

Aproksymacja

Plan wykładu

1. Problem aproksymacji, normy, rodzaje aproksymacji
2. Aproksymacja średniokwadratowa
 - a) w bazie jednomianów
 - b) w bazie wielomianów ortogonalnych
 - c) w bazie funkcji trygonometrycznych
 - d) w bazie funkcji sklepanych
3. Przybliżenia Padego

Założenia

$f(x)$ - funkcja którą aproksymujemy
 $f \in X$; X jest przestrzenią liniową

Aproksymacja liniowa funkcji $f(x)$ (aproksymowanej - przybliżanej) polega na wyznaczeniu współczynników $a_0, a_1, a_2, \dots, a_m$ funkcji aproksymującej:

$$F(x) = a_0\varphi_0(x) + a_1\varphi_1(x) + \dots + a_m\varphi_m(x)$$

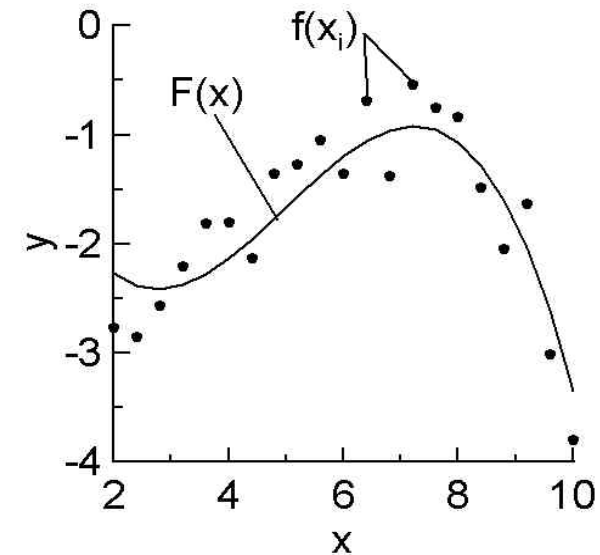
gdzie: $\varphi_i(x)$ - są funkcjami bazowymi ($m+1$) wymiarowej podprzestrzeni liniowej X_{m+1} ($X_{m+1} \in X$)

Żądamy aby funkcja $F(x)$ spełniała warunek

$$\|f(x) - F(x)\| = \textit{minimum}$$

Wybór podprzestrzeni i bazy zależy od rodzaju problemu:

- 1) podprzestrzeń funkcji trygonometrycznych z bazą - $1, \sin(x), \cos(x), \sin(2x), \cos(2x), \dots, \sin(kx), \cos(kx)$
- 2) podprzestrzeń wielomianów stopnia m z bazą - $1, x, x^2, x^3, \dots, x^m$ (lub wielomiany ortogonalne)
- 3) podprzestrzeń funkcji, których o własnościach ściśle związanych z własnościami rozważanego problemu - np. $\exp(-ax^2+bx+c)$



Przykłady norm stosowanych w aproksymacji:

a) norma Czebyszewa

$$\|f(x) - F(x)\| = \sup_{[a,b]} |f(x) - F(x)|$$

b) norma L_2

$$\|f(x) - F(x)\| = \left(\int_a^b |f(x) - F(x)|^2 dx \right)^{\frac{1}{2}}$$

c) norma L_2 z wagą

$$\|f(x) - F(x)\| = \left(\int_a^b w(x) |f(x) - F(x)|^2 dx \right)^{\frac{1}{2}}$$

gdzie: $w(x)$ jest nieujemną ciągłą funkcją wagową

Jeśli funkcja $f(x)$ jest określona na dyskretnym zbiorze punktów wówczas norma L_2 z wagą przyjmuje postać:

$$\|f(x) - F(x)\| = \left(\sum_{i=0}^n w(x_i) [f(x_i) - F(x_i)]^2 \right)^{\frac{1}{2}}$$

Aproksymacja średniokwadratowa.

Dla funkcji ciągłej $f(x)$ określonej w przedziale $[a,b]$ poszukujemy minimum całki:

$$\|F(x) - f(x)\| = \int_a^b w(x) [F(x) - f(x)]^2 dx$$

lub sumy gdy funkcja jest określona na dyskretnym zbiorze $n+1$ punktów
(metoda najmniejszych kwadratów):

$$\|F(x) - f(x)\| = \sum_{i=0}^n w(x_i) [F(x_i) - f(x_i)]^2$$

$$w(x_i) \geq 0 \quad i = 0, 1, 2, \dots, n$$

Aproksymacja jednostajna.

Dla funkcji $f(x)$ określonej w przedziale $[a,b]$ poszukujemy $F(x)$ dającej najmniejsze maksimum różnicy między nimi w całym przedziale:

$$\|F(x) - f(x)\| = \sup_{x \in [a,b]} |F(x) - f(x)|$$

Tw. 1 (Weierstrassa)

Jeżeli funkcja $f(x)$ jest ciągła na skończonym przedziale $[a,b]$, to dla każdego ε dodatniego można dobrać takie n , że jest możliwe utworzenie wielomianu $P_n(x)$ stopnia n ($n=n(\varepsilon)$), który spełnia nierówność:

$$\|f(x) - P_n(x)\| \leq \varepsilon$$

Z twierdzenia powyższego wynika, że **zawsze** można znaleźć wielomian o dowolnie małym odchyleniu od funkcji $f(x)$.

Tw. 2 (Weierstrassa)

Jeżeli funkcja $f(x)$ jest funkcją ciągłą na \mathbb{R} i okresową o okresie 2π to dla każdego ε dodatniego istnieje wielomian trygonometryczny

$$S_n(x) = a_0 + \sum_{k=1}^n (a_k \cos(kx) + b_k \sin(kx))$$

$$n = n(\varepsilon)$$

spełniający dla wszystkich x nierówność

$$|f(x) - S_n(x)| < \varepsilon$$

Metoda aproksymacji średniokwadratowej.

Dysponując układem funkcji bazowych w przestrzeni X_n :

$$\varphi_i(x), \quad i = 0, 1, \dots, m$$

szukamy wielomianu $F(x)$ będącego najlepszym przybliżeniem średniokwadratowym funkcji $f(x)$ na zbiorze $X=(x_j)$:

$$F(x) = \sum_{i=0}^m a_i \varphi_i(x)$$

Dla $F(x)$ liczymy normę L_2

$$\begin{aligned} H(a_0, a_1, \dots, a_m) &= \\ &= \sum_{j=0}^n w(x_j) \left[f(x_j) - \sum_{i=0}^m a_i \varphi_i(x_j) \right]^2 \\ &= \sum_{j=0}^n w(x_j) R_j^2 \end{aligned}$$

gdzie: R_j jest odchyleniem w punkcie x_j

Szukamy minimum funkcji H (wielu zmiennych) ze względu na współczynniki a_0, a_1, \dots

$$\frac{\partial H}{\partial a_k} = 0, \quad k = 0, 1, \dots, m$$

Warunek ten generuje $m+1$ równań liniowych z $m+1$ niewiadomymi:

$$\frac{\partial H}{\partial a_k} = -2 \sum_{j=0}^n w(x_j) \left[f(x_j) - \sum_{i=0}^m a_i \varphi_i(x_j) \right] \varphi_k(x_j) = 0$$

$$k = 0, 1, 2, \dots, m$$

Powyższy układ równań zwany jest **układem normalnym**. Ponieważ funkcje bazowe są liniowo niezależne, istnieje więc dokładnie jedno rozwiązanie minimalizujące wartość H . Układ równań można zapisać w postaci macierzowej (**zakładamy $w(x)=1$**):

$$D^T D A = D^T f$$

$$D = \begin{bmatrix} \varphi_0(x_0) & \dots & \varphi_m(x_0) \\ \varphi_0(x_1) & \dots & \varphi_m(x_1) \\ \dots & \dots & \dots \\ \varphi_0(x_n) & \dots & \varphi_m(x_n) \end{bmatrix} \quad A = \begin{bmatrix} a_0 \\ a_1 \\ \vdots \\ a_m \end{bmatrix} \quad f = \begin{bmatrix} f(x_0) \\ f(x_1) \\ \vdots \\ f(x_n) \end{bmatrix}$$

Uwaga:

- a) Macierz D może nie być kwadratowa np. w tzw. **regresji liniowej** baza jest dwuelementowa $\{1, x\}$, a węzłów może być dowolna ilość
- b) $D^T D$ jest macierzą kwadratową i symetryczną o rozmiarach $(m+1) \times (m+1)$

Aproksymacja średniokwadratowa w bazie jednomianów

Jako bazę przyjmujemy ciąg jednomianów

$$1, x, x^2, \dots, x^m$$

Warunek minimum przyjmuje postać:

$$\sum_{j=0}^n \left[f(x_j) - \sum_{i=0}^m a_i x_j^i \right] x_j^k = 0$$
$$k = 0, 1, 2, \dots, m$$

po zmianie kolejności sumowania

$$\sum_{j=0}^n f(x_j) x_j^k = \sum_{i=0}^m a_i \left(\sum_{j=0}^n x_j^{i+k} \right)$$

i wprowadzeniu oznaczeń

$$g_{ik} = \sum_{j=0}^n x_j^{i+k} \quad \rho_k = \sum_{j=0}^n f(x_j) x_j^k$$

otrzymujemy układ normalny:

$$\sum_{i=0}^m a_i g_{ik} = \rho_k \implies G^T a = \rho$$

Uwagi:

- Jeżeli $m=n$ wówczas funkcja aproksymująca pokrywa się z wielomianem interpolującym
- Stopień wielomianu aproksymującego powinien być znacznie mniejszy od liczby węzłów x_k , aby „wygładzić” ewentualne błędy pomiarowe
- Dla $m \geq 6$ macierz układu staje się źle uwarunkowana. Najprostszym remedium jest zastosowanie silniejszej arytmetyki

Aproksymacja średniokwadratowa w bazie wielomianów ortogonalnych

Def. Funkcje $f(x)$ i $g(x)$ nazywamy ortogonalnymi na dyskretnym zbiorze punktów x_1, x_2, \dots, x_n , jeśli

$$\sum_{i=0}^n f(x_i) g(x_i) = 0$$

a funkcje f i g spełniają warunki

$$\sum_{i=0}^n [f(x_i)]^2 > 0 \quad \sum_{i=0}^n [g(x_i)]^2 > 0$$

W aproksymacji średniokwadratowej ciąg funkcyjny

$$\{\varphi_m(x)\} = \varphi_0(x), \varphi_1(x), \dots, \varphi_m(x)$$

stanowi bazę ortogonalną dla węzłów aproksymacji x_1, x_2, \dots, x_n , jeśli narzucimy dwa warunki:

$$\sum_{i=0}^n \varphi_j(x_i) \varphi_k(x_i) = 0, \quad j \neq k$$

Oraz nie wszystkie węzły są zerami tych wielomianów

$$\sum_{i=0}^n \varphi_j^2(x_i) > 0$$

Macierz układu normalnego przy aproksymacji wielomianami ortogonalnymi jest macierzą diagonalną

$$D^T D = \begin{bmatrix} d_1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & d_2 & \dots & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & 0 & \dots & d_n \end{bmatrix}$$

$$d_{jj} = \sum_{i=0}^n \varphi_j^2(x_i)$$

Macierz układu jest dobrze uwarunkowana i układ posiada jedno rozwiązanie.

Jak znaleźć wielomiany ortogonalne?

Zakładamy, że węzły są równoodległe

$$x_i = x_0 + i \cdot h, \quad i = 0, 1, 2, \dots, n$$

i wykonujemy przekształcenie

$$q = \frac{x - x_0}{h}, \quad x_i \rightarrow q_i$$

Naszym zadaniem jest znalezienie ciągu wielomianów

$$\{F_i^{(n)}(q)\} = F_0^{(n)}(q), F_1^{(n)}(q), \dots, F_m^{(n)}(q)$$

postaci

$$F_k^{(n)}(q) = a_0 + a_1 q + a_2 q(q-1) + \dots + a_k q(q-1) \cdots (q-k+1)$$

spełniające warunek ortogonalności

$$\sum_{i=0}^n F_j^{(n)}(i) F_k^{(n)}(i) = 0 \iff j \neq k$$

Korzystamy z postaci wielomianu czynnika

$$q^{[k]} = q(q-1)\dots(q-k+1)$$

$$F_k^{(n)}(q) = a_0 + a_1q^{[1]} + a_2q^{[2]} + \dots + a_kq^{[k]}$$

i dodatkowo normujemy wielomiany tzn. mają one postać

$$\widehat{F}_k^{(n)}(0) = 1, \quad k = 0, 1, 2, \dots, m$$

$$\widehat{F}_k^{(n)}(q) = 1 + b_1q^{[1]} + b_2q^{[2]} + \dots + b_kq^{[k]}$$

Szukane **wielomiany ortogonalne** są **wielomianami Grama**

$$\widehat{F}_k^{(n)}(q) = \sum_{s=0}^k (-1)^s \binom{k}{s} \binom{k+s}{s} \frac{q^{[s]}}{n^{[n]}}$$

Mając zdefiniowaną bazę można znaleźć funkcję aproksymującą $F(x)$

$$\begin{aligned} F(x) &= \sum_{i=0}^m a_i \varphi_i(x) = \sum_{k=0}^m \frac{c_k}{s_k} \widehat{F}_k^{(n)}(q) \\ &= \sum_{k=0}^m \frac{c_k}{s_k} \widehat{F}_k^{(n)} \left(\frac{x-x_0}{h} \right), \quad m \leq n \end{aligned}$$

Ze współczynnikami

$$s_k = \sum_{q=0}^n [\widehat{F}_k^{(n)}(q)]^2 \quad c_k = \sum_{i=0}^n y_i \widehat{F}_k^{(n)}(x_i)$$

Wielomiany ortogonalne dla punktów rozmieszczonych dowolnie (nie równoodległych)

Kolejne wielomiany ortogonalne wyznaczamy rekurencyjnie tj. na podstawie znajomości postaci wielomianów niższych stopni:

$$\begin{aligned} \varphi_{j+1}(x) &= (x - \alpha_{j+1})\varphi_j(x) - \beta_j\varphi_{j-1}(x) \\ j &= 0, 1, 2, \dots \end{aligned}$$

z warunkami

$$\varphi_0(x) = 1 \quad \varphi_{-1}(x) = 0$$

$$\alpha_{j+1} = \frac{\sum_{i=0}^n x_i \varphi_j^2(x_i)}{\sum_{i=0}^n \varphi_j^2(x_i)}$$

$$\beta_j = \frac{\sum_{i=0}^n x_i \varphi_{j-1} \varphi_j(x_i)}{\sum_{i=0}^n \varphi_{j-1}^2(x_i)}$$

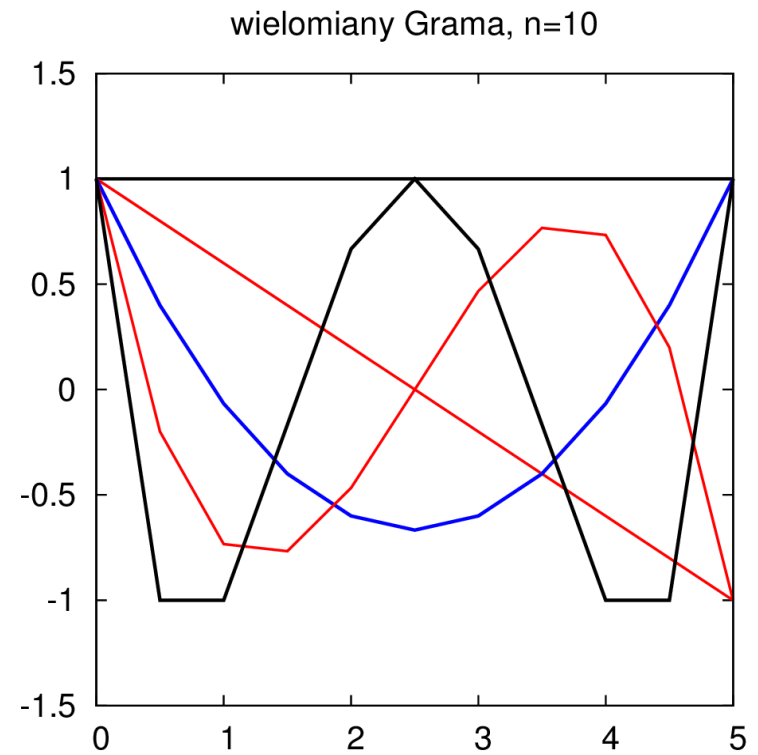
Wielomiany Grama dla 11 węzłów (n=10),h=0.5

$$F(x) = \sum_{k=0}^m b_k \varphi_k(x)$$

$$b_k = \frac{C_k}{S_k}$$

$$C_k = \sum_{i=1}^n y_i \varphi_k(x_i)$$

$$S_k = \sum_{i=0}^n \varphi_k^2(x_i)$$



Aproksymacja średniokwadratowa w bazie funkcji trygonometrycznych

Funkcje okresowe aproksymujemy przy użyciu funkcji trygonometrycznych, czyli w bazie

$$1, \sin(x), \cos(x), \sin(2x), \cos(2x), \dots$$

Wielomian trygonometryczny o okresie 2π ma postać:

$$Q_n(x) = \frac{a_0}{2} + \sum_{k=1}^n (a_k \cos(kx) + b_k \sin(kx))$$

Jeśli funkcja $f(x)$ jest określona na dyskretnym zbiorze równoodległych punktów, a liczba punktów jest parzysta i wynosi $2L$:

$$x_i = \frac{\pi i}{L}, \quad i = 0, 1, 2, \dots, 2L - 1$$

$$\sum_{i=0}^{2L-1} \sin(mx_i) \sin(kx_i) = \begin{cases} 0, & m \neq k \\ L, & m = k \neq 0 \\ 0, & m = k = 0 \end{cases}$$

$$\sum_{i=0}^{2L-1} \cos(mx_i) \cos(kx_i) = \begin{cases} 0, & m \neq k \\ L, & m = k \neq 0 \\ 2L, & m = k = 0 \end{cases}$$

$$\sum_{i=0}^{2L-1} \cos(mx_i) \sin(kx_i) = 0, \quad m, k - \text{dowolne}$$

Szukamy wielomianu w postaci:

$$F(x) = \frac{1}{2}a_0 + \sum_{j=1}^n (a_j \cos(jx) + b_j \sin(jx))$$

$$n < L$$

Współczynniki a_j oraz b_j wyznacza się z warunku minimalizacji wyrażenia:

$$\sum_{i=0}^{2L-1} [f(x_i) - F(x_i)]^2 = \min$$

co prowadzi do zależności na współczynniki

$$\begin{aligned} a_j &= \frac{1}{L} \sum_{i=0}^{2L-1} f(x_i) \cos(jx_i) \\ &= \frac{1}{L} \sum_{i=0}^{2L-1} f(x_i) \cos \frac{\pi i j}{L} \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} b_j &= \frac{1}{L} \sum_{i=0}^{2L-1} f(x_i) \sin(jx_i) \\ &= \frac{1}{L} \sum_{i=0}^{2L-1} f(x_i) \sin \frac{\pi i j}{L} \end{aligned}$$

Aproksymacja średnokwadratowa w bazie funkcji sklepanych

Zakładamy, że funkcję $s(x)$ można przedstawić w postaci kombinacji liniowej funkcji bazowych w postaci funkcji sklepanych trzeciego stopnia (np. zdefiniowanych na wykładzie z interpolacji):

$$s(x) = \sum_{i=-1}^{n+1} c_i \Phi_i^3(x), \quad a \leq x \leq b$$

Szukamy minimum odchylenia kwadratowego:

$$I = \int_a^b \left[f(x) - \sum_{i=-1}^{n+1} c_i \Phi_i^3(x) \right]^2 dx$$

licząc pochodne cząstkowe względem c_j :

$$\frac{\partial I}{\partial c_j} = 0$$

Dostajemy układ $n+3$ równań z $n+3$ niewiadomymi.

$$\sum_{i=-1}^{n+1} c_i \int_a^b \Phi_i^3(x) \Phi_j^3(x) dx = \int_a^b f(x) \Phi_j^3(x) dx$$
$$j = -1, 0, 1, \dots, n+1$$

Ze względu na liniową niezależność funkcji bazy układ ma jednoznaczne rozwiązanie dające minimum funkcji I .

$$\sum_{i=-1}^{n+1} a_{ij} c_i = \frac{1}{h} \int_a^b f(x) \Phi_j^3(x) dx$$

$$a_{ij} = \frac{1}{h} \int_a^b \Phi_i^3(x) \Phi_j^3(x) dx$$

Macierz układu jest macierzą symetryczną i wstęgową (pięcioprzekątniową).

$$Ac = \rho$$

W przypadku aproksymacji na dyskretnym zbiorze punktów (x_i) , gdzie:

$$i = 0, 1, 2, \dots, n_1, \quad n_1 > n + 3$$

szukamy minimum wyrażenia:

$$J = \sum_{k=0}^{n_1} \left[f(x_k) - \sum_{i=-1}^{n+1} c_i \Phi_i^3(x_k) \right]^2$$

Postępując jak w przypadku funkcji ciągłych otrzymamy układ równań:

$$\sum_{i=-1}^{n+1} b_{ij} c_i = \sum_{k=0}^{n_1} f(x_k) \Phi_j^3(x_k)$$
$$j = -1, 0, 1, \dots, n + 1$$

gdzie:

$$b_{ij} = \sum_{k=0}^{n_1} \Phi_i^3(x_k) \Phi_j^3(x_k)$$

Również w tym przypadku macierz współczynników układu jest symetryczna i ma postać wstęgową:

$$b_{ij} = 0 \Leftrightarrow |i - j| \geq 4$$

Nierzadko zależy nam na dopasowaniu do danych pomiarowych określonej zależności funkcyjnej (np. wynikającej z zasady działania danego urządzenia).

Często stosuje się poniższe upraszczające formuły aproksymacyjne:

$$y = ax^b + c$$

$$y = e^{ax^2+bx+c}$$

$$y = ax^2 + bx + c$$

$$y = ax^b e^{cx}$$

Aproksymacja Padego

Funkcję aproksymowaną przybliżamy funkcją wymierną

$$R_{n,k}(x) = \frac{L_n(x)}{M_k(x)}$$

Gdzie: $N=n+k$

Zaletą powyższego przybliżenia (w problemie aproksymacji jednostajnej) są mniejsze błędy niż aproksymacja wielomianem stopnia N (otrzymanych np. z rozwinięć Taylora czy Maclaurina).

Zadanie polega na znalezieniu $N+1$ współczynników L_N oraz M_k

$$L_n(x) = a_0 + a_1x + a_2x^2 + \dots + a_nx^n$$

$$M_k(x) = b_0 + b_1x + b_2x^2 + \dots + b_kx^k$$

$$b_0 \neq 0$$

tak aby w $x_0=0$ funkcje: aproksymowana i aproksymująca miały jak najwięcej równych pochodnych.

Rozwijamy $f(x)$ w szereg Maclaurina

$$f(x) = \sum_{i=0}^{\infty} c_i x^i$$

Liczymy **błąd aproksymacji** (w celu otrzymania zależności współczynniki a_i oraz b_i)

$$\begin{aligned} f(x) - \frac{L_n(x)}{M_k(x)} &= \\ &= \frac{\left(\sum_{i=0}^{\infty} c_i x^i\right) \left(\sum_{i=0}^k b_i x^i\right) - \sum_{i=0}^n a_i x^i}{\sum_{i=0}^k b_i x^i} \end{aligned}$$

Wykorzystujemy warunki z ciągłością pochodnych w $x=0$

$$\begin{aligned} f^{(m)}(x)|_{x=0} - R_{n,k}^{(m)}(x)|_{x=0} &= 0 \\ m &= 0, 1, 2, \dots, k+n \end{aligned}$$

Powyższy warunek będzie spełniony, gdy licznik zapiszemy jako

$$\begin{aligned} &\left(\sum_{i=0}^{\infty} c_i x^i\right) \left(\sum_{i=0}^k b_i x^i\right) - \sum_{i=0}^n a_i x^i = \\ &= \sum_{j=1}^{\infty} d_{N+j} x^{N+j} \end{aligned}$$

Dla warunku:

$$f(0) - R_{n,k} = 0$$

dostajemy równanie $(b_0 + b_1x + \dots + b_kx^k)(c_0 + c_1x + \dots) = (a_0 + a_1x + \dots + a_nx^n)$

z którego wydobywamy zależności

$$a_0 = b_0c_0$$

$$a_1 = b_0c_1 + b_1c_0$$

$$a_2 = b_0c_2 + b_1c_1 + b_2c_0$$

... ..

i ostatecznie wzór ogólny

$$a_r = \sum_{j=0}^r c_{r-j}b_j, \quad r = 0, 1, 2, \dots, n$$

Wykorzystujemy też założenie o równości pochodnych (do rzędu $n+k+1$) co daje dodatkową zależność

$$\sum_{j=0}^k c_{n+k-s-j}b_j = 0, \quad s = 0, 1, 2, \dots, k-1$$

Sposób postępowania:

1. Wyznaczamy współczynniki szeregu McLaurina.
Numerycznie dokładnie - tylko przy użyciu liczb dualnych, ilorazy różnicowe są niedokładne. W niektórych przypadkach możliwe jest wykorzystanie wzoru analitycznego na pochodne.
2. Tworzymy układ równań, którego rozwiązanie to współczynniki b_i

$$\begin{bmatrix} c_{n-m+1} & c_{n-m+2} & \dots & c_n \\ c_{n-m+2} & c_{n-m+3} & \dots & c_{n+1} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ c_n & c_{n+1} & \dots & c_{n+m-1} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} b_m \\ b_{m-1} \\ \vdots \\ b_1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -c_{n+1} \\ -c_{n+2} \\ \vdots \\ -c_{n+m} \end{bmatrix}$$

3. Teraz możemy wyznaczyć kolejno współczynniki a_j

$$a_i = \sum_{j=0}^i c_{i-j} \cdot b_j, \quad i = 0, 1, \dots, n$$

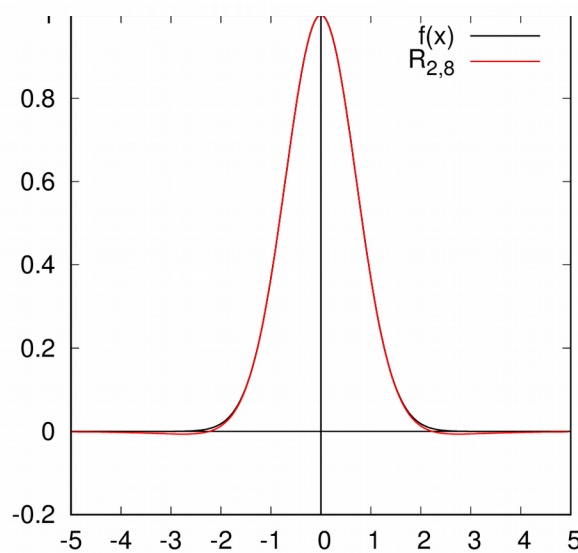
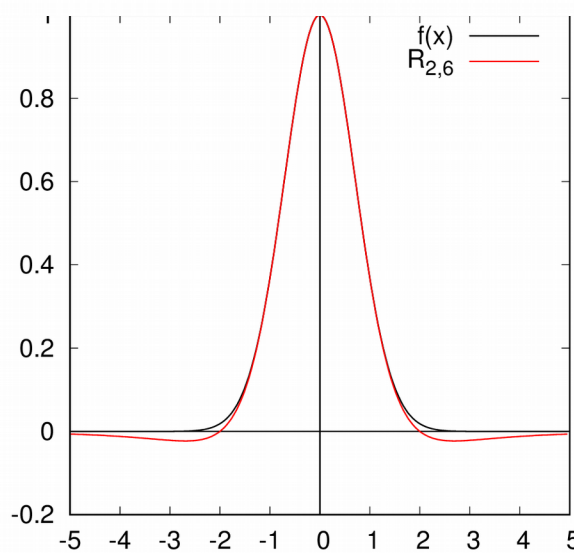
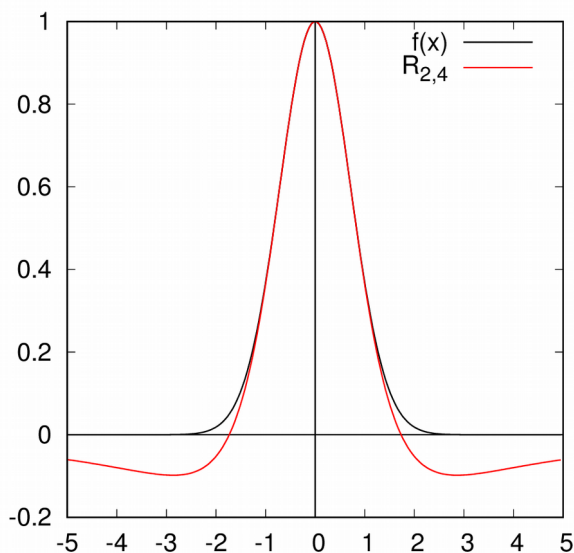
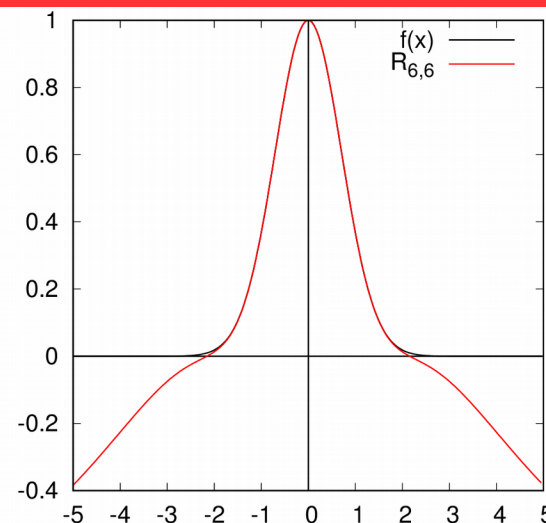
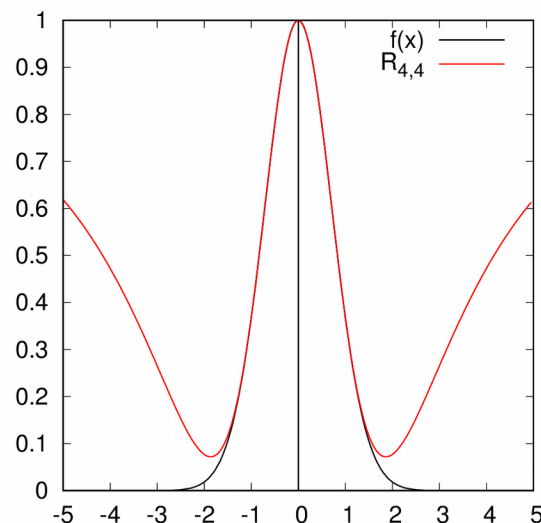
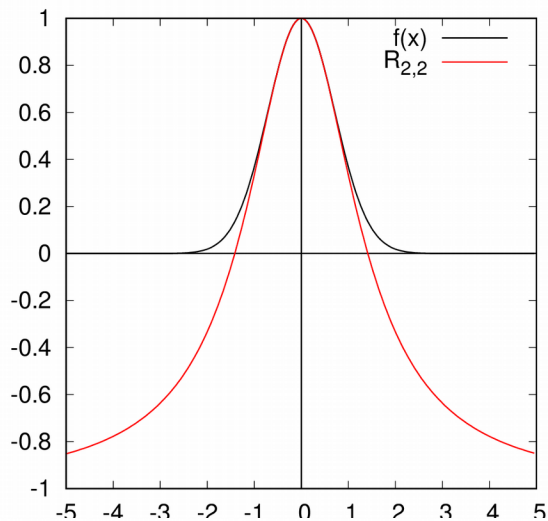
Aproksymacja Pade funkcji

$$f(x) = \exp(-x^2), \quad x \in [-5, 5]$$

$$T_{12}\{f(x)\} \approx 1 - x^2 + \frac{x^4}{2} - \frac{x^6}{6} + \frac{x^8}{24} - \frac{x^{10}}{120} + \frac{x^{12}}{720}$$

Funkcja jest parzysta, więc wielomiany w liczniku i w mianowniku $R_{n,k}$ będą miały niezerowe współczynniki tylko przy jednomianach o wykładnikach parzystych.

$$R_{6,6}(x) = \frac{1 - \frac{x^2}{2} + \frac{x^4}{10} - \frac{x^6}{120}}{1 + \frac{x^2}{2} + \frac{x^4}{10} + \frac{x^6}{120}}$$



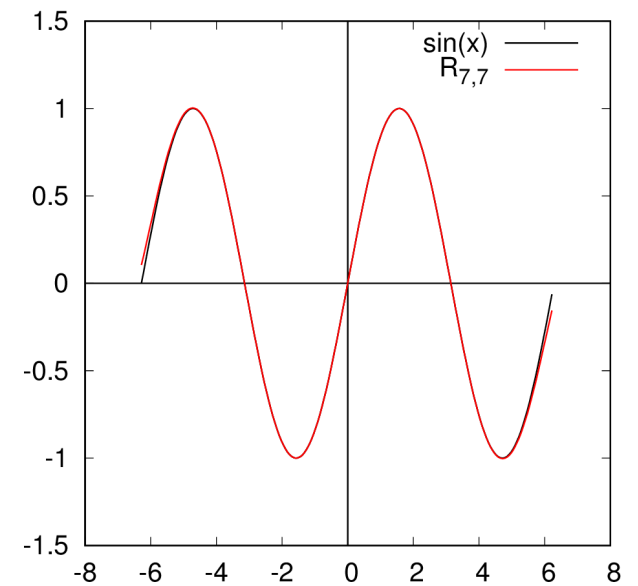
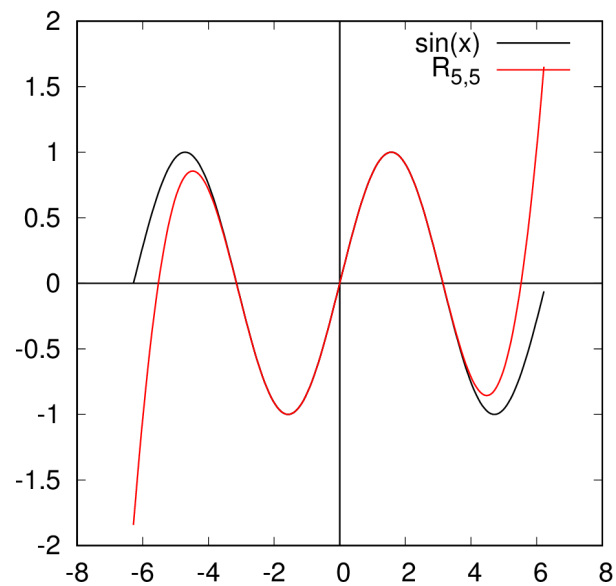
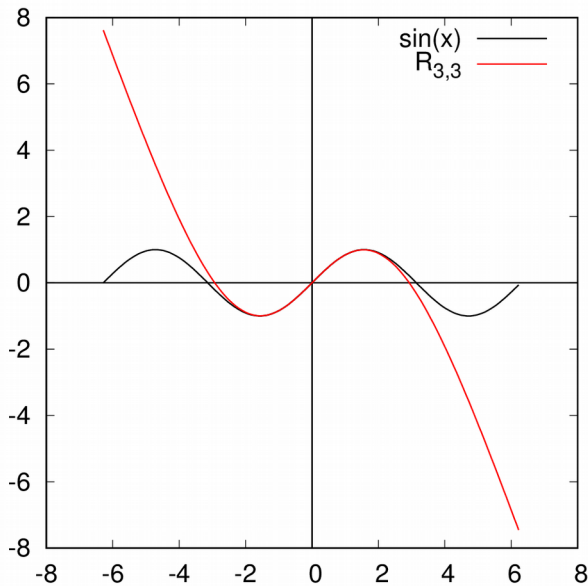
Aproksymacja Pade funkcji

$$f(x) = \sin(x), \quad x \in [-2\pi, 2\pi]$$

Funkcja aproksymowana jest nieparzysta - niezerowe współczynniki wielmianu L to te stojące przy jednomianach o wykładnikach nieparzystych.

$$R_{3,3}(x) = \frac{x - \frac{7}{60}x^3}{1 + \frac{x^2}{20}}$$

$$R_{5,5}(x) = \frac{x - \frac{53}{396}x^3 + \frac{551}{166320}x^5}{1 + \frac{13}{396}x^2 + \frac{5}{11088}x^4}$$



$$R_{7,7}(x) = \frac{x - \frac{29593}{207636}x^3 + \frac{34911}{7613320}x^5 - \frac{479249}{11511339840}x^7}{1 + \frac{1671}{69212}x^2 + \frac{97}{351384}x^4 + \frac{2623}{1644477120}x^6}$$