostajemy:

$$\langle T_n, T_n \rangle = \frac{1}{2} \cdot \sum_{k=0}^N \cos(0) = \frac{N}{2}$$

. Natomiast dla $n = m = 0$ lub $n = m = N$ mamy

$$\langle T_n, T_n \rangle = \frac{1}{2} \cdot \sum_{k=0}^N \cos(0) + \cos(0) = N$$

□

Twierdzenie 5. *Wielomian I_n n -tego stopnia interpolujący funkcję f w zerach T_{n+1} ma postać:*

$$I_n(x) = \frac{2}{n+1} \cdot \sum_{k=0}^n \left(\sum_{j=0}^n f(t_{n+1,j}) T_k(t_{n+1,j}) \right) T_k(x)$$

Dowód. Zauważmy, że na zbiorze dyskretnym $n+1$ punktów wielomian I_n jest optymalny względem normy średniokwadratowej, gdyż

$$\|f - I_n\|_\infty = \sup_{x \in \{t_{n+1,1}, \dots, t_{n+1,n+1}\}} |f(x) - I_n(x)| = 0,$$

a z definicji normy jednostajnej dla każdej funkcji jest ona większa lub równa 0. W takim razie z twierdzenia 1. mamy:

$$\begin{aligned} I_n &= \sum_{k=0}^n \frac{\langle f, T_k \rangle}{\langle T_k, T_k \rangle} \cdot T_k = \\ &= \frac{2}{n+1} \sum_{k=0}^n \langle f, T_k \rangle \cdot T_k = \\ &= \frac{2}{n+1} \sum_{k=0}^n \left(\sum_{j=0}^n f(t_{n+1,j}) T_k(t_{n+1,j}) \right) \cdot T_k \end{aligned}$$

□

Przeprowadzając analogiczne do powyższego rozumowanie udowadnia się:

Twierdzenie 6. *Wielomian J_n n -tego stopnia interpolujący funkcję f w ekstremach T_n ma postać:*

$$J_n(x) = \frac{2}{n} \cdot \sum_{k=0}^n \left(\sum_{j=0}^n f(u_{n,j}) T_k(u_{n,j}) \right) T_k(x)$$

Twierdzenie 7. *Wielomian K_n podany wzorem:*

$$K_n(x) = \frac{2}{n+1} \cdot \sum_{k=0}^n \left(\sum_{j=0}^{n+1} f(u_{n+1,j}) T_k(u_{n+1,j}) \right) T_k(x)$$

jest n -tym wielomianem optymalnym w sensie normy jednostajnej dla funkcji ciągłej f na zbiorze dyskretnym $U = \{u_{n+1,0}, u_{n+1,1}, \dots, u_{n+1,n+1}\}$.

Dowód. Z twierdzenia 2 wystarczy pokazać, że U jest alternansem. Niech $e(x) = f(x) - K_n(x)$. Zauważmy, że dla $x \in U$ $f(x) = J_{n+1}(x)$. W takim razie dla $x \in U$ $e(x) = J_{n+1}(x) - K_n(x)$. Dla $k = 0, 1, \dots, n+1$ mamy (dla skrócenia zapisu będziemy używać u_k zamiast $u_{n+1,k}$):

$$\begin{aligned} e(u_k) &= J_{n+1}(u_k) - K_n(u_k) = \frac{2}{n+1} \cdot \left[\frac{1}{2} \cdot \left(\sum_{j=0}^{n+1} f(u_j) T_{n+1}(u_j) \right) \right] T_{n+1}(u_k) = \\ &= \frac{1}{n+1} \cdot \langle f, T_{n+1} \rangle T_{n+1}(u_k) = \frac{\langle f, T_{n+1} \rangle}{n+1} \cdot (-1)^k, \end{aligned}$$

więc dla $k = 1, \dots, n+1$ mamy $e(u_k) = -e(u_{k-1})$ oraz $|e(u_k)| = \|e\|_\infty$ dla $k = 0, 1, \dots, n+1$, a z tego wynika, że U jest alternansem, co na mocy twierdzenia 2. pociąga za sobą tezę. \square

3. Aproksymacja

Teraz zajmiemy się obliczaniem przybliżonego błędu aproksymacji jednostajnej funkcji przy użyciu K_n, I_n, J_n . Do obliczania wartości wielomianu zapisanego w bazie wielomianów Czebyszewa użyjemy algorytmu Clenshawa ([2, strona 275]). W załączonym programie *program.jl* przeprowadzamy rachunki w następujący sposób:

- Obliczanie $I_n(x)$: obliczamy współczynniki zewnętrznej sumy używając funkcji *skalarf* - zwykły iloczyn skalarny. Następnie wykorzystując algorytm Clenshawa (funkcja *wielomianC*) obliczamy wartość wielomianu w x .
- Obliczanie $J_n(x)$ i $K_n(x)$ można ulepszyć, gdyż korzystając z lematu 1. możemy wewnętrzne sumy również zapisać jako kombinację liniową wielomianów Czebyszewa, a więc dwukrotnie wykorzystamy tu algorytm Clenshawa.
- Obliczanie przybliżonego błędu: dla każdego z wielomianów liczymy wartości błędu aproksymacji ($|f(x) - I_n(x)|, |f(x) - J_n(x)|, |f(x) - K_n(x)|$) w punktach $x_0, x_1, \dots, x_{1000}$, gdzie $x_i = -1 + \frac{i}{1000}$ i spośród nich wybieramy największą wartość.
- Wszystkie obliczenia wykonujemy w arytmetyce DOUBLE.

Obliczenia wykonamy dla funkcji

1. $f_1 = x^2 + \sin x$
2. $f_2 = x^4 \cdot \cos x$
3. $f_3 = (\log(\sin x + 10))^3$
4. $f_4 = \frac{x^2}{\sin(x)+1.1} \cdot e^x$

oraz dla $n = 5, 10, 20, 30, 40, 50$. Oznaczmy przez $e_I(f, n), e_J(f, n), e_K(f, n)$ odpowiednio znalezione przez nas największe wartości błędów aproksymacji odpowiednio wielomianami I_n, J_n, K_n dla funkcji f .³

n	$e_I(f_1, n)$	$e_J(f_1, n)$	$e_K(f_1, n)$	$e_I(f_2, n)$	$e_J(f_2, n)$	$e_K(f_2, n)$
5	$6 \cdot 10^{-6}$	$6 \cdot 10^{-6}$	$6 \cdot 10^{-6}$	$1 \cdot 10^{-2}$	$3 \cdot 10^{-2}$	$1 \cdot 10^{-2}$
10	$2 \cdot 10^{-11}$	$5 \cdot 10^{-11}$	$2 \cdot 10^{-11}$	$2 \cdot 10^{-8}$	$2 \cdot 10^{-8}$	$2 \cdot 10^{-8}$
20	$7 \cdot 10^{-11}$	$1 \cdot 10^{-15}$	$1 \cdot 10^{-15}$	$1 \cdot 10^{-11}$	$1 \cdot 10^{-15}$	$1 \cdot 10^{-15}$
30	$1 \cdot 10^{-6}$	$1 \cdot 10^{-15}$	$1 \cdot 10^{-15}$	$6 \cdot 10^{-7}$	$3 \cdot 10^{-15}$	$3 \cdot 10^{-15}$
40	$5 \cdot 10^{-3}$	$5 \cdot 10^{-15}$	$2 \cdot 10^{-15}$	$2 \cdot 10^{-3}$	$3 \cdot 10^{-15}$	$2 \cdot 10^{-15}$
50	$9 \cdot 10^0$	$1 \cdot 10^{-15}$	$2 \cdot 10^{-15}$	$2 \cdot 10^0$	$7 \cdot 10^{-15}$	$1 \cdot 10^{-15}$

³ Wykresy naszych wielomianów i aproksymowanych funkcji można zobaczyć na samym końcu załączonego programu *program.jl*

n	$e_I(f_3, n)$	$e_J(f_3, n)$	$e_K(f_3, n)$	$e_I(f_4, n)$	$e_J(f_4, n)$	$e_K(f_4, n)$
5	$1 \cdot 10^{-5}$	$3 \cdot 10^{-5}$	$2 \cdot 10^{-5}$	$6 \cdot 10^{-3}$	$8 \cdot 10^{-3}$	$4 \cdot 10^{-3}$
10	$5 \cdot 10^{-10}$	$6 \cdot 10^{-10}$	$4 \cdot 10^{-10}$	$3 \cdot 10^{-5}$	$4 \cdot 10^{-5}$	$2 \cdot 10^{-5}$
20	$5 \cdot 10^{-10}$	$9 \cdot 10^{-14}$	$6 \cdot 10^{-14}$	$7 \cdot 10^{-10}$	$7 \cdot 10^{-10}$	$4 \cdot 10^{-10}$
30	$1 \cdot 10^{-5}$	$6 \cdot 10^{-14}$	$1 \cdot 10^{-13}$	$2 \cdot 10^{-6}$	$2 \cdot 10^{-14}$	$1 \cdot 10^{-14}$
40	$6 \cdot 10^{-2}$	$1 \cdot 10^{-13}$	$1 \cdot 10^{-13}$	$7 \cdot 10^{-3}$	$1 \cdot 10^{-14}$	$9 \cdot 10^{-15}$
50	$7 \cdot 10^1$	$3 \cdot 10^{-13}$	$2 \cdot 10^{-13}$	$6 \cdot 10^1$	$9 \cdot 10^{-15}$	$1 \cdot 10^{-14}$

Patrząc na tabelki, możemy zauważyć, że:

- aproksymacja wielomianem K_n osiąga przeważnie najmniejszą wartość błędu
- aproksymacja I_n dla $n \geq 30$ jest nieskuteczna
- błędy aproksymacji K_n i J_n maleją wraz ze wzrostem n aż do $n \leq 30$, a dla większych n nie zauważamy znaczącej poprawy wyniku
- dla $n \geq 30$ aproksymacja zarówno J_n jak i K_n jest bardzo dobra, gdyż ich błędy są rzędu 10^{-13} albo nawet mniejszego

Nieskuteczność I_n bierze się ze względu na numeryczne kłopoty podczas jego obliczania, a dokładnie z powodu funkcji *skalarf* - standardowe obliczanie iloczynu skalarnego jest niestabilne ze względu na kumulujący się w czasie dodawania błąd - liczba tych operacji jest dość duża z powodu potrzeby obliczania wartości wielomianu Czebyszewa w punkcie za pomocą schematu Hornera. W algorytmie Clenshawa liczba tych operacji jest zdecydowanie mniejsza i zjawisko kumulacji błędu podczas dodawania nie ma takiego wpływu na wynik.

4. Podsumowanie

Z przeprowadzonych obliczeń możemy wywnioskować, że wielomiany I_n, J_n, K_n są bardzo dobrymi narzędziami do aproksymowania funkcji względem normy jednostajnej. Już dla 20 punktów, a więc wielomianów 19 stopnia, których obliczenie nie jest dla komputera żadnym wyzwaniem otrzymujemy bardzo dobre wyniki - przybliżony błąd jest dla testowanych przez nas funkcji rzędu nie większego niż 10^{-8} . Wnioskujemy również, że ze względu na numeryczne własności lepiej nie stosować interpolacji I_n , mimo że zgonie z [4, strony 105-106] błąd ten powinien być najmniejszy ze wszystkich wielomianów interpolacyjnych tego samego stopnia (tzw. twierdzenie o optymalnym doborze węzłów). Stwierdzamy, że aproksymacja wielomianami J_n i K_n jest bardzo skuteczna, ale nie warto przesadzać ze stopniem znajdowanego przez nas wielomianu ze względu na brak poprawy wyniku dla $n \geq 30$.

Literatura

- [1] J. i M. Jankowscy, Przegląd metod numerycznych część 1, Wydawnictwo Naukowo-Techniczne, Warszawa, 1988.
- [2] S. Paszkowski, Zastosowania numeryczne wielomianów i szeregów Czebyszewa, Państwowe Wydawnictwo Naukowe, Warszawa, 1975
- [3] Michael P. Knapp, Sines and Cosines of Angles in Arithmetic Progression, Loyola University Maryland, Baltimore, MD 21210-2699. <http://evergreen.loyola.edu/mpknapp/www/papers/knapp-sv.pdf>
- [4] Ake Björck, Germund Dahlquist, Metody numeryczne, Polskie Wydawnictwo Naukowe, Warszawa, 1987.